

519

П 556 в.с. / 1

М145037

Проф. Ю. Л. ПОМОРСКИЙ

ВАРИАЦИОННАЯ СТАТИСТИКА

ЧАСТЬ I

ЭЛЕМЕНТАРНОЕ
ПРАКТИЧЕСКОЕ РУКОВОДСТВО
ДЛЯ ВРАЧЕЙ, ПЕДАГОГОВ,
ПЕДОЛОГОВ, ПСИХОТЕХНИКОВ,
РАБОТНИКОВ ФИЗКУЛЬТУРЫ
И АГРОНОМОВ

2-ое ИЗДАНИЕ
ЗНАЧИТЕЛЬНО ДОПОЛНЕННОЕ

Издание Детского Обследовательского Института
имени проф. А. С. Грибоедова

ЛЕНИНГРАД

1929



ОТ АВТОРА.

Быстрое распространение первого издания этой книги, отзывы печати и многочисленные письма читателей с весьма ценными указаниями, пожеланиями и советами побудили меня к выпуску в свет второго издания, несколько переработанного, исправленного в деталях и дополненного по возможности во всех тех частях и отделах, на пробелы в которых обратили свое внимание мои корреспонденты.

Так, во второе издание включена глава о вариационном коэффициенте, показателе точности и коэффициентах регрессии, значительно дополнена глава о статистическом анализе качественных признаков (изложением вопроса о корреляции между несколькими качественными признаками), дано описание приближенных способов вычисления средних ошибок и вероятностей с помощью специального графика, приложенного в конце книги, указаны и разъяснены некоторые формулы, сокращающие вычислительную работу в различных частных случаях, дан список всех буквенных обозначений и формул, встречающихся в тексте, а также приведены две таблицы: для вычисления средней ошибки вариационного коэффициента и для определения наименьшего числа измерений (наблюдений), при котором коэффициент корреляции будет превышать свою среднюю ошибку по крайней мере в 3 раза.

Настоящее руководство попрежнему вовсе не затрогивает философской, логической и математической стороны статистического метода, равно как и не имеет в виду приводить описание тех или иных специфических особенностей в его приложениях к отдельным отраслям знания. Задача здесь значительно уже и скромнее, но зато и жизненнее.

Автор имеет в виду дать исчерпывающее по ясности и подробности чисто техническое описание вычислительных приемов, применяемых при обработке массовых измерений и наблюдений, не пугая читателей излишней математической символикой и сложными логическими доказательствами, по существу все же мало понятными не математикам, составляющим большинство читателей этой книги.

Опыт общения на лекциях и при консультациях со специалистами различных категорий, применяющими математический метод в своей исследовательской работе, показал, что целесообразность этого пути ими осознана вполне, а потому и доказательство необходимости применения методов математической статистики является уже ненужным. Больше того, основные идеи метода в настоящий момент получили настолько широкое распространение, что подробно развивать их в чисто-техническом руководстве представляется совершенно излишним.

Остается лишь вопрос о рационализации самого вычислительного процесса, о возможных его упрощениях без ущерба, однако, для точности окончательных результатов, об экономии времени и труда при производстве большого количества вычислительных операций и о непрерывной проверке всех вычислений в самом процессе этой работы — вопросы, которым почти совершенно не уделяется должного внимания в существующих на русском языке руководствах по математической статистике.

Читатели, заинтересовавшиеся принципиальной стороной метода, его математическим обоснованием, а также теми или иными специальными приложениями, найдут, без сомнения, весьма ценные и интересные разъяснения в известных трудах Чупрова, Митропольского, Филипченко, Романовского, Кауфмана и др., но исчерпывающих технических указаний по вопросу о производстве соответствующих вычислений упрощенным способом они получают там все же немного или попросту не разберутся в сложных выкладках, символах и формулах, не имея для этого необходимой математической установки и соответствующей специальной тренировки. Вместе с тем овладение этой техникой необходимо всякому исследователю, применяющему в своей работе статистический метод. Нерациональная организация вычислительного

процесса, применение громоздких приемов и отсутствие контроля приводит к полной невозможности практического использования данного метода при сколько-нибудь широком масштабе работы, в то время как применение этой упрощенной техники создает условия, благоприятные для широкого его приложения в самых разнообразных отраслях знания.

Порядок расположения материала в этом руководстве определяется его целями.

Первые пять глав предназначены для читателей, не предполагающих изучать вычислительную технику. В этих главах приводится лишь краткое описание основных статистических постоянных, наглядно разъясняется их смысл и принцип применения при статистической обработке массовых материалов. Для большей ясности способ вычисления всех этих постоянных (констант) показан здесь исключительно на примере вариационных рядов, не сведенных в ряды (классы) и при том только на очень ограниченном количестве вариантов. Ознакомление с этим отделом поможет читателю уяснить особенности и границы приложимости статистического метода в области его специальности и позволит правильно интерпретировать конечные результаты математического анализа, произведенного другим лицом.

В следующих десяти главах (до XV включительно) подробно изложены технические приемы основных статистических вычислений, безусловно необходимых и всегда применяемых при математической обработке массовых числовых материалов. Этот отдел предназначается уже для лиц, выполняющих счетную работу самостоятельно.

Последние четыре главы содержат описание вычислительных приемов для более редких случаев статистической практики.

В добавлениях и приложениях собран справочный материал и образцы пособий, имеющих в отдельной продаже.

Исключительно популярный по изложению и строго практический по содержанию характер этой книги делает ее, с моей точки зрения, особенно удобной в качестве руководства для техников-вычислителей, работающих по указаниям и под непосредственным наблюдением сведущего лица. Имея в виду эту, так сказать, педагогическую задачу,

я сделал все возможное, чтобы облегчить труд наглядной передачи соответствующих сведений такому техническому сотруднику, разбив для этого все числовые примеры на составляющие их элементы и подробно описав последовательность всех промежуточных операций.

С этой же целью в книге подобраны примеры, искусственно составленные главным образом из небольших „круглых“ чисел, дающих при делении и извлечении квадратного корня конечный числовой результат чаще всего также в виде целого числа. Благодаря таким приемам изложения, внимание читателя не отвлекается в сторону производства громоздких вычислений, а фиксируется по преимуществу на усвоении и запоминании общего порядка и последовательности выполняемых действий.

Настоящее руководство представляет собой, так сказать, первый концентр краткого курса вариационной статистики, включая в свою программу лишь минимальное количество необходимых в этой области предварительных сведений, с которыми, однако, представляется уже возможность оперировать на практике, разрешая ряд типовых вопросов и проблем, встречающихся во всякой научно-исследовательской работе, проводимой на массовом материале. Расширение и углубление круга включенных сюда понятий в связи с описанием более редких случаев детального статистического анализа составит содержание второй части этого руководства, обещанный выпуск которого в настоящее время несколько задерживается по независящим от меня техническим причинам, но, надо полагать, осуществится в течение ближайших же месяцев.

Читателям этой книги буду весьма признателен за всякие указания на недостаточно ясно изложенные в ней места, равно как и на желательность включения во вторую часть тех или иных вопросов и отделов, надобность в которых ощущается на практике. Заранее благодаря за эти указания, прошу по прежнему направлять их по моему адресу: Ленинград, Б. Зеленина ул., д. 26^б, кв. 42, или по телефону 546-60.

Ю. П.

I. Среднее арифметическое (M).

При изучении какого-либо свойства или признака на большом количестве однородных объектов исследования, напр., при измерении роста целой группы детей определенного пола и возраста, всегда приходится сталкиваться с большей или меньшей изменчивостью этого признака (роста) у отдельных инвалидов. Линейные размеры и вес тела, сила мышц, число ударов пульса в секунду, время реакции на тот или иной раздражитель, количество правильно решенных задач—все эти и подобные им числовые результаты исследования обычно являются крайне разнообразными, варьирующими в более или менее широких пределах даже внутри вполне однородной группы объектов исследования. Измерив, например, рост 100 мальчиков 13-летнего возраста, выросших в совершенно однородных условиях городской жизни и принадлежащих к одному и тому же классу населения (напр., только детей рабочих), мы все же обнаружим некоторую, иногда очень значительную разницу в росте отдельных детей, несмотря на то, что во всех остальных отношениях группа этих детей является, по видимому, вполне однородной.

При желании сопоставить друг с другом подобные результаты измерений для нескольких разнородных групп индивидов, напр., при сравнении роста детей различного пола, различного возраста или различных социальных группировок, было бы совершенно бесполезно пытаться сравнивать между собой рост отдельных представителей этих групп, так как в силу неизбежных колебаний роста отдельных детей мы рисковали бы случайно подвергнуть сравнению низкого представителя группы высоких детей с высоким представителем низкой группы и получить таким образом ложное представление о действительном соотношении типичного

роста, свойственного этим группам в целом. Единственный правильный путь такого сопоставления заключается здесь в предварительном определении некоторой общей числовой характеристики типичного роста всей группы однородных объектов исследования и в сравнении друг с другом уже таких общих суммарных результатов.

Пусть, например, требуется сравнить рост мальчиков с ростом девочек одного и того же возраста. Сравнение отдельных мальчиков с отдельными же девочками не будет убедительным, так как некоторые девочки могут оказаться выше мальчиков даже и в том случае, если в данном возрасте мальчики в общем будут выше девочек. Для того, чтобы это стало вполне очевидным, необходимо как-то вычислить типичный рост всех мальчиков и всех девочек отдельно и эти общие характеристики роста сопоставить уже друг с другом.

Каким же способом на основании числовых данных отдельных измерений можно составить общее представление о типичной величине изучаемого свойства или признака у всей группы объектов исследования в целом?

Для этого существуют три основных приема. Первый из них заключается в выяснении величины данного признака у того индивидуума, который занимает центральное положение среди всех остальных объектов исследования. Если разставить всех детей в ряд, расположив их строго в порядке возрастания или убывания роста, то рост ребенка, стоящего как раз в середине этого ряда, и может быть принят за типичный рост всех детей этой группы. Величина признака, полученная этим способом, носит название „медианы“. Если середина такого ряда придется а промежутке между двумя детьми (при четном их количестве), то за медиану принимается средняя величина (полусумма), вычисленная из роста их обоих. Так, напр., если бы в середине ряда оказались два ребенка ростом в 131 и 129 см, то за медиану следует принять величину $\frac{131 + 129}{2} = \frac{260}{2} = 130$ см.

Второй способ определения общей числовой характеристики признака заключается в выяснении той его величины, которая встречается чаще всего. Если в нашем примере разбить всех детей на мелкие группы так, чтобы в каждой

из этих групп оказались дети приблизительно одинакового роста, то за величину типичного роста можно принять рост детей той мелкой группы, которая является самой многочисленной. Полученная этим путем типичная величина признака называется „модой“ *).

Третий способ определения типичной величины признака состоит в вычислении так называемого „среднего арифметического“. Для этого в нашем примере следует сложить рост всех детей и полученную сумму разделить на число этих детей.

Поясним сказанное числовым примером. Пусть при измерении роста 11 детей мы получим следующие результаты, выраженные в сантиметрах:

127, 127, 128, 128, 128, 129, 130, 131, 132, 134, 136.

Медиана этого ряда будет 129, так как это число занимает как раз центральное место в ряду всех чисел, расположенных в порядке возрастания (слева и справа от числа 129 стоит одинаковое количество других чисел: по пяти чисел с каждой стороны).

Модой будет служить число 128, так как оно здесь повторяется чаще всего (три раза, в то время как другие числа повторяются лишь по одному или по два раза).

Для вычисления среднего арифметического следует сложить все 11 чисел и сумму их разделить на 11. Так как сумма чисел равна здесь 1430, то среднее арифметическое получим, если 1430 разделим на 11, в результате чего среднее арифметическое окажется, очевидно, равным 130.

Итак, здесь медиана = 129 см, мода = 128 см, а среднее арифметическое = 130 см.

Для пояснения способа определения медианы при четном числе измерений приведем еще один пример. Пусть имеем рост 10 детей:

129, 129, 130, 130, 130, 131, 132, 133, 135, 136.

Здесь середина ряда приходится между числами 130 и 131. Следовательно медиана будет $\frac{130 + 131}{2} = \frac{261}{2} = 130,5$ см.

*) Точное значение „медианы“ и „моды“ вычисляется более сложным способом, который будет указан во II части этого руководства.

Нетрудно убедиться в том, что модой будет здесь служить 130 см, а среднее арифметическое окажется равным $\frac{1315}{10} = 131,5$ см.

Все указанные здесь способы определения типичной величины роста могут быть, очевидно, применены и к получению общих числовых характеристик какого угодно другого свойства или признака, напр., типичного для данной формы заболевания количества лейкоцитов, содержащихся в 1 куб. мм крови, количества букв, цифр или каких-либо значков, запоминаемых испытуемым после показа ему их в течение определенного промежутка времени при испытании памяти, и т. д.

Из трех указанных выше способов определения средней (типичной) величины варьирующего признака в дальнейшем мы будем пользоваться исключительно „средним арифметическим“, которое обозначается обычно буквою M .

II. Среднее квадратическое отклонение (σ).

Определение только одной средней величины M варьирующего признака для исчерпывающей его характеристики все же не является еще вполне достаточным. При сравнении, напр., роста отдельного ребенка со средним ростом, свойственным детям его пола и возраста, чрезвычайно важно бывает установить не только самый факт соответствия или, наоборот, несоответствия его роста „нормальному“, но и определить степень отличия его роста от этой „нормы“.

Пусть, например, средний рост данной возрастно-половой группы детей $M = 130$ см, а рост двух отдельных детей этой же группы — 129 см и 135 см. Очевидно, первый ребенок ниже среднего уровня на 1 см, а второй — выше на 5 см.

Что говорят нам эти числа сами по себе? Да, в сущности, ровно ничего, так как мы не знаем здесь, что считать за большое и за малое отличие роста от средней нормы. Повидимому, 1 см должен быть признан за несущественную разницу, и первого ребенка следует все же считать принадлежащим к группе детей среднего роста, в то время как отличие в 5 см кажется уже более значительным, и второго

ребенка следовало бы признать высоким. Но такая примитивная оценка, конечно, является совершенно произвольной. Почему разница в 1 см еще малая, а в 5 см уже большая, и где же лежит граница, отделяющая эти малые различия от различий больших?

Вполне объективный критерий такой оценки может быть найден здесь только на основании учета самой величины варьирования данного признака. Вполне очевидно, что оценка разницы между какими-либо размерами тела отдельного ребенка и средними размерами всех детей данного пола и возраста зависит от изменчивости самого этого размера. Отличие от M на 3 см в поперечном диаметре головы несомненно является уже крупным, в то время как те же 3 см разницы в росте еще не так существенны, потому что размеры головы у отдельных детей колеблются незначительно, а рост — в сравнительно очень широких пределах. Если бы на ряду со средним арифметическим M мы научились определять также и среднюю величину варьирования данного признака, то эта последняя числовая его характеристика и могла бы служить объективной мерой для оценки отличия отдельных размеров от среднего (типичного) размера всей группы объектов исследования в целом.

Исходя из каких же соображений можно вычислить такую среднюю величину варьирования? Для этого существуют два способа, которые мы последовательно здесь и рассмотрим. Пусть, напр., измерение роста 5 детей дало следующие результаты, выраженные, как и ранее, в сантиметрах:

127, 129, 130, 131, 133.

Среднее арифметическое этого ряда (M), очевидно, равно здесь 130 см. Сравним рост отдельных детей со средним ростом всей группы и выясним, на сколько сантиметров каждый отдельный ребенок оказывается выше или, наоборот, ниже этого среднего роста, т. е. насколько сильно рост его отклоняется (в ту или иную сторону) от среднего роста всей группы. Эти различия, или „отклонения“, могут быть как положительными (если ребенок оказывается выше среднего роста), так и отрицательными (если он ниже среднего роста).

В нашем примере первый ребенок ростом в 127 см оказался ниже среднего роста M (130 см) на 3 см, следова-

тельно рост его отклоняется от среднего на „минус 3 см“ (-3). Из тех же соображений отклонение роста второго ребенка (129 см) будет равно „минус 1 см“ (-1). Рост третьего ребенка (130 см) случайно совпал со средним ростом всей группы (M), и потому соответствующее отклонение равно здесь „нулю“ (0). Рост четвертого ребенка (131 см) превышает средний на 1 см, следовательно отклонение здесь равно „плюс 1 см“ ($+1$). Наконец, отклонение роста последнего ребенка (133 см), очевидно, будет равно „плюс 3 см“ ($+3$). Выписав эти отклонения в соответствующем порядке, получим следующий ряд отрицательных и положительных чисел.

$$-3 \quad -1 \quad 0 \quad +1 \quad +3$$

Просматривая эти числа, мы замечаем, что рост отдельных детей нашей группы отклоняется от среднего роста M (130 см) на различную величину, колеблющуюся в абсолютном своем значении от 0 до 3 см. Поставим себе вопрос: на сколько же сантиметров в среднем рост отдельных детей отклоняется от общего среднего роста всей группы? Это среднее отклонение, очевидно, должно оказаться меньше самых больших отклонений ($+3$ и -3), но в то же время больше малых отклонений ($+1$, 0 и -1), занимая по отношению к этим крайним пределам некоторое промежуточное место.

Такое среднее значение отклонений, или просто „среднее отклонение“, мы можем найти с помощью того же самого приема, который уже был использован нами ранее для определения средней величины самого варьирующего признака, а именно: мы можем здесь вычислить среднее арифметическое из всех этих пяти отклонений, не принимая пока во внимание их знаков ($+$ или $-$). Для этого сложим абсолютную величину всех отклонений и сумму их разделим на число этих отклонений (т.-е. на 5):

$$3 + 1 + 0 + 1 + 3 = 8.$$

Разделив 8 на 5, получим 1,6. Эта величина (1,6 см) и может служить числовой характеристикой среднего отклонения роста отдельных детей от среднего роста всей группы. В самом деле, при малом размахе колебаний роста отдель-

ных детей, т. е. когда все измерения окажутся тесно сгруппированными около M , отдельные отклонения, общая их сумма, а стало-быть, и среднее отклонение также окажутся малыми; при большом же размахе колебаний отдельных измерений, т.-е. при сильной разбросанности соответствующих чисел отдельные отклонения неизбежно также окажутся большими, что тотчас же отразится и на увеличении среднего отклонения. Словом, вычисленное этим способом среднее отклонение вполне точно характеризует величину изменчивости данного признака, увеличиваясь или уменьшаясь вместе с изменением в степени его варьирования.

Но в описанном здесь способе вычисления среднего отклонения все же заключается некоторый формальный компромис. Дело в том, что, складывая отдельные отклонения для вычисления из них среднего отклонения, мы не имеем права отбрасывать знаки. Складывая же эти отклонения с учетом знаков, мы всегда получим в общем итоге нуль, так как сумма всех положительных отклонений всегда окажется в точности равной сумме всех отрицательных отклонений. В самом деле, в нашем примере:

$$-3 \quad -1 \quad 0 \quad +1 \quad +3$$

сумма всех отрицательных отклонений (-3 и -1) равна -4 а сумма всех положительных отклонений ($+1$ и $+3$) равна $+4$. Складывая -4 и $+4$, получим, очевидно, 0.

Так как эту сумму (0) мы должны далее разделить на общее число всех отклонений (т.-е. на 5), то в конечном итоге получим, очевидно, также 0. Поэтому, идя указанным путем, мы, в сущности, вместо искомой величины среднего отклонения всегда будем получать одну и ту же постоянную величину, равную нулю при всяком (как большом, так и малом) варьировании изучаемого признака.

Выход из создавшегося здесь затруднения может быть найден лишь в применении особого дополнительного приема, заключающегося в искусственном превращении всех отклонений (как положительных, так и отрицательных) только в одни положительные отклонения посредством временного возвышения их в квадрат.

Выпишем еще раз все наши 5 отклонений:

$$-3 \quad -1 \quad 0 \quad +1 \quad +3$$

После возвышения их в квадрат получим:

$$9 \quad 1 \quad 0 \quad 1 \quad 9$$

Сумма этих чисел равна 20. Но это будет уже не сумма самых отклонений, как раньше, а сумма их квадратов, т.е. в данном случае величина заведомо большая, чем та, какую мы ищем. Разделив полученную этим путем сумму квадратов отклонений (20) попрежнему на общее число всех измерений (т.е. на 5), получим число 4, которое также выражает собою, очевидно, не среднюю величину отдельного отклонения, как раньше, а среднюю величину его квадрата. Чтобы найти, наконец, нужное нам среднее отклонение (в первой степени, а не в квадрате), следует, извлечь из полученного нами числа (4) квадратный корень, т.е. найти такое число (в данном случае 2), которое, будучи возвышено в квадрат, как раз и дало бы это число 4. Следовательно в нашем случае искомое среднее отклонение будет равно $\sqrt{4}$, т.е. равно 2 см.

Вычисленное этим путем среднее отклонение, в отличие от ранее полученного (1,6), называется „средним квадратическим отклонением" и обозначается обычно греческой буквой σ (сигма). Среднее квадратическое отклонение σ всегда оказывается несколько больше простого среднего отклонения (у нас $\sigma = 2$, а простое среднее отклонение = 1,6). Это объясняется тем, что при возвышении отдельных отклонений в квадрат особенно сильно возрастают большие отклонения, увеличивая собой общую сумму их квадратов, а стало быть и конечный результат вычислений.

В дальнейшем для характеристики средней величины варьирования мы будем пользоваться исключительно средним квадратическим отклонением σ , а не простым средним отклонением.

Так как при вычислении σ в конечном итоге приходится извлекать квадратный корень, который, как известно из алгебры, всегда имеет двойной знак (плюс-минус), то и самое среднее квадратическое отклонение мы будем писать с двумя знаками, напр. $\sigma = \pm 2$. Это имеет и реальный смысл, так как данный, например, результат представляет собой некоторое среднее отличие роста отдельных детей от

типичного роста всей группы, отличие, возможное в сторону как больших, так и меньших его значений.

Величина среднего квадратического отклонения σ , показывающая средний размах колебаний отдельных значений какого-либо признака, и может служить мерой изменчивости или варьирования этого признака, являясь той границей, которая отделяет малые отклонения от отклонений значительных. В нашем примере с ростом к высоким и низким мы должны, следовательно, отнести лишь тех детей, рост которых отличается от среднего роста M более, чем на величину σ , а при меньшем различии — считать их рост „нормальным". Если бы, напр., при среднем росте $M = 130$ см среднее квадратическое отклонение σ оказалось $= \pm 5$ см, то высокими мы должны были бы признать лишь тех детей, рост которых превысил бы 135 см, а низкими — детей, рост которых оказался бы меньше 125 см. Рост же в пределах от 125 до 135 см должен был бы считаться для детей данной группы „нормальным" *).

Описанный способ вычисления σ относится, собственно, к тому случаю, когда число отдельных измерений чрезвычайно велико (напр., когда σ определяется из нескольких сотен и даже из нескольких тысяч отдельных измерений). В случае же, когда число измерений незначительно, как в нашем последнем примере, когда σ пришлось вычислять всего лишь из 5 отдельных измерений, следует внести в этот способ некоторую поправку. Поправка эта заключается в том, что

ряда чисел $M = 11,5$. Вычислим теперь отклонения отдельных чисел от этого среднего 11,5, т.е. выясним, насколько каждое из них больше или меньше M . Получим следующие результаты:

+ 0,3 - 1,3 - 0,4 + 1,1 + 0,3.

Возвысив все эти отклонения в квадрат, будем иметь:

0,09 1,69 0,16 1,21 0,09

Сумма квадратов отклонений равна здесь 3,24. Эту сумму нам нужно разделить уже не на 5 (как это мы делали раньше), а на другое число, на единицу меньшее, т.е. в данном случае на 4. В результате получим 0,81. Корень из этого числа равен 0,9 (так как 0,9 в квадрате равняется как раз 0,81). Следовательно в данном случае $\sigma = \pm 0,9$.

В дальнейшем мы всегда будем вычислять σ этим последним способом (т.е. с поправкой на малое число измерений).

Вполне очевидно, что указанный способ вычисления σ применим к любому ряду чисел, в каких бы единицах они ни выражали результат измерения варьирующего признака: в сантиметрах, в килограммах, в секундах, в градусах, в числе экземпляров, в процентах и т. д. Таким образом σ также как и M представляет собою именованное число.

III. Средняя ошибка (m).

Определив по указанным выше правилам среднее арифметическое M для какой-либо однородной группы объектов исследования, мы, тем не менее, никогда не можем быть вполне уверены в том, что полученный нами данный частный результат совершенно точно характеризует величину этого признака и у всех других подобных же объектов, нами пока еще не исследованных. Вычислив, напр., средний рост одиннадцатилетних мальчиков на основании 100 отдельных измерений, мы не имеем никакого права утверждать, что и вообще все мальчики этого возраста будут иметь

средний рост, вполне точно совпадающий со средним ростом этих 100 детей.

В самом деле, на величину среднего арифметического M всегда влияет тот или иной подбор объектов исследования. Если в измеряемой группе случайно попадет несколько очень высоких или, наоборот, очень низких детей, то это обстоятельство тотчас же в большей или меньшей степени отразится и на средней величине роста всей группы, а так как состав такой группы всегда подвержен влиянию случайности, то и ручаться за абсолютную достоверность среднего арифметического M представляется совершенно невозможным.

Примирившись с мыслью о некоторой неточности всякого среднего арифметического, вычисленного из ограниченного количества отдельных измерений, мы, однако, должны найти способ в каждом отдельном случае определять также и величину той ошибки, которая была допущена нами при вычислении M .

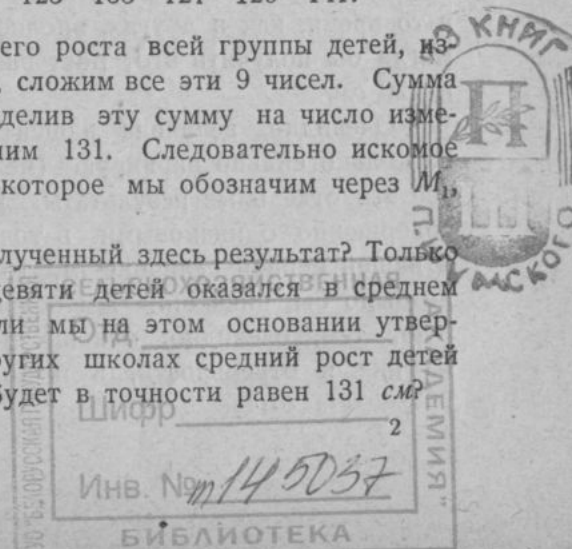
Основной принцип этого способа мы разъясним на следующем числовом примере.

Пусть для вычисления среднего роста детей какого-либо определенного пола и возраста мы имеем возможность производить измерения в нескольких различных школах. Допустим, далее, что, отобрав в первой школе 9 детей интересующего нас пола и возраста и измерив рост каждого из них в отдельности, мы получили следующие результаты, выраженные в сантиметрах:

137 129 131 133 125 133 121 129 141.

Для вычисления среднего роста всей группы детей, измеренных в первой школе, сложим все эти 9 чисел. Сумма их равна здесь 1179. Разделив эту сумму на число измерений (т.е. на 9), получим 131. Следовательно искомым среднее арифметическое, которое мы обозначим через M , будет равно 131 см.

О чем говорит нам полученный здесь результат? Только о том, что рост этих девяти детей оказался в среднем равным 131 см. Можем ли мы на этом основании утверждать, что и во всех других школах средний рост детей данного пола и возраста будет в точности равен 131 см?



Очевидно, нет. Подбор девяти детей этой первой группы был все же до известной степени случайным, и у нас нет никакой гарантии в том, что среди них не попало несколько исключительно высоких или исключительно низких ребят. И рассуждения, и опыт убеждают нас в том, что в других школах мы можем получить результаты, несколько не совпадающие с данным.

Для того, чтобы узнать, на сколько же сантиметров наше среднее арифметическое M_1 (131 см) может отличаться от таких же средних арифметических, вычисленных на основании измерения роста детей того же самого пола и возраста в других школах, нам нужно фактически определить эти средние хотя бы еще для нескольких школ.

Допустим, что после аналогичных вычислений мы получили следующие данные:

средний рост детей	второй школы	$M_2 = 129$	см
"	"	"	"
"	третьей	$M_3 = 128$	"
"	четвертой	$M_4 = 133$	"
"	пятой	$M_5 = 129$	"

Каким же способом на основании этих результатов можно определить среднюю величину ошибки, которую мы допустили, приняв за истинный рост ту заведомо неточную величину M_1 (131 см), которая получилась у нас на основании измерения роста детей только в первой школе? Другими словами, на сколько сантиметров мы ошиблись здесь в среднем, приняв за истинный рост величину в 131 см, в то время, как в других, вполне аналогичных условиях мы могли бы получить этот рост равным 129 см, 128 см, 133 см и 129 см?

Очевидно, величина нашей ошибки зависит от того, насколько сильно варьируют (не совпадают друг с другом) все эти отдельные результаты. Если бы все они оказались совершенно одинаковыми, в точности равными друг другу и нашей первой величине M_1 , то ошибки в ее определении не было бы никакой. Чем больше эти результаты варьируют, тем, очевидно, меньше можно доверять и каждому из них в отдельности, а в том числе и нашему первому результату M_1 .

Словом, искомая средняя ошибка нашего среднего арифметического M_1 определяется средней величиной варьирования всех пяти средних арифметических, вычисленных для отдельных школ.

Как же мы можем численно охарактеризовать эту среднюю величину варьирования? Очевидно, с помощью обычного приема вычисления среднего квадратического отклонения, которое вместо σ мы обозначим здесь буквою m .

Итак, для определения средней ошибки m любого среднего арифметического (а стало-быть, в частности, и нашего среднего M_1 , вычисленного только для первой школы) мы должны выполнить все действия, которые были указаны ранее в применении к вычислению среднего квадратического отклонения σ , с той лишь разницей, что вместо отдельных (индивидуальных) измерений здесь будут фигурировать 5 средних арифметических, вычисленных для каждой школы отдельно.

Прделаем же все эти операции с числами нашего примера:

$$131 \quad 129 \quad 128 \quad 133 \quad 129.$$

Общее для всех пяти школ среднее арифметическое M найдем, если сложим все эти числа и сумму их разделим на 5. Сумма этих чисел равна здесь 650. Следовательно $M = 130$ см.

Выпишем, как и раньше, отклонения отдельных чисел нашего ряда от общего их среднего арифметического 130 см:

$$+1 \quad -1 \quad -2 \quad +3 \quad -1.$$

Возвысив эти отклонения в квадрат, будем иметь:

$$1 \quad 1 \quad 4 \quad 9 \quad 1.$$

Сумма квадратов равна здесь 16. Разделив 16 на общее количество этих чисел без единицы, т.е. на 4, получим 4. Так как корень квадратный из 4 равен 2, то искомая средняя ошибка $m = \pm 2$ см.

Этот результат показывает, что рост детей данного пола и возраста, вычисленный только на основании 9 измерений, произведенных в первой школе, и оказавшийся равным 131 см, включает в себе некоторую возможную ошибку, равную в среднем 2 см.

Другими словами, истинный рост детей интересующего нас пола и возраста заключается где-то в средних пределах от 129 см ($M_1 - m$) до 133 см ($M_1 + m$).

Но это только средние пределы допущенной нами неточности, так как величина m , подобно всякому среднему квадратическому отклонению, указывает лишь на средний размах колебаний отдельных средних арифметических, вычисленных для различных школ. Максимальные же пределы варьирования, как это доказывается в теории математической (вариационной) статистики, должны быть расширены приблизительно до трех средних квадратических отклонений, а в данном случае, следовательно, до трех средних ошибок m (т.е. до 6 см).

Поэтому действительный рост этих детей заключается в несколько более широких пределах, а именно: от 125 см ($M_1 - 3m$) до 137 см ($M_1 + 3m$), что мы имеем право утверждать уже с почти абсолютной достоверностью.

Описанный здесь способ определения средней ошибки m был указан нами исключительно лишь с целью разъяснения самого понятия об этой числовой характеристике неточности всякого среднего арифметического. Нам важно было установить, что ошибка m представляет собой не что иное, как средний размах возможных колебаний нескольких M , вычисленных для вполне однородного материала, но при различной его группировке.

В действительности, однако, нет надобности прибегать к столь сложному способу вычисления средней ошибки. Теория этого вопроса устанавливает некоторую определенную зависимость между варьированием отдельных измерений внутри одной и той же группы объектов исследования и варьированием самих средних арифметических, вычисленных для нескольких таких групп, т.е. между σ и искомой средней ошибкой m , благодаря чему получается возможность определить m , не прибегая к делению всех объектов исследования на те или иные мелкие группы, а прямо вычисляя эту ошибку m с помощью σ .

В чем же заключается эта зависимость, и как можно воспользоваться ею для определения m ?

Дело в том, что отдельные измерения всегда варьируют в более широких пределах, чем вычисленные из них средние

арифметические, которые, таким образом, обладают как бы большей устойчивостью (постоянством). При этом варьирование средних арифметических оказывается тем меньше, чем из большего количества измерений они вычислены. В теории математической статистики доказывается, что величина варьирования средних арифметических обратно пропорциональна корню квадратному из общего числа измерений. Это надо понимать так: если отдельные измерения (напр., рост отдельных детей) колеблются в среднем на величину $\sigma = \pm 8$ см, то средние арифметические, вычисленные для нескольких групп этих детей, скажем, по 16 человек в каждой, будут колебаться уже со средним размахом в 4 раза меньшим (так как $\sqrt{16} = 4$), т.е. всего лишь на величину $= \pm 2$ см (а не на 8, как отдельные измерения). Таким образом для определения средней ошибки m с помощью σ можно просто разделить σ на корень квадратный из числа всех измерений, для которых были вычислены M и σ . В разобранный выше примере мы могли бы, следовательно, взамен определения нескольких средних арифметических для различных школ просто вычислить σ для девяти измерений первой школы и, разделив эту σ на корень квадратный из общего числа измерений (т.е. на $\sqrt{9} = 3$), прямо получить искомую величину средней ошибки m .

Проведем же эти вычисления в действительности. Ранее мы имели следующие результаты измерения роста 9-ти детей в первой школе:

137 129 131 133 125 133 121 129 141.

Так как средний рост этой группы $M_1 = 131$ см, то соответствующие отклонения выразятся следующими числами:

+6 -2 0 +2 -6 +2 -10 -2 +10.

После возвышения их в квадрат получим:

36 4 0 4 36 4 100 4 100.

Сумма квадратов отклонений равна 288. Разделив эту сумму на число всех измерений без единицы, т.е. на 8,

получим 36. Так как корень из 36 равен 6, то среднее квадратическое отклонение этого ряда измерений $\sigma = \pm 6$.

Согласно установленному выше правилу, для вычисления средней ошибки m мы должны будем разделить полученную нами σ (т.е. 6) на корень из числа всех измерений т.е. на $\sqrt{9} = 3$. Разделив 6 на 3, получим 2. Таким образом искомая средняя ошибка m нашего среднего арифметического M_1 (131 см) оказалась равной ± 2 см.

Этот результат обычно записывается так: $M_1 = 131 \pm 2$ см, где второе число (2), соединенное с первым (131) двойным знаком (плюс-минус), и обозначает среднюю ошибку m .

В дальнейшем мы всегда будем иметь в виду исключительно этот последний способ определения средней ошибки m , которая, таким образом, вычисляется посредством деления σ на квадратный корень из общего числа всех измерений.

Указанная зависимость между σ , m и числом измерений дает возможность проанализировать те условия, от которых зависит точность вычисления всякого среднего арифметического. Так как точность эта определяется величиной средней ошибки m , а эта последняя, в свою очередь, зависит от σ и от числа измерений, то можно высказать следующее общее правило: точность определения M будет тем больше, чем меньше варьирует данный материал (т.е. чем меньше σ), и чем из большего количества измерений вычислено это среднее арифметическое M .

Так как та или иная величина варьирования опытного материала является присущим ему свойством и повлиять на увеличение или на уменьшение σ не представляется возможным, то точность определения M может быть повышена лишь с помощью увеличения числа измерений. В самом деле, представим себе, что данный материал варьирует в среднем на величину $\sigma = \pm 12$. Если мы вычислим M из 9 измерений, то средняя ошибка m будет равна этой σ (т.е. 12), деленной на $\sqrt{9} = 3$. Следовательно при 9 измерениях $m = \pm 4$. Если же, при той же самой величине варьирования этого материала (т.е. при $\sigma = \pm 12$), среднее арифметическое M было вычислено из 16 измерений, то средняя ошибка m найдется уже посредством деления σ на $\sqrt{16}$, т.е. на 4 или, окончательно, $m = \pm 3$.

Если бы мы захотели еще более повысить точность определения M или, что то же, уменьшить величину средней ошибки m , то для этого стоило бы только еще увеличить число измерений. Напр., при 36 измерениях средняя ошибка m определится посредством деления 12 на $\sqrt{36}$, т.е. на 6, в результате чего получим $m = \pm 2$.

Из этого числового примера видно, что увеличивая произвольно общее количество измерений, мы можем довести среднюю ошибку m до какой угодно малой величины и тем самым повысить точность определения M до любого желаемого предела.

IV. Коэффициент корреляции (r).

Среднее арифметическое M , среднее квадратическое отклонение σ и средняя ошибка m дают в своей совокупности характеристику лишь одного варьирующего при знаке. Вычислив, напр., M , σ и m отдельно для роста или веса детей какого-либо определенного пола и возраста, мы тем самым вполне точно определим количественно все нужные нам особенности этого признака: его типичную величину, свойственную данной группе объектов исследования, степень изменчивости этого признака и ту точность, с которой представилось возможным определить M при заданном числе измерений.

Но, кроме изолированного изучения отдельных варьирующих признаков, иногда представляется необходимым исследовать также и связь (или соотношение) между двумя различными признаками, т.е. выяснить, существует ли зависимость между этими признаками у отдельных объектов исследования. Наглядным примером такой связи двух признаков, или, как это принято называть, корреляции между ними, может служить зависимость между ростом и весом у отдельных детей одного и того же пола и возраста.

Вопрос здесь ставится так: существует ли зависимость между ростом и весом каждого отдельного ребенка и его же весом, т.е. являются ли высокие дети

в то же время и самыми тяжелыми и наоборот, или между ростом и весом нет никакой зависимости, т.-е. одинаково вероятно встретить высокого—тяжелого, высокого-легкого, низкого-тяжелого и низкого-легкого ребенка? Мыслим, очевидно, и такой тип связи роста с весом, при котором самые высокие дети оказались бы в то же время и самыми легкими, а низкие—самыми тяжелыми. Такое обратное соотношение в применении к ряду признаков является вполне возможным, и мы должны иметь его в виду, как особый вид корреляции.

Итак, вообще говоря, мы можем встретиться со следующими тремя основными формами корреляции:

а) полная прямая корреляция, когда с увеличением одного из двух признаков всегда наблюдается также и увеличение второго и притом без всяких единичных исключений,

б) отсутствие корреляции, когда оба признака варьируют у различных объектов исследования совершенно независимо друг от друга, так что никакой связи между этими признаками обнаружить не удастся,

в) полная обратная корреляция, когда с увеличением одного признака второй, наоборот, всегда уменьшается, а с уменьшением первого второй возрастает, и притом эта зависимость наблюдается также у всех без исключения объектов исследования.

Наряду с этими крайними случаями корреляций мыслимы различные промежуточные степени зависимости между двумя признаками, при которых либо прямая, либо обратная связь между ними существует, но обнаруживается лишь частично и не у всех объектов исследования. Такую неполную зависимость мы будем называть частичной корреляцией, прямой или обратной, смотря по тому, обнаружена ли нами тенденция к одновременному увеличению и одновременному же уменьшению обоих признаков (прямая частичная корреляция), или с увеличением одного признака второй, чаще всего, оказывается количественно уменьшенным (обратная частичная корреляция).

Поясним эти возможные случаи корреляции на каких-либо искусственно подобранных числовых примерах.

1. Полная прямая корреляция. Пусть измерение роста четырех детей дало следующие результаты, выраженные в сантиметрах:

140	142	146	148
-----	-----	-----	-----

а измерение их веса в килограммах—такие результаты:

34	35	37	38
----	----	----	----

Сопоставляя эти данные, мы можем записать их в две параллельные строчки, причем под ростом каждого отдельного ребенка будет записан его вес:

140	142	146	148
34	35	37	38

Эту запись, следовательно, надо понимать так: первый ребенок ростом в 140 см весит 34 кг, второй ребенок ростом в 142 см весит 35 кг и т. д.

Просматривая эти данные, мы замечаем, что здесь имеется полная прямая зависимость между ростом и весом. В самом деле, самый низкий ребенок (140 см) является в то же время и самым легким (34 кг); следующий по росту (142 см) оказывается уже немного тяжелее (35 кг); третий по счету, еще более высокий ребенок (146 см) весит еще больше (37 кг) и, наконец, самый высокий (148 см) в то же время оказывается и самым тяжелым (38 кг).

Этот случай зависимости между двумя признаками (ростом и весом) мы и условились выше называть „полной прямой корреляцией“.

2. Частичная прямая корреляция. Переставим в предыдущем примере вес у 2-го и 3-го ребенка, сохранив их рост неизменным. Тогда будем иметь следующую картину соотношения роста с весом:

140	142	146	148
34	37	35	38

Здесь, попрежнему, самый низкий ребенок (140 см) является в то же время и самым легким (34 кг), а самый высокий (148 см)—самым тяжелым (38 кг), но в середине ряда эта закономерность несколько нарушена. Так, второй ребенок (142 см), будучи ниже третьего (146 см), оказывается,

тем не менее, несколько тяжелее его (второй весит 37 кг, а третий — только 35 кг).

Этот случай зависимости мы условились называть „частичной прямой корреляцией“.

3. Отсутствие корреляции. Пусть соотношение между ростом и весом выражается у нас следующими двумя рядами чисел:

140	142	146	148
37	34	38	35

Здесь самый низкий ребенок (140 см) является почти самым тяжелым (37 кг), следующий по росту (142 см) — самым легким (34 кг), третий по росту (146 см) — самым тяжелым (38 кг), а самый высокий (148 см) — почти самым легким (35 кг). Следовательно здесь не обнаруживается никакой определенной закономерности между двумя этими признаками, которые таким образом распределяются между отдельными объектами исследования в полном беспорядке.

Такой случай связи мы сговорились именовать „отсутствием корреляции“.

4. Частичная обратная корреляция. Представим себе, что измерения роста и веса расположились в следующие два ряда чисел:

140	142	146	148
38	35	37	34

Обнаружив такую картину зависимости между этими признаками, мы должны будем констатировать здесь наличие между ними уже обратной связи, так как самый низкий ребенок (140 см) обладает, наоборот, самым большим весом (38 кг), а самый высокий (148 см) — самым малым весом (34 кг). Но эта закономерность здесь все же не полная, ибо два средних по росту ребенка в отношении своего веса несколько нарушают общую картину обратной зависимости, так как сравнительно низкий второй по росту ребенок (142 см) оказывается несколько отстающим также по весу (35 кг), а более высокий третий ребенок (146 см) является вместе с тем и более тяжелым (37 кг).

Этот случай зависимости и назван был выше „частичной обратной корреляцией“.

5. Полная обратная корреляция. Представим себе, наконец, зависимость между ростом и весом, выраженную такими двумя рядами чисел:

140	142	146	148
38	37	35	34

Здесь самый низкий ребенок (140 см) является в то же время самым тяжелым (38 кг); следующий по росту (142 см) — уже немного легче (37 кг); третий еще более высокий ребенок (146 см) весит еще меньше (35 кг) и, наконец, самый высокий (148 см) в то же время оказывается, наоборот, самым легким (34 кг).

Так как обратная зависимость между ростом и весом здесь не имеет никаких исключений, то данный случай можно обозначить наименованием „полной обратной корреляции“.

Во всех пяти приведенных здесь примерах характер связи между двумя признаками легко было установить непосредственно путем простого сопоставления роста с весом у каждого отдельного ребенка. Но такой примитивный способ выяснения типа корреляции оказался здесь возможным лишь благодаря чрезвычайно малому количеству объектов исследования (всего лишь четыре ребенка). Нетрудно понять, что при большем числе объектов проследить связь между двумя признаками у каждого из них в отдельности и установить наличие или отсутствие какой-либо закономерности в этой связи представляет задачу уже значительно более сложную, а при очень большом количестве объектов исследования — и просто невыполнимую.

Эти соображения заставляют нас установить какой-либо объективный числовой критерий соотношения двух признаков в виде некоторого числа (или, иначе говоря, „коэффициента“), вычисленного по определенным правилам и величиной своей прямо указывающего как на тип, так и на степень обнаруженной корреляции. Этот искусственно составленный числовой показатель связи двух признаков носит название „коэффициента корреляции“ и обозначается обычно буквою r .

Поясним принцип вычисления r на разобранных выше числовых примерах, воспользовавшись для этого сперва случаем полной прямой корреляции:

140	142	146	148
34	35	37	38

Для этого прежде всего выразим отдельные измерения роста и веса в их отклонениях от соответствующих средних арифметических. Сложив все четыре измерения роста, получим в сумме 576 см. Разделив эту сумму на 4, найдем, что средний рост этих четырех детей равен 144 см. Точно так же найдем, что средний вес их равен 36 кг. Вычтя из всех отдельных измерений роста общий средний рост всех детей 144 см, а из всех измерений веса — средний вес 36 кг, получим следующее соотношение между этими признаками, выраженное уже в их отклонениях от средних арифметических:

-4	-2	+2	+4
-2	-1	+1	+2

Если мы теперь перемножим каждую пару соответствующих друг другу отклонений роста и веса (напр., -4 на -2, -2 на -1 и т. д.), то получим новый ряд чисел, составленный из произведений всех отклонений, взятых попарно. При этом, очевидно, необходимо соблюдать известное правило знаков: разные знаки (+ и - или - и +) при перемножении дают минус, а одинаковые (+ и + или - и -) в произведении дают плюс. В нашем примере рост первого ребенка отклоняется от среднего роста всех детей (144 см) на -4 см, а его вес отклоняется от среднего веса (36 кг) на -2 кг. Помножим -4 на -2, получим +8. Вторая пара отклонений -2 и -1 при перемножении даст +2. Отклонения роста и веса третьего ребенка +2 и +1 в произведении окажутся равными +2. Наконец, последняя пара отклонений +4 и +2 при перемножении даст +8. Итак, мы получили следующий ряд произведений:

+8	+2	+2	+8
----	----	----	----

Сложив все эти произведения, получим в сумме +20. Это число, представляющее сумму всех произведений, взятых

попарно, как своей величиной, так и знаком (в данном случае +) вполне точно характеризует вид и степень изучаемой связи между двумя признаками, в чем легко убедиться из рассмотрения последующих числовых примеров.

Возьмем, скажем, случай частичной прямой корреляции

140	142	146	148
34	37	35	38

Выразив эти измерения попрежнему в их отклонениях от среднего роста (144 см) и среднего веса (36 кг), получим

-4	-2	+2	+4
-2	+1	-1	+2

Перемножив все эти отклонения попарно, будем иметь следующий ряд произведений:

+8	-2	-2	+8
----	----	----	----

(средние числа -2 и -2 получились отрицательными, так как мы имели здесь дело с разными знаками: -2 множили на +1, а +2 на -1).

Сумма произведений равна здесь уже не +20, как в предыдущем примере полной прямой корреляции, а только +12 (средние отрицательные числа -2 и -2 в данном случае несколько уменьшили общую их сумму).

Из этого примера видно, что с нарушением связи двух признаков тотчас же уменьшается и сумма произведений их отклонений.

Посмотрим теперь, что случится с этой суммой произведений, когда связи между двумя признаками не окажется никакой.

Воспользуемся для этого нашим примером отсутствия корреляции:

140	142	146	148
36	34	38	35

Выразив эти измерения в их отклонениях от средних арифметических, получаем:

-4	-2	+2	+4
+1	-2	+2	-1

Произведения этих отклонений дадут здесь следующий ряд чисел:

$$-4 \quad +4 \quad +4 \quad -4,$$

а сумма всех произведений будет равна 0, так как сумма всех положительных чисел (+4 и +4) оказывается в точности равной сумме всех отрицательных (-4 и -4).

Итак, при отсутствии корреляции сумма произведений оказывается равной 0.

Нетрудно убедиться в том, что при наличии обратной связи двух признаков сумма произведений всех отклонений делается отрицательной (т.е. окажется со знаком -). В самом деле, возьмем пример частичной обратной корреляции:

140	142	146	148
38	35	37	34

или, в отклонениях от средних арифметических роста и веса:

$$\begin{array}{cccc} -4 & -2 & +2 & +4 \\ +2 & -1 & +1 & -2 \end{array}$$

Произведения этих отклонений выразятся здесь следующим рядом чисел:

$$-8 \quad +2 \quad +2 \quad -8$$

а сумма произведений будет равна -12.

Разберем, наконец, последний случай полной обратной корреляции:

140	142	146	148
38	37	35	34

Выразив эти измерения в их отклонениях от средних арифметических, получим:

$$\begin{array}{cccc} -4 & -2 & +2 & +4 \\ +2 & +1 & -1 & -2 \end{array}$$

Произведения отклонений дают следующий ряд чисел:

$$-8 \quad -2 \quad -2 \quad -8$$

сумма произведений оказалась в данном случае равной -20 (больше по своей абсолютной величине, чем в предыдущем примере частичной обратной корреляции).

Итак, в примерах прямой корреляции сумма произведений всех отклонений, взятых попарно, оказалась величиной положительной (+20 и +12), при отсутствии корреляции сумма эта обратилась в 0, а при обратной корреляции она стала уже величиной отрицательной (-12 и -20). Таким образом знак этой суммы (+ или -) прямо указывает нам на тип имеющейся зависимости между двумя признаками, а абсолютная ее числовая величина — на степень (величину) этой связи. В самом деле, при полной (прямой или обратной) корреляции сумма произведений оказалась наибольшей, равной +20 и -20, а при частичной — всего только +12 и -12.

Заметив такое чрезвычайно удобное свойство этой суммы произведений, мы могли бы прямо воспользоваться ею в качестве окончательной характеристики изучаемых корреляций. Но в таком упрощенном виде способ этот представляет все же некоторое неудобство.

Дело в том, что, складывая отдельные произведения, мы накапливаем их сумму, иногда большую, иногда меньшую, в зависимости от того, много или мало отдельных объектов исследования принимается нами в расчет. В наших пяти примерах самая большая абсолютная величина этой суммы, соответствующая случаю полной корреляции двух признаков, оказалась равной 20 (+ или -), но если бы мы имели не 4, а значительно большее число измерений, то сумма эта, очевидно, могла бы получиться во много раз превышающей число 20. Как же, спрашивается, в этом случае мы все же могли бы констатировать наличие полной корреляции двух признаков, т.е. узнать, является ли полученная нами сумма произведений наибольшей?

Очевидно, такое распознавание случая полной корреляции, а стало-быть, и количественная оценка любой частичной зависимости между двумя признаками станет возможной лишь тогда, когда мы заранее будем знать максимальное значение этой суммы произведений. Тогда, сравнив полученную нами в данном частном случае такую сумму (напр., +12 или -12) с ее максимальным значением (20), соответствующим полной связи двух признаков, мы и сможем узнать, является ли данная изучаемая нами зависимость полной,

и если нет, то сильно ли отличается она от этого предельного случая полной корреляции.

Каким же способом мы могли бы определить эту наибольшую величину суммы произведений, не прибегая к рассмотрению многих отдельных частных случаев (как это было сделано в предыдущих пяти примерах исключительно с целью выяснения различных возможных результатов группировки двух признаков)?

По соображениям, о которых, однако, здесь не представляется возможным распространяться, максимальное значение суммы произведений может быть вычислено следующим способом, который мы разъясним здесь хотя бы на первом из наших пяти числовых примеров.

Выпишем два ряда измерений (роста и веса), выразив их в отклонениях от соответствующих средних арифметических (144 см и 36 кг):

— 4	— 2	+ 2	+ 4
— 2	— 1	+ 1	+ 2

Возвысив все эти отклонения в квадрат (как это мы делали раньше при вычислении σ), получим:

16	4	4	16
4	1	1	4

Сумма квадратов отклонений первого ряда (роста) равна здесь 40, а сумма квадратов отклонений второго ряда (веса) равна 10. Если эти два числа (40 и 10) помножить друг на друга и из произведения их извлечь квадратный корень, то мы и получим нужную нам максимальную величину суммы произведений, вычисленную здесь, так сказать, окольным путем.

Помножив 40 на 10, получим 400. Квадратный корень из 400 равен 20 (так как 20 при умножении на 20 же дает как раз 400). Итак, наша максимальная сумма произведений, как и следовало ожидать, оказалась равной 20.

Заметим кстати, что полученная этим способом максимальная величина суммы произведений совершенно не зависит от порядка сочетания двух признаков у отдельных объектов исследования (т.е. от типа и степени корреляции между ними). Поэтому и для всех других наших примеров,

составленных из тех же самых отклонений роста и веса, но в иных сочетаниях друг с другом, эта величина также окажется равной 20 (в чем нетрудно убедиться, проделав необходимые вычисления в действительности).

Вычислив этим путем наибольшую сумму произведений, мы можем сравнить любое частное ее значение с этой максимальной величиной и узнать таким образом, насколько близко подходит изучаемый случай связи двух признаков к предельному типу полной корреляции. Для этого стоит лишь выяснить, какую часть наша сумма произведений составляет от максимальной суммы, т.е. просто разделить данную частную сумму на это максимальное ее значение.

Ранее мы имели следующие значения суммы произведений для пяти наших примеров:

для случая полной прямой корреляции	+ 20
" " частичной прямой корреляции	+ 12
" " отсутствия корреляции	0
" " частичной обратной корреляции	— 12
" " полной обратной корреляции	— 20

Разделив эти суммы на максимальную сумму (20), получим:

для случая полной прямой корреляции	+ 1
" " частичной прямой корреляции	+ 0,6
" " отсутствия корреляции	0
" " частичной обратной корреляции	— 0,6
" " полной обратной корреляции	— 1

Полученные этим путем числа и могут быть приняты за окончательную характеристику связи двух признаков, т.е. за искомые коэффициенты корреляции r . Так как каждый из них получается в результате деления суммы произведений всех отклонений на максимальное значение этой суммы, то для крайних случаев полной корреляции (прямой и обратной) мы должны будем разделить друг на друга две равные величины, в результате чего, очевидно, всегда получим единицу (+1 или —1). Таким образом величина коэффициента корреляции r , равная +1, будет свидетельствовать о наличии полной прямой корреляции двух призна-

ков, а при $r = -1$ корреляция будет тоже полной, но уже обратной.

Во всех случаях частичной корреляции для вычисления соответствующего коэффициента r нам придется делить малую сумму произведений на максимальную, т.е. всегда меньшую величину на большую. Поэтому в данном случае коэффициент корреляции окажется непременно величиной дробной (меньше 1), что мы и получили в наших примерах частичной прямой корреляции, когда $r = +0,6$, и частичной обратной корреляции, давшей $r = -0,6$.

Нетрудно убедиться в том, что при отсутствии корреляции, когда сумма произведений всех отклонений оказывается равной 0, коэффициент корреляции r также всегда будет равен 0.

Таким образом коэффициент корреляции может принимать различные значения в пределах от $+1$ до -1 , в частности оказываясь иногда равным 0 (или близким к 0). Больше $+1$ и меньше -1 коэффициент корреляции r получиться никогда не может. При этом, если r оказывается величиной положительной, то корреляция будет прямой, если же r получается со знаком $-$, то это свидетельствует уже о корреляции обратной. При $r = 0$ всегда наблюдается отсутствие простейшей закономерной связи между двумя признаками.

Там, где коэффициент корреляции r по своей абсолютной величине получился большим, там и связь двух признаков будет более тесной. Напр., если в одном случае коэффициент корреляции $r_1 = +0,85$, а в другом $r_2 = +0,32$, то первый из этих результатов будет свидетельствовать о более строгой связи двух признаков, т.е. о том, что количество отдельных нарушений обнаруженной закономерности в первом случае будет меньшим.

Чтобы покончить с вопросом о вычислении коэффициента корреляции, дадим еще один пример его определения, на этот раз из несколько большего количества отдельных измерений.

Пусть попрежнему измерения двух признаков записаны нами в две параллельные строчки, при чем числа, стоящие друг под другом, соответствуют измерениям этих признаков у одних и тех же объектов исследования.

Предположим, что результаты этих измерений расположились в следующие два ряда чисел:

13	16	11	18	14	17	15	19	12
18	10	14	6	16	2	12	4	8

При простом рассмотрении этих чисел характер зависимости между ними улавливается лишь с большим трудом. Нам невозможно охватить сразу 9 пар этих чисел и проследить закономерность в соотношении их величин. Для выяснения этой закономерности необходимо вычислить указанным выше способом соответствующий коэффициент корреляции r .

Для того, чтобы выразить эти измерения в их отклонениях от соответствующих средних арифметических, вычислим сперва эти последние по общим правилам.

Сумма чисел верхнего ряда равна здесь 135. Разделив эту сумму на общее количество всех чисел данного ряда, т.е. на 9, получим 15. Следовательно среднее арифметическое верхнего ряда чисел равно 15.

Так как сумма чисел нижнего ряда равна 90, а количество этих чисел здесь то же самое (т.е. 9), то среднее арифметическое этого ряда будет равно 10.

Сравнив отдельные числа верхнего ряда с их средним арифметическим (15), а числа нижнего ряда — со вторым средним (10), получим следующие две строчки отклонений:

$$\begin{array}{cccccccc} -2 & +1 & -4 & +3 & -1 & +2 & 0 & +4 & -3 \\ +8 & 0 & +4 & -4 & +6 & -8 & +2 & -6 & -2 \end{array}$$

После перемножения каждой пары этих отклонений будем иметь следующие их произведения:

$$-16 \quad 0 \quad -16 \quad -12 \quad -6 \quad -16 \quad 0 \quad -24 \quad +6$$

Сумма этих произведений равна здесь -84 , т.е. оказалась величиной отрицательной. Следовательно в данном случае мы имеем дело с обратной корреляцией заданных чисел, т.е. с такой зависимостью между ними, при которой с увеличением чисел верхнего ряда нижние числа чаще всего, наоборот, оказываются уменьшенными, и обратно: малые числа верхнего ряда в большинстве случаев соответствуют большим числам нижнего ряда.

Но с помощью суммы произведений (-84) мы можем определить лишь основной тип существующей здесь корреляции, величину же ее мы пока еще не знаем. В самом деле, быть-может, абсолютная величина этой суммы (-84) является уже максимальной, и тогда наша корреляция

Не останавливаясь здесь на разъяснении самого принципа определения средней ошибки m_r , укажем лишь технический прием ее вычисления хотя бы на последнем нашем примере. Вспомним, что мы получили там $r = -0,7$, и что коэффициент этот был вычислен на основании измерения двух признаков у 9 объектов исследования. Так вот для определения средней ошибки m_r этого коэффициента корреляции r мы должны возвысить его в квадрат, полученную величину вычесть из единицы и результат разделить на корень квадратный из общего числа измерений.

Продедаем все эти операции с числами нашего примера. Возвысив в квадрат коэффициент корреляции $r = -0,7$, получим 0,49 (знак — не ставим так как при возвышении в квадрат все числа делаются положительными). Вычтя полученную величину квадрата коэффициента корреляции (т.е. 0,49) из единицы, получим 0,51. Это число нам нужно, далее, разделить на корень квадратный из общего количества измерений, т.е. на $\sqrt{9} = 3$. Разделив 0,51 на 3, получим 0,17. Следовательно при данных условиях ошибка коэффициента корреляции равна $\pm 0,17$. Двойной знак (плюс-минус) указывает здесь на то, что средняя ошибка m_r представляет собой среднюю неточность коэффициента корреляции r , одинаково возможную как в сторону его увеличения (+), так, наоборот, и в сторону уменьшения (—).

Полученный результат можно записать в обычной символической форме:

$$r = -0,7 \pm 0,17,$$

где второе число (0,17), соединенное с первым (—0,7) двойным знаком, и представляет собой среднюю ошибку коэффициента корреляции.

Данный числовой результат следует понимать так: полученная нами величина коэффициента корреляции r , оказавшаяся равной —0,7, не является вполне точной и заключает в себе некоторую возможную ошибку. Средняя величина этой ошибки равна здесь 0,17. Следовательно истинное значение коэффициента корреляции (которое нам неизвестно) находится где-то в средних пределах от —0,87 ($r - m_r$) до —0,53 ($r + m_r$). Максимальная же ошибка этого коэф-

фициента здесь, как и в применении к среднему арифметическому M , будет приблизительно в три раза больше средней ошибки m_r , т.е. в данном случае равна $\pm 0,51$ (а не $\pm 0,17$).

Так как для вычисления m_r приходится квадрат коэффициента корреляции вычитать из единицы, то с увеличением самого коэффициента r ошибка его будет всегда уменьшаться. Следовательно большие коэффициенты корреляции (близкие к единице) оказываются всегда точнее малых коэффициентов (близких к 0).

Так как разницу эту (между единицей и квадратом коэффициента корреляции) приходится затем делить на корень квадратный из числа измерений, то с увеличением общего количества объектов исследования ошибка m_r всегда будет уменьшаться и, следовательно, точность самого коэффициента r возрастать.

Поэтому при исследовании корреляций, обещающих дать большие значения коэффициента r , можно ограничиться сравнительно малым количеством отдельных измерений, в то время как для определения наличия малых корреляций необходимо констатировать их на возможно большем количестве объектов исследования.

V. Оценка достоверности окончательных выводов.

Описанные выше приемы статистической обработки опытных материалов дают возможность получить различные числовые характеристики отдельных варьирующих признаков, количественно определяющие их основные свойства: типичную величину (M), изменчивость (σ) и связь друг с другом (r). Получив эти характеристики с той или иной степенью точности, мы можем, далее, делать различные выводы, касающиеся тех или иных свойств и особенностей изучаемого материала, просто путем сопоставления этих общих числовых характеристик друг с другом.

Все выводы, которые этим способом могут быть сделаны, естественно распадаются на два основных типа. К первому из них принадлежит установление той или иной связи между двумя отдельными признаками на основании иссле-

дования вполне однородной группы объектов изучения, а ко второму — доказательство разницы в величине одного и того же признака у двух различных групп этих объектов. Примером первого типа выводов может служить, напр., заключение о наличии прямой корреляции между ростом и весом у детей одного и того же пола и возраста, а примером второго типа — констатирование разницы в росте мальчиков и девочек какого-либо определенного возраста, напр., в сторону большего роста мальчиков. Для доказательства первого из этих выводов мы должны, очевидно, вычислить коэффициент корреляции r и убедиться в том, что он оказался величиной положительной (т.-е. больше 0), а для второго — сравнить средний рост всех мальчиков со средним ростом всех девочек и показать, что первая из этих величин превышает вторую.

Но каждый такой вывод сам по себе дает нам указание лишь на наличие обнаруженного соотношения только у той группы объектов исследования, которая послужила нам материалом для данного заключения. Распространять же этот вывод и на все другие объекты, нами еще не исследованные, мы, очевидно, не имеем никакого права. Выяснив, напр., что рост и вес находятся в прямой корреляции друг с другом у 100 обследованных нами детей, мы не можем еще утверждать, что такая же корреляция этих признаков непременно будет наблюдаться и у всех вообще детей этого пола и возраста, точно также, как, обнаружив больший рост мальчиков по сравнению с девочками у детей какой-либо одной школы, мы не можем распространять этот вывод и на другие школы, если для этого у нас не будет каких-либо особых дополнительных оснований.

Эта невозможность обобщения отдельных частных выводов путем безоговорочного распространения их на все аналогичные случаи изучаемых явлений и фактов объясняется здесь неизбежной неточностью, с которой мы всегда получаем отдельные числовые характеристики варьирующих признаков. Если бы в наших примерах мы могли ручаться за абсолютную точность коэффициента корреляции или отдельных средних арифметических, то никаких сомнений в общности обоих наших выводов, очевидно, не могло бы и возникнуть. Но так как в действительности мы всегда получаем

эти числовые характеристики с теми или иными неизбежными ошибками, зависящими от общего количества произведенных измерений, то и полагаться на эти выводы безоговорочно, всегда считая их вполне достоверными, мы, конечно, не вправе.

Однако, при известном соотношении между величиной самих числовых характеристик и величиной их средних ошибок, мы можем иногда делать более или менее вероятные предположения о том, что данный вывод будет оправдываться и в большинстве других аналогичных случаев, нами не испытанных в действительности, т.-е. другими словами, мы можем иногда оценивать достоверность обобщения этих частных выводов. В самом деле, если, напр., прямая корреляция роста и веса или больший средний рост мальчиков по сравнению с девочками наблюдались нами в одном частном случае, то почему бы этому же явлению не повториться и в некоторых других случаях, а может-быть, и в большинстве из них? В этом у нас может не быть полной уверенности, но некоторая доля вероятности подобного повторения наблюдаемых фактов все же, конечно, имеется всегда.

Как же, спрашивается, мы можем разобраться в вопросе о том, насколько достоверным является то или иное отдельное заключение, и можем ли мы ожидать подтверждения его и в большинстве других случаев?

Способ ориентировки в этом вопросе мы разъясним здесь отдельно в применении к обоим установленным выше основным типам возможных выводов.

Пусть, напр., при исследовании корреляции между ростом и весом мы получили коэффициент $r = +0,5$ с ошибкой $m_r = \pm 0,1$. Из полученных результатов исследования говорят нам о том, что полученный в данном случае положительный коэффициент r свидетельствует здесь о наличии прямой связи роста с весом и что при других повторных исследованиях коэффициент этот мог бы оказаться либо немного большим, либо немного меньшим, причем варьирование различных значений r возможно здесь в обе стороны от него в среднем на величину $m_r = \pm 0,1$. Но это только среднее отличие других коэффициентов корреляции от нашего r .

Максимальная же его ошибка приблизительно равняется утроенной средней ошибке m_r , т.е. в данном случае может достигнуть величины $\pm 0,3$. Следовательно самое малое из всех других значений этого коэффициента будет меньше нашего r на величину $0,3$, т.е. в самом крайнем случае коэффициент этот может оказаться равным $\pm 0,2$ ($0,5 - 0,3 = 0,2$).

Итак, при всех своих возможных колебаниях, наш коэффициент корреляции r никогда не может измениться настолько, чтобы сделаться меньше $\pm 0,2$, т.е. в данном случае он всегда будет величиной положительной.

Убедившись таким образом в неизменности положительных значений коэффициента корреляции, мы можем предполагать, что прямая зависимость между ростом и весом будет наблюдаться и при всех других аналогичных повторных исследованиях, несмотря на то, что выражающий эту зависимость коэффициент r и не всегда будет сохранять ту же самую величину ($0,5$). Для нашего окончательного вывода некоторая неустойчивость этого коэффициента в сущности и не имеет особого значения. Будет ли r всегда равен $0,5$ или же в некоторых случаях он немного уменьшится — это не существенно. Здесь важно было установить лишь, что при всех своих возможных изменениях коэффициент корреляции всегда останется величиной положительной, т.е. всегда будет указывать на наличие прямой зависимости между ростом и весом. В этом мы убедились, и потому наше первоначальное заключение приобрело для нас характер достаточной достоверности.

Но совершенно иное отношение к тому же самому выводу установилось бы у нас в том случае, если бы, напр., коэффициент корреляции r оказался попрежнему равным $\pm 0,5$, но с ошибкой $\pm 0,3$. В этом случае наибольшая его неточность могла бы достигнуть уже величины $0,9$ (в три раза большей, чем $0,3$), и следовательно при максимальном своем уменьшении наш коэффициент r мог бы оказаться на $0,9$ меньше полученного нами ($0,5$), т.е. в конечном итоге равным $-0,4$ ($0,5 - 0,9 = -0,4$). Этот результат свидетельствует здесь о том, что некоторые из возможных значений r могут, в частности, сделаться даже числами отрицательными и, стало-быть, указывать уже на наличие обратной зависи-

мости между ростом и весом. Но если в числе других возможных значений многих варьирующих коэффициентов корреляции могут попадаться такие, которые противоречат нашему первоначальному заключению, то и надежность этого заключения будет, очевидно, поколеблена.

Получив подобные результаты, мы не сможем уже ругаться за все другие аналогичные случаи корреляций между ростом и весом и должны будем воздержаться от обобщения нашего первоначального вывода в его категорической форме.

Какое же общее правило для суждения о достоверности подобных заключений вытекает из рассмотрения этих частных примеров?

Очевидно, гарантией достоверности каждого отдельного вывода о наличии определенной связи двух признаков будет служить такая величина коэффициента корреляции r , при которой максимальная его ошибка (равная утроенной средней ошибке m_r) все же не сможет еще уменьшить этот коэффициент настолько, чтобы он сделался величиной отрицательной. Другими словами, сам коэффициент корреляции r должен быть по крайней мере в 3 раза больше своей средней ошибки m_r .

В этом и заключается условие достоверности и общности того вывода, который может быть сделан на основании рассмотрения полученного в каждом частном случае коэффициента корреляции r .

Итак, чтобы убедиться в справедливости окончательного вывода о наличии прямой или обратной корреляции двух признаков, необходимо выяснить, во сколько же раз сам коэффициент корреляции r превышает свою ошибку m_r , т.е. попросту разделить r на m_r . Если в результате этого деления мы получим величину, равную или большую 3, то наше первоначальное заключение может считаться действительным и для подавляющего большинства других аналогичных случаев корреляции этих признаков; если же при делении r на m_r получается величина, меньшая 3-х, то заключение это придется признать справедливым лишь для данного частного случая и воздержаться от распространения его и на все остальные.

Совершенно такой же критерий оценки достоверности окончательных заключений мы можем применять и к выводам второго типа.

Пусть, напр., средний рост мальчиков, который мы обозначим через M_1 , оказался равным 137 см, а средний рост девочек того же возраста $M_2 = 135$ см, причем средние ошибки этих величин получились: $m_1 = \pm 0,4$ см (для мальчиков) и $m_2 = \pm 0,3$ см (для девочек).

Простое сравнение средних арифметических M_1 и M_2 без учета их ошибок m_1 и m_2 указывает на больший средний рост мальчиков, превышающий в данном частном случае средний рост девочек на целых 2 см. Спрашивается, можем ли мы на основании этих результатов считать, что и вообще все мальчики данного возраста всегда будут в среднем выше своих сверстниц-девочек, или же данный вывод может быть сделан только в отношении той группы детей, которая послужила здесь непосредственным материалом для подобного заключения?

Разрешить этот вопрос можно лишь на основании сопоставления величины полученных средних арифметических M_1 и M_2 с величиной их средних ошибок m_1 и m_2 .

Будем рассуждать так: на основании измерений только одной группы детей мы получили превышение среднего роста мальчиков над средним ростом девочек на 2 см. Повторив эти же измерения в других группах детей того же самого пола и возраста, мы, очевидно, могли бы получить уже не 2 см разницы, а может быть, 1,5, или 3, или 2,5 и т. д. Если все эти разницы в среднем росте мальчиков и девочек при всех своих колебаниях все же будут оставаться величинами положительными, то это укажет нам на постоянство подмеченного ранее соотношения, т. е. на то, что и вообще все мальчики данного возраста будут в среднем выше девочек. В самом деле, первую нашу разницу в 2 см мы получили путем вычитания из среднего роста мальчиков (137 см) среднего роста девочек (135 см). Эта разница оказалась у нас положительной, так как из большей величины (137 см) мы вычитали здесь меньшую величину (135 см). Отрицательная же величина этой разницы могла бы получиться у нас лишь в том случае, если бы, наоборот, средний рост мальчиков оказался меньше сред-

него роста девочек. Тогда, вычитая из меньшей величины большую, мы и получили бы числовой результат со знаком минус.

Итак, если бы некоторые из разниц между средним ростом мальчиков и средним ростом девочек получились отрицательными, то это свидетельствовало бы о том, что в других группах мальчики в среднем оказались ниже девочек. Поэтому наше первоначальное заключение о большем среднем росте мальчиков мы можем считать доказанным лишь в том случае, если у нас будет достаточная гарантия в получении исключительно положительных разниц и в полном отсутствии разниц отрицательных.

Что же может нас в этом убедить?

Очевидно, в данном случае, также как и при оценке достоверности коэффициента корреляции r , мы должны будем показать, что полученная нами в данном частном случае разница между средним ростом мальчиков и девочек (2 см) оказывается по крайней мере в 3 раза больше своей средней ошибки. Стало-быть, здесь задача сводится к нахождению средней ошибки этой разницы.

В теории математической статистики доказывается, что средняя ошибка разницы между двумя величинами M_1 и M_2 зависит от средних ошибок обоих средних арифметических, т. е. от m_1 и m_2 , а именно она равна корню квадратному из суммы квадратов этих ошибок¹⁾. В нашем примере $m_1 = \pm 0,4$, а $m_2 = \pm 0,3$. Возвысив эти ошибки в квадрат, будем иметь: 0,16 и 0,09. Сложив эти числа, найдем, что сумма квадратов ошибок равна 0,25. Так как корень из 0,25 равен 0,5, то искомая средняя ошибка нашей разницы оказывается здесь равной $\pm 0,5$ см.

Для окончательного суждения о достоверности разбираемого здесь вывода мы должны теперь величину нашей разности (2 см) разделить на только-что полученную ее среднюю ошибку (0,5). Разделив 2 на 0,5, окончательно получим 4. Так как в этом примере сама разность оказалась в 4 раза больше своей средней ошибки (а не в 3 раза, как это было бы уже достаточно), то заключение наше о большем росте мальчиков следует признать здесь вполне достоверным.

¹⁾ См. главу XVII, стр. 225.

Итак, для доказательства достоверности и общности выводов второго типа, т.е. для получения уверенности в том, что обнаруженная в частном случае разница между двумя числовыми характеристиками варьирующего признака будет наблюдаться и в большинстве других аналогичных случаев, мы должны разделить данную разницу на корень из суммы квадратов двух ошибок этих числовых характеристик. Если полученное в результате такого деления число окажется равным или большим 3-х, то существование данной разницы и во всех других случаях может считаться доказанным; при невыполнении же этого условия в общности и абсолютной достоверности нашего первоначального вывода следует сомневаться.

Так как извлечение квадратного корня всегда представляет задачу довольно хлопотливую, то при оценке достоверности вывода второго типа можно несколько упростить технику вычислений, возвысив все величины, с которыми здесь приходится иметь дело, в квадрат. Тогда взамен деления самой разницы на корень из суммы квадратов ошибок мы должны будем разделить квадрат этой разницы просто уже на сумму квадратов ошибок (не извлекая корня). Но при этом нам придется, очевидно, возвысить в квадрат также и число 3 и ориентироваться уже, следовательно, по его квадрату, т.е. по числу 9. Поясним этот упрощенный способ вычисления на прежнем примере.

Так как $M_1 = 137$ см, а $M_2 = 135$ см, то разница $M_1 - M_2 = 2$ см. Эту разницу следует возвысить в квадрат, в результате чего получим 4. Далее, каждую из двух ошибок (0,4 и 0,3) следует также возвысить в квадрат. Получим попрежнему: 0,16 и 0,09. Сложив эти квадраты, найдем, что сумма их равна 0,25. Теперь квадрат нашей разницы (4) следует разделить на эту сумму квадратов (0,25). В результате получим, очевидно, 16. Так как это число оказалось больше 9, то вывод наш можно считать достоверным.

В дальнейшем мы будем пользоваться чаще всего этим последним способом оценки достоверности выводов второго типа, способом, который по существу совершенно равноценен предыдущему и отличается от него лишь большей простотой вычисления.

Кроме выяснения разницы в средней величине двух варьирующих признаков, этим же способом можно определить также и достоверность того или иного различия в степени изменчивости этих признаков. Для этого стоит лишь сравнить друг с другом два средних квадратических отклонения (σ) и, учтя величину их ошибок, применить здесь описанный выше критерий оценки достоверности.

Прежде, чем приводить числовой пример такого сравнения двух средних квадратических отклонений, укажем способ вычисления их ошибок. В теории математической статистики доказывается, что среднюю ошибку σ (сигмы) можно вычислить с помощью того же самого приема, который уже применялся нами ранее для определения ошибки m среднего арифметического M . Для этого следует разделить σ на квадратный корень из удвоенного количества измерений. Если, напр., при каких-либо вычислениях σ оказалась равной ± 2 и мы вывели ее из 50 отдельных измерений, то среднюю ошибку этой σ , которую мы обозначим через m со знаком σ , т.е. символом m_σ , можно определить посредством следующих простых вычислений. Помножив общее число измерений (т.е. 50) на 2, получим 100. Так как корень квадратный из 100 равен 10, то, разделив нашу σ (равную 2) на 10, окончательно получим 0,2. Следовательно в данном случае искомая средняя ошибка сигмы $m_\sigma = \pm 0,2$.

Из описания этого способа видно, что ошибка сигмы (m_σ) всегда оказывается несколько меньше ошибки среднего арифметического (m). Поэтому, при всех прочих равных условиях, σ всегда определяется с большей точностью, чем среднее арифметическое M .

Средняя ошибка m_σ , как и всякая средняя ошибка, дает указание на некоторый средний размах возможных колебаний сигмы при многих повторных ее вычислениях из вполне однородного материала, но на других объектах исследования. Получив, напр., $m_\sigma = \pm 0,2$, мы можем утверждать, что при других аналогичных исследованиях, нами фактически не выполненных, величина σ могла бы получиться и иная, отличная от данной, но что все эти отдельные сигмы отличались бы от нашей σ в среднем как раз на величину этой ошибки $m_\sigma = \pm 0,2$.

Научившись вычислять среднюю ошибку сигмы и уяснив себе ее значение, разберем какой-нибудь числовой пример сравнения степени изменчивости двух варьирующих признаков. Пусть в одном случае мы получили $\sigma_1 = \pm 3,6$, а в другом $\sigma_2 = \pm 2,3$, причем ошибка первой сигмы $m_{\sigma_1} = \pm 0,9$, а ошибка второй $m_{\sigma_2} = \pm 0,7$. Спрашивается, существует ли здесь какая-либо разница в величине этих сигм, и если существует, то насколько этому заключению можно доверять?

Первая часть этого вопроса разрешается, очевидно, чрезвычайно просто. Так как σ_1 (3,6) оказалась здесь больше σ_2 (2,3), то, очевидно, разница между ними в данном частном случае существует. Для ответа на вторую часть вопроса мы должны будем квадрат данной разницы разделить на сумму квадратов двух средних ошибок этих сигм. Если результат такого деления окажется больше 9, то достоверность нашего заключения может считаться доказанной; в противном случае обнаруженную нами разницу придется признать лишь случайной.

Так как $\sigma_1 = \pm 3,6$, а $\sigma_2 = \pm 2,3$, то разница между абсолютными их значениями в данном случае будет 1,3. Возвысив эту разницу в квадрат, получим 1,69. Теперь возвысим в квадрат обе средние ошибки этих сигм $m_{\sigma_1} = \pm 0,9$ и $m_{\sigma_2} = \pm 0,7$. Квадраты их будут соответственно равны 0,81 и 0,49. Сложив эти числа, найдем, что сумма квадратов ошибок равна здесь 1,3.

Разделив квадрат разницы (1,69) на сумму квадратов ошибок (1,3), окончательно получим 1,3. Так как это число оказалось значительно меньше 9, то наш первоначальный вывод не может еще считаться вполне достоверным. Это значит, что, повторив аналогичные вычисления на других объектах исследования, мы далеко не всегда обнаружим точно такую же разницу между двумя сигмами. Поэтому более значительное варьирование первого признака не может быть признано здесь явлением общим.

Указанный способ оценки достоверности вывода можно применить и к сравнению двух коэффициентов корреляции r_1 и r_2 , вычисленных со средними ошибками m_{r_1} и m_{r_2} .

Пусть, напр., $r_1 = +0,9$, $r_2 = +0,4$, $m_{r_1} = \pm 0,1$, $m_{r_2} = \pm 0,2$. В данном частном случае больший коэффи-

циент r_1 указывает на большую связь двух признаков. Чтобы узнать, можно ли ожидать подтверждения этого вывода и в других аналогичных случаях, выполним все указанные выше операции с числами нашего примера.

Разница между двумя коэффициентами корреляции равна здесь 0,5. Квадрат этой разницы будет 0,25. Квадраты двух ошибок (0,1 и 0,2) соответственно равны 0,01 и 0,04. Сумма этих квадратов выразится числом 0,05. Разделив квадрат разницы (0,25) на эту сумму квадратов ошибок (0,05), получим 5. Так как 5 меньше 9, то за полную достоверность нашего первоначального вывода ручаться здесь также нельзя.

Указанными выше способами оценки достоверности окончательных выводов завершается статистическая обработка всяких массовых измерений. Так как с помощью отдельных числовых характеристик варьирующего материала мы можем выяснить лишь те его свойства и особенности, которые наблюдаются только у данной ограниченной группы объектов исследования, то для суждения о наличии этих свойств и у всех других подобных же объектов нам необходимо каждое такое обобщение доказать особо. Не выполнив этой заключительной и самой важной операции в процессе количественного анализа изучаемых явлений и фактов, мы всегда рискуем какую-либо случайную зависимость или различие принять за общее свойство, присущее всем без исключения подобным же объектам исследования и получить, стало-быть, заведомо ложный вывод.

Всякое научное исследование в конечном счете стремится к установлению, обоснованию и анализу общих законов. Подметить эти законы можно, конечно, и на очень небольшом количестве отдельных фактов, но убедиться в абсолютной достоверности той или иной научной гипотезы мы можем либо путем фактической проверки ее на всем имеющемся в природе материале (что практически неосуществимо), либо посредством чисто-логического доказательства, построенного на количественном анализе исследуемых явлений и фактов. Этот последний, наиболее рациональный путь доказательства общих законов на массовом материале и заключается в применении методов вариационной статистики.

отклонений (x^2). В нижней дополнительной строчке мы будем записывать суммы чисел, подсчитанных отдельно по каждому из трех вертикальных столбцов.

Запишем теперь все наши 16 вариантов в клетки вертикального столбца, озаглавленного буквою V (в любом произвольном порядке), и для вычисления среднего арифметического M подсчитаем сумму чисел данного столбца (см. табл. 2). Эту сумму (ΣV) запишем внизу, в последней горизонтальной строчке под числами столбца V . В нашем примере ΣV оказалась равной 136. Для вычисления M нужно ΣV разделить на число измерений n (в нашем случае на 16). Все эти действия запишем отдельно от таблицы в таком виде:

$$M = \frac{\Sigma V}{n} = \frac{136}{16} = 8,5.$$

Итак, в нашем примере среднее арифметическое всех 16-ти заданных вариантов оказалось равным 8,5.

После определения среднего арифметического M следует вычислить отклонения (x) каждой отдельной варианты V от этого среднего арифметического $M=8,5$ и записать результаты с соответствующими знаками (+ или -) в средний столбец расчетной решетки, озаглавленный буквою x

(см. табл. 3). Для проверки вычислений мы можем сложить все числа этого столбца, принимая во внимание их знаки (т.е. сложить отдельно все положительные числа и отдельно же—все отрицательные). Если при этом, как в данном примере, суммы положительных и отрицательных отклонений окажутся по своей абсолютной величине равными друг другу (+13 и -13), т.е. дадут в общем итоге нуль, мы можем считать наши вычисления правильными. В про-

ТАБЛИЦА 2.

V	x	x^2
10		
8		
7		
9		
11		
5		
10		
8		
6		
12		
7		
9		
11		
9		
6		
8		
136		

тивном случае следует искать ошибку или в вычислении самого M , или где-либо в определении отдельных отклонений x .

Вычислив и проверив все отклонения x , следует каждое из них возвысить в квадрат и результаты записать в клетки правого вертикального столбца. При этом знаки мы можем уже не ставить, так как при возвышении в квадрат все

ТАБЛИЦА 3.

V	x	x^2
10	+1,5	
8	-0,5	
7	-1,5	
9	+0,5	
11	+2,5	
5	-3,5	
10	+1,5	
8	-0,5	
6	-2,5	
12	+3,5	
7	-1,5	
9	+0,5	
11	+2,5	
9	+0,5	
6	-2,5	
8	-0,5	
136	0	

ТАБЛИЦА 4.

V	x	x^2
10	+1,5	2,25
8	-0,5	0,25
7	-1,5	2,25
9	+0,5	0,25
11	+2,5	6,25
5	-3,5	12,25
10	+1,5	2,25
8	-0,5	0,25
6	-2,5	6,25
12	+3,5	12,25
7	-1,5	2,25
9	+0,5	0,25
11	+2,5	6,25
9	+0,5	0,25
6	-2,5	6,25
8	-0,5	0,25
136	0	60,00

числа (как положительные, так и отрицательные) будут всегда иметь знак +.

Для получения суммы квадратов отклонений (Σx^2) нам остается лишь сложить все числа правого столбца и подписать их сумму в соответствующей клетке нижней дополнительной строчки. В нашем примере Σx^2 оказалась равной 60.

После всех этих вычислений и записей наша решетка примет окончательный вид, указанный на табл. 4.

Теперь, согласно указаниям формулы для вычисления среднего квадратического отклонения:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}$$

мы должны полученную из расчетной решетки Σx^2 (т.е. 60) разделить на число всех измерений без единицы (т.е. в нашем примере на $16 - 1 = 15$). Разделив 60 на 15, получим 4. Из этого числа, далее, мы должны извлечь квадратный корень. Так как $\sqrt{4} = \pm 2$, то среднее квадратическое отклонение всех 16-ти заданных вариант

$$\sigma = \pm 2.$$

Все эти вычисления можно расположить в следующую строчку:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16-1}} = \pm \sqrt{\frac{60}{15}} = \pm \sqrt{4} = \pm 2.$$

Средняя ошибка m может быть получена путем деления только-что вычисленной σ на корень из числа измерений n . Так как в нашем примере $\sigma = \pm 2$, а $n = 16$, то

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 2}{\sqrt{16}} = \frac{\pm 2}{4} = \pm 0,5.$$

Итак, для разобранный нами числового примера

$$M = 8,5 \pm 0,5, \text{ а } \sigma = \pm 2.$$

Сделаем же теперь краткую сводку правил определения M , σ и m по способу непосредственного вычисления. Порядок этих вычислений, следовательно, таков:

1. Составить расчетную решетку, записать в нее все n отдельных вариант V и сложить их (получим ΣV).

2. Вычислить среднее арифметическое по формуле:

$$M = \frac{\Sigma V}{n}.$$

3. Вычислить отклонения x для всех вариант, записать их в решетку и проверить сложением, убедившись в том, что

$$\Sigma x = 0.$$

4. Возвысить все отклонения в квадрат, записать их в решетку и сложить (получим Σx^2).

5. Вычислить среднее квадратическое отклонение по формуле:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}.$$

6. Вычислить среднюю ошибку по формуле:

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}}.$$

Как видно из приведенного выше примера, вычисление M , σ и m описанным здесь способом технически очень несложно. Единственным моментом, могущим представить некоторое затруднение, может явиться лишь извлечение квадратного корня. В нашем примере корень извлекался непосредственно и легко, потому что число, из которого требовалось извлечь этот корень (4 или 16), представляло собой полный квадрат искомой величины (2 или 4). В общем же случае мы, очевидно, не будем иметь такой благоприятной для нас случайности, и корень квадратный придется извлекать иными, более сложными приемами, описанию которых будет посвящена особая глава (X-я).

VII. Способ округления.

Описанный выше способ „непосредственного вычисления“ M , σ и m не всегда, однако, является удобным в практическом отношении. Когда вариационный ряд состоит из большого количества отдельных вариант и среднее арифметическое M оказывается дробным числом с несколькими десятичными знаками, вычисление всех отклонений (x) представляет уже чрезвычайно кропотливую работу, потому что каждое такое отклонение, в свою очередь, оказывается дробным числом. Кроме того, большое затруднение представляет и возвышение всех этих дробных отклонений в квадрат, а также сложение многих дробных чисел в столбцах x и x^2 .

Чтобы избежать этих затруднений, можно воспользоваться другим приемом вычисления этих величин, приемом, который мы назовем „способом округления“.

Для того, чтобы показать полное совпадение конечных результатов вычисления при пользовании обоими этими способами, разберем их на одном и том же числовом примере. Пусть попрежнему имеем вариационный ряд, состоящий из тех же самых 16 вариантов:

10, 8, 7, 9, 11, 5, 10, 8, 6, 12, 7, 9, 11, 9, 6, 8.

ТАБЛИЦА 5.

V	x_c	x_c^2
10		
8		
7		
9		
11		
5		
10		
8		
6		
12		
7		
9		
11		
9		
6		
8		
136		

Составим расчетную решетку по форме, указанной в прошлой главе, но заголовки вертикальных столбцов поставим в ней уже иные (см. табл. 5). Первый столбец попрежнему озаглавим буквою V , над вторым поставим букву x со значком c , т.е. x_c , а рядом напомним x_c^2 . Значение двух последних обозначений выяснится из описания техники дальнейших расчетов.

Теперь попрежнему запишем в столбец V все варианты нашего ряда, сложим их и получим ΣV , которая, очевидно, как и раньше, окажется равной 136.

Следовательно среднее арифметическое нашего вариационного ряда

$$M = \frac{\Sigma V}{n} = \frac{136}{16} = 8,5.$$

Чтобы при вычислении отдельных отклонений избежать вычитания из целых вариант V дробного среднего арифметического M ($= 8,5$), округлим его до ближайшего целого числа (отсюда и название способа). Таким округленным средним арифметическим может служить здесь или число 8 (если отбросить 5 десятых), или число 9 (если прибавить к M недостающую половину). Для применения этого способа совершенно безразлично, увеличится или уменьшится при округлении наше среднее арифметическое M , поэтому

мы можем воспользоваться здесь с одинаковым правом как числом 8, так и числом 9.

Примем за округленное среднее большее число 9 и обозначим его буквою C . Следовательно у нас:

$$C = 9.$$

Теперь будем вычислять „отклонения“ отдельных вариант V , но уже не от дробного числа $M = 8,5$ а от целого $C = 9$, получая в результате, очевидно, также целые числа. Эти новые отклонения мы назовем „вспомогательными“, в отличие от прежних „центральных“ отклонений. Вспомогательные отклонения мы и запишем в клетки среднего столбца расчетной решетки (см. табл. 6). Заголовок этого столбца (x_c) указывает, следовательно, на то, что в нем записаны „вспомогательные“ отклонения, отсчитанные от округленного среднего C .

Если теперь сложить все эти вспомогательные отклонения x_c , то в сумме мы уже не получим нуля, так как этим свойством обладают только „центральные“ отклонения x , отсчитанные от среднего арифметического M . В самом деле, сумма всех вспомогательных отклонений со знаком „плюс“ равна здесь 9, и со знаком „минус“ — 17. Вычитая из большей суммы (17) меньшую (9), получим 8. Так как большая сумма оказалась здесь отрицательной, то и разность (8) будет также иметь знак „минус“.

Итак, общая сумма всех вспомогательных отклонений равна — 8 (а не 0, как сумма „центральных“ отклонений, полученная в предыдущем примере при описании способа непосредственного вычисления). Эту сумму вспомогательных

ТАБЛИЦА 6.

V	x_c	x_c^2
10	+ 1	
8	- 1	
7	- 2	
9	0	
11	+ 2	
5	- 4	
10	+ 1	
8	- 1	
6	- 3	
12	+ 3	
7	- 2	
9	0	
11	+ 2	
9	0	
6	- 3	
8	- 1	
136	- 8	

отклонений (-8) мы обозначим буквою S со значком 1, т.-е. символом S_1 . Следовательно в данном случае

$$S_1 = -8.$$

Этот же результат мы могли бы предугадать и заранее, вычислив значение величины S_1 по следующей контрольной формуле:

$$S_1 = \Sigma V - nC.$$

Формула эта показывает, что для вычисления S_1 мы должны число C (округленное среднее арифметическое, в данном случае 9) помножить на общее количество измерений n (т.-е. на 16) и полученный результат вычесть из суммы всех вариантов ΣV (т.-е. из 136). Помножив 9 на 16, получим 144. Вычтя из 136 это произведение 144, очевидно, как раз и получим -8 . Все эти выкладки удобно записать в следующую строчку

$$S_1 = \Sigma V - nC = 136 - 16 \cdot 9 = 136 - 144 = -8.$$

Возможность предугадать заранее значение величины S_1 позволяет проверить вычисление всех вспомогательных отклонений x_c . Если фактическая сумма их S_1 , подсчитанная путем сложения всех чисел среднего вертикального столбца расчетной решетки, окажется в точности равной тому числу, которое определяется по указанной выше контрольной формуле, мы можем считать наши расчеты правильными; в противном случае следует искать ошибку где-либо в вычислении отдельных вспомогательных отклонений x_c .

После проверки вспомогательных отклонений следует, как и ранее, возвысить каждое из них в квадрат, результаты записать в крайний правый столбец расчетной решетки и просуммировать (см. табл. 7).

Полученная этим путем сумма квадратов вспомогательных отклонений, которую мы обозначим буквою S со значком 2, т.-е. через S_2 , очевидно, не совпадет с суммой квадратов центральных отклонений Σx^2 , вычисленной по предыдущему способу. В самом деле, ранее применяя способ непосредственного вычисления, мы имели:

$$\Sigma x^2 = 60.$$

Теперь же при помощи способа округления получили:

$$S_2 = 64.$$

Итак, пользуясь способом округления, мы значительно упростили технику всех промежуточных вычислений, производимых внутри расчетной решетки (вместо дробных чисел все время имели дело с целыми), но зато в конечном итоге получили не искомую сумму квадратов центральных отклонений $\Sigma x^2 = 60$, а другую большую сумму квадратов вспомогательных отклонений $S^2 = 64$.

Но этим смущаться не следует, так как существует способ вычисления нужной нам суммы Σx^2 при помощи двух полученных из расчетной решетки вспомогательных сумм S_1 и S_2 . Способ этот заключается в применении следующей формулы:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}.$$

Эта формула показывает, что для вычисления суммы Σx^2 следует возвысить в квадрат сумму S_1 , результат разделить на число измерений n и полученную таким образом поправочную величину $\left(\frac{S_1^2}{n}\right)$ вычесть из суммы S_2 .

В нашем примере $S_1 = -8$, $S_2 = 64$ и $n = 16$. Возвысив -8 в квадрат, получим 64. Разделив 64 на 16, получим 4. Вычтя из 64 эту поправочную величину 4, найдем, что искомая сумма $\Sigma x^2 = 60$. Все эти действия удобно расположить в следующую строчку:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 64 - \frac{(-8)^2}{16} = 64 - \frac{64}{16} = 64 - 4 = 60.$$

ТАБЛИЦА 7.

V	x_c	x_c^2
10	+ 1	1
8	- 1	1
7	- 2	4
9	0	0
11	+ 2	4
5	- 4	16
10	+ 1	1
8	- 1	1
6	- 3	9
12	+ 3	9
7	- 2	4
9	0	0
11	+ 2	4
9	0	0
6	- 3	9
8	- 1	1
136	- 8	64

Как и следовало ожидать, этот результат в точности совпал с тем значением Σx^2 , которое ранее было получено нами прямо из расчетной решетки.

Определив по указанной формуле значение суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 , мы заканчиваем далее наши вычисления совершенно так же, как и в случае применения предыдущего способа. А именно:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16-1}} = \pm \sqrt{\frac{60}{15}} = \pm \sqrt{4} = \pm 2.$$

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 2}{\sqrt{16}} = \frac{\pm 2}{4} = \pm 0,5.$$

Итак, при производстве вычислений по способу округления мы должны выполнить следующие операции:

1. Составить расчетную решетку, занести в нее все варианты V в произвольном порядке и сложить их (получим ΣV).

2. Вычислить среднее арифметическое M по формуле:

$$M = \frac{\Sigma V}{n}.$$

3. Округлить полученное значение M до ближайшего целого числа C (все равно большего или меньшего).

4. Вычислить „вспомогательные“ отклонения x_c каждой варианты V от округленного среднего C , записать их в расчетную решетку и сложить (получим сумму вспомогательных отклонений S_1).

5. Проверить вычисления по контрольной формуле:

$$S_1 = \Sigma V - nC.$$

6. Возвысить каждое вспомогательное отклонение в квадрат, результаты (x_c^2) записать в расчетную решетку и сложить (получим сумму квадратов вспомогательных отклонений S_2).

7. Определить сумму квадратов „центральных“ отклонений (от среднего арифметического M) по формуле:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}.$$

8. Вычислить среднее квадратическое отклонение по формуле:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}.$$

9. Вычислить среднюю ошибку по формуле:

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}}.$$

ТАБЛИЦА 8.

V	x_c	x_c^2
10	+ 3	9
8	+ 1	1
7	0	0
9	+ 2	4
11	+ 4	16
5	- 2	4
10	+ 3	9
8	+ 1	1
6	- 1	1
12	+ 5	25
7	0	0
9	+ 2	4
11	+ 4	16
9	+ 2	4
6	- 1	1
8	+ 1	1
136	+ 24	96

В приведенном выше примере мы совершенно произвольно приняли за начало отсчетов округленное среднее $C=9$ (вместо самого среднего арифметического $M=8,5$). Заметим, что без всякого ущерба для точности вычисления окончательных результатов мы могли бы принять за C какое угодно другое число, например, 10, 6, 12, 5 и т. д. При этом мы в каждом отдельном случае, очевидно, получали бы различные пары значений вспомогательных сумм S_1 и S_2 , но вычисленная из этих величин сумма квадратов центральных отклонений Σx^2 всегда оказалась бы в точности равной 60, как и в предыдущем примере.

Прделаем эти вычисления еще раз, приняв за C , напр., число 7 (см. табл. 8). Определив все вспомогательные отклонения, запишем их в решетку и сложим. Так как сумма всех положительных отклонений равна здесь 28, а сумма отрицательных — 4, то общая сумма всех вспомогательных отклонений $S_1 = +24$. Для проверки этих вычислений воспользуемся контрольной формулой:

$$S_1 = \Sigma V - nC.$$

Так как у нас $\Sigma V = 136$, $n = 16$, а $C = 7$, то

$$S_1 = 136 - 16 \cdot 7 = 136 - 112 = +24.$$

Следовательно все вспомогательные отклонения x_c и их сумма S_1 вычислены правильно.

Теперь возвысим эти отклонения в квадрат, запишем в расчетную решетку и сложим. Получим сумму квадратов вспомогательных отклонений $S_2 = 96$.

Чтобы с помощью двух вспомогательных сумм $S_1 = +24$ а $S_2 = 96$ найти нужную нам сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 , воспользуемся формулой:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 96 - \frac{(24)^2}{16} = 96 - \frac{576}{16} = 96 - 36 = 60.$$

Как и следовало ожидать, мы в данном случае получили то же самое значение Σx^2 , несмотря на то, что обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 (зависящие от выбора числа C) оказались иными, чем в предыдущем примере.

Читателю, в виде самостоятельного упражнения, предлагается убедиться в том, что

при	$C = 11$	$S_1 = -40$	$S_2 = 160$	}	$\Sigma x^2 = 60.$
„	$C = 10$	$S_1 = -24$	$S_2 = 96$		
„	$C = 9$	$S_1 = -8$	$S_2 = 64$		
„	$C = 8$	$S_1 = +8$	$S_2 = 64$		
„	$C = 7$	$S_1 = +24$	$S_2 = 96$		
„	$C = 6$	$S_1 = +40$	$S_2 = 160$		

Из этой таблицы видно, что с удалением C от среднего арифметического $M (= 8,5)$ тотчас же увеличиваются и обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 , причем, если за C принять число большее M , то S_1 оказывается величиной отрицательной, а если C меньше M , то S_1 получается со знаком плюс. Величина же S_2 оказывается всегда больше суммы квадратов центральных отклонений $\Sigma x^2 (= 60)$.

Так как производить вычисления удобнее с малыми и притом положительными числами, то за C выгодно принимать ближайшее к M меньшее число. В нашем примере $M = 8,5$. Следовательно за C удобнее всего было бы принять число 8, т.е. просто отбросить у M все десятичные знаки (мы приняли ранее $C = 9$ лишь с целью показать способ вычисления Σx^2 при отрицательном значении S_1).

Заметим кстати, что для вычисления Σx^2 по способу округления нам вовсе не нужно определять предварительно

точное значение среднего арифметического M . В тех случаях когда почему-либо требуется вычислить только σ и m , можно выбрать произвольное значение C и, определив соответствующую величину вспомогательных сумм S_1 и S_2 , прямо найти с их помощью сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 . Вычислив Σx^2 , мы без труда определим и σ , а с помощью σ — среднюю ошибку m (без предварительного вычисления среднего арифметического M).

Если же нам нужно вычислить только среднюю ошибку m , минуя σ , то для этого можно воспользоваться следующей формулой:

$$m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}.$$

Эта формула показывает, что для определения средней ошибки m следует сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 разделить на произведение чисел n и $(n-1)$ и из полученного частного извлечь квадратный корень. В нашем последнем примере $\Sigma x^2 = 60$, а $n = 16$. Помножив 16 (n) на 15 ($n-1$), получим 240. Разделив 60 на это произведение 240, получим 0,25. Так как корень из 0,25 = $\pm 0,5$, то искомая средняя ошибка равна $\pm 0,5$. Эти вычисления можно расположить в следующую строчку:

$$\begin{aligned} m &= \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16(16-1)}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16 \cdot 15}} = \\ &= \pm \sqrt{\frac{60}{240}} = \pm \sqrt{0,25} = \pm 0,5. \end{aligned}$$

Как и следовало ожидать, этот результат в точности совпал с полученным ранее по формуле:

$$m = \frac{\pm \sigma}{n}$$

разница лишь в том, что мы определили здесь m без предварительного вычисления σ .

VIII. Способ произведений.

Прделаем еще раз все вычисления, описанные в предыдущей главе, на том же самом числовом примере, но на этот раз расположим отдельные варианты V уже не в произ-

вольном порядке, как раньше, а в строгой последовательности их убывания (сверху большие, снизу малые варианты). Приняв за C число 8, вычислим все вспомогательные отклонения x_c и их квадраты x_c^2 . После записи этих результатов в соответствующие вертикальные столбцы расчетной решетки (см. табл. 9) и сложения всех чисел в среднем и в правом столбце получим:

ТАБЛИЦА 9.

V	x_c	x_c^2
12	+ 4	16
11	+ 3	9
11	+ 3	9
10	+ 2	4
10	+ 2	4
9	+ 1	1
9	+ 1	1
9	+ 1	1
8	0	0
8	0	0
8	0	0
7	- 1	1
7	- 1	1
6	- 2	4
6	- 2	4
5	- 3	9
136	+ 8	64

$$S_1 = +8 \quad S_2 = 64.$$

Просматривая эти записи, мы замечаем, что отдельные варианты V , их отклонения x_c и квадраты этих отклонений x_c^2 повторяются здесь иногда по несколько раз. Так, напр., варианта 11, имеющая отклонение +3, повторяется два раза, варианта 10 с отклонением +2 повторяется тоже два раза, варианта 9 с отклонением +1 — три раза и т. д.

Обнаружив наличие таких повторений, мы можем при суммировании чисел в столбцах V , x_c и x_c^2 избежать сложения нескольких одинаковых величин, заменив это сложение умножением каждого повторяющегося числа на соответствующее количество его повторений. Так, например, взамен сложения двух одинаковых

отклонений +3 и +3, соответствующих повторяющейся дважды варианте 11, мы можем помножить это общее их отклонение (+3) на число повторений (2), в результате чего получим, очевидно, +6.

Для удобства выполнения всех этих перемножений начертим новую расчетную решетку, в которую запишем каждую варианту V лишь по одному разу, но зато прибавим лишний вертикальный столбец справа и в этом столбце пометим, сколько раз данная варианта повторяется (см. табл. 10),

Эти новые числа, указывающие на количество повторений каждого отдельного значения варианты V (а стало-быть, и на количество повторений соответствующих вспомогательных отклонений x_c и их квадратов x_c^2), мы будем называть „частотами“ и обозначать их буквою p . Таким образом частоты p отдельных вариантов показывают, как часто (отсюда и название) варианты эти встречаются в данном вариационном ряду. В нашем примере, следовательно, частотами будут служить следующие числа:

$$1, 2, 2, 3, 3, 2, 2, 1.$$

Если теперь для вычисления среднего арифметического M нам нужно подсчитать сумму всех вариантов ΣV , то сделать это можно будет на основании следующих рассуждений.

ТАБЛИЦА 10.

V	x_c	x_c^2	p
12			1
11			2
10			2
9			3
8			3
7			2
6			2
5			1

ТАБЛИЦА 11.

V	x_c	x_c^2	p	pV
12			1	12
11			2	22
10			2	20
9			3	27
8			3	24
7			2	14
6			2	12
5			1	5

Первая (самая бóльшая) варианта 12 встречается в заданном ряду всего только один раз ($p=1$). Следовательно в общую сумму всех вариантов она войдет слагаемым тоже лишь один раз. Этот результат мы запишем справа в особом (пятом) вертикальном столбце, озаглавленном буквами pV (см. табл. 11).

Следующая варианта 11 встречается уже два раза ($p=2$). Поэтому при сложении всех вариантов мы должны будем учесть ее дважды, т.е. помножить варианту 11 на частоту 2. В результате получим, очевидно, 22, что и запишем в следующей (второй сверху) клетке крайнего справа столбца pV .

Помножив, далее, варианту 10 на ее частоту 2, запишем полученное произведение 20 в третьей клетке столбца pV и т. д.

Поступая таким же образом со всеми 8-ю повторяющимися значениями вариант V , т.е. перемножая их на соответствующие частоты p , мы получим ряд произведений, каждое из которых представляет собой не что иное, как

ТАБЛИЦА 12.

V	x_c	x_c^2	p	pV	px_c
12	+ 4		1	12	+ 4
11	+ 3		2	22	+ 6
10	+ 2		2	20	+ 4
9	+ 1		3	27	+ 3
8	0		3	24	0
7	- 1		2	14	- 2
6	- 2		2	12	- 4
5	- 3		1	5	- 3

сумму одинаковых, повторяющихся вариант. Очевидно, общая сумма всех вариант ΣV будет равна сумме этих произведений, и для вычисления ее нам придется сложить все числа столбца pV . Сложив эти числа в действительности, найдем, что $\Sigma V = 136$, как это мы имели и ранее.

С помощью того же самого приема можно получить и сумму вспомогательных отклонений S_1 . Для этого следует перемножить попарно каждое вспомогательное отклонение x_c на соответствующую его частоту p и результаты записать в особый (шестой) столбец, озаглавленный буквами px_c (см. табл. 12). Сложив числа этого столбца с учетом их знаков (отдельно все плюсы и отдельно все минусы), получим попрежнему $S_1 = + 8$.

Наконец, этот же прием можно применить и к вычислению суммы квадратов вспомогательных отклонений S_2 .

Перемножив числа столбцов x_c^2 и p , запишем результаты в последний (седьмой) столбец, озаглавленный буквами px_c^2 (см. табл. 13). Сумма всех чисел этого столбца и даст нужную нам величину S_2 . Как и следовало ожидать, в данном случае.

$$S_2 = 64.$$

Все полученные в этой решетке числовые итоги ($\Sigma V = 136$, $S_1 = + 8$ и $S_2 = 64$) удобно поместить в дополнительной

ТАБЛИЦА 13.

V	x_c	x_c^2	p	pV	px_c	px_c^2
12	+ 4	16	1	12	+ 4	16
11	+ 3	9	2	22	+ 6	18
10	+ 2	4	2	20	+ 4	8
9	+ 1	1	3	27	+ 3	3
8	0	0	3	24	0	0
7	- 1	1	2	14	- 2	2
6	- 2	4	2	12	- 4	8
5	- 3	9	1	5	- 3	9
—	—	—	16	136	+ 8	64

нижней строчке, как это показано на табл. 13. В этой же строчке под числами столбца p полезно записать сумму частот, которая, очевидно, представляет собой не что иное, как общее количество всех измерений (вариант) n .

Получив из расчетной решетки суммы ΣV , S_1 , и S_2 , мы заканчиваем наши вычисления с помощью применения обычных формул:

$$M = \frac{\Sigma V}{n} = \frac{136}{16} = 8,5$$

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 64 - \frac{(8)^2}{16} = 60$$

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16-1}} = \pm 2$$

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 2}{\sqrt{16}} = \pm 0,5$$

или

$$m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16(16-1)}} = \pm 0,5$$

Итак, при производстве вычислений по способу произведений следует:

1. Составить расчетную решетку из 7-ми вертикальных столбцов, озаглавив их буквами: V , x_c , x_c^2 , p , pV , px_c и px_c^2 .

2. Записать отдельные значения вариант в крайний слева столбец V непременно в порядке их убывания, а в средний столбец p — частоты этих вариант.

3. Приняв одно из значений варианты V (все равно, какое именно) за округленное среднее C , вычислить для каждого значения V его отклонение от этого числа C и записать эти вспомогательные отклонения с соответствующими знаками во второй вертикальный столбец x_c .

4. Возвысить все вспомогательные отклонения в квадрат и результаты записать в третий вертикальный столбец x_c^2 .

5. Перемножить попарно числа столбцов V и p и полученные результаты записать в столбец, озаглавленный буквами pV .

6. Перемножить попарно числа столбцов x_c и p (сохраняя знаки чисел x_c) и записать результаты в столбец px_c .

7. Перемножить числа столбцов x_c^2 и p (не проставляя знаков, так как все эти числа будут положительными) и результат записать в столбец px_c^2 .

8. Сложить числа последних 4-х столбцов, причем при суммировании чисел столбца px_c следует принять во внимание их знаки (сложить отдельно все плюсы и отдельно же все минусы, из большей суммы вычесть меньшую и поставить знак большей суммы). Получим нужные для дальнейших вычислений величины: n , ΣV , S_1 и S_2 .

9. Проверить сумму S_1 по контрольной формуле:

$$S_1 = \Sigma V - nC$$

10. Вычислить сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 по формуле:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}$$

11. Вычислить среднее арифметическое отклонение M по формуле:

$$M = \frac{\Sigma V}{n}$$

12. Вычислить среднее квадратическое отклонение σ по формуле:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}$$

13. Вычислить среднюю ошибку m по формулам:

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} \text{ или } m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}$$

ТАБЛИЦА 14.

V	x	x_c^2	p	pV	px_c	px_c^2
12	+ 2	4	1	12	+ 2	4
11	+ 1	1	2	22	+ 2	2
10	0	0	2	20	0	0
9	- 1	1	3	27	- 3	3
8	- 2	4	3	24	- 6	12
7	- 3	9	2	14	- 6	18
6	- 4	16	2	12	- 8	32
5	- 5	25	1	5	- 5	25
—	—	—	16	136	-24	96

В целях закрепления в памяти указанного здесь порядка вычисления S_1 и S_2 по способу произведений, проделаем эти вычисления на том же самом примере еще раз, приняв за C хотя бы варианту 10.

Для этого в столбцах x_c и x_c^2 против значения $V=10=C$ поставим два нуля, так как отклонение данной варианты от равного ей значения C и квадрат этого отклонения очевидно равны нулю. Выше этой строчки все отклонения x_c будут положительными а ниже — отрицательными. По величине же своей они, очевидно, выразятся последовательными числами: 1, 2, 3, 4 и т. д., идущими кверху и книзу от нуля, увеличиваясь с каждой клеткой ровно на единицу (см. табл. 14).

Возвысив все эти отклонения в квадрат, получим числа столбца x_c^2 .

Перемножив попарно числа первых трех столбцов (V , x_c и x_c^2) на высоты p , записав эти произведения в соответствующие столбцы (pV , px_c и px_c^2) и просуммировав 4 последние столбца, получим:

$$n = 16 \quad \Sigma V = 136 \quad S_1 = -24 \\ S_2 = 96$$

Отсюда по обычным формулам найдем:

$$\Sigma x^2 = 60 \quad M = 8,5 \quad \sigma = \pm 2 \\ m = \pm 0,5$$

Сравнивая процесс вычисления S_1 и S_2 по „способу округления“ с порядком получения тех же величин „способом произведений“, мы убеждаемся в том, что при большом количестве вариантов этот последний способ дает существенную экономию времени. В самом деле, ранее мы всегда имели дело с каждой вариантой в отдельности, вычисляя ее отклонение от числа C , возвышая каждое такое отклонение в квадрат и складывая все эти числа для получения S_1 и S_2 . При производстве же этих расчетов по способу произведений мы оперируем уже со значительно меньшим количеством отдельных чисел, так как одинаковые варианты соединяются нами в группы, число которых, очевидно, всегда будет ограниченным.

IX. Способ сумм.

При пользовании способом произведений вычисление вспомогательных сумм S_1 и S_2 производилось путем перемножения отдельных отклонений x_c и их квадратов x_c^2 на соответствующие частоты p или, что все равно, наоборот, посредством перемножения частот p на соответствующие отклонения и их квадраты. Так как вспомогательные отклонения здесь представляют собой целые числа, увеличивающиеся в обе стороны от 0 ровно на единицу, то наша задача сводится, следовательно, к перемножению отдельных частот p на ряд натуральных чисел: 1, 2, 3, 4, 5 и т. д. и на квадраты этих чисел: 1, 4, 9, 16, 25 и т. д.,

с последующим сложением всех полученных произведений для получения сумм S_1 и S_2 .

Покажем, что тот же результат может быть достигнут и другим способом, путем простого сложения только одних частот p . Разберем этот способ на прежнем числовом примере, обработав его для сравнения сперва еще раз по способу произведений, приняв за C самую малую варианту 5 (см. табл. 15). Тогда в расчетную решетку против этой варианты (5) во втором и в третьем столбце следует поставить два нуля, а кверху от этих нулей написать во втором

ТАБЛИЦА 15.

V	x_c	x_c^2	p	pV	px_c	px_c^2
12	+ 7	49	1		+ 7	49
11	+ 6	36	2		+12	72
10	+ 5	25	2		+10	50
9	+ 4	16	3		+12	48
8	+ 3	9	3		+ 9	27
7	+ 2	4	2		+ 4	8
6	+ 1	1	2		+ 2	2
5	0	0	1		0	0
—	—	—	16		+56	256

столбце — отклонения: 1, 2, 3, 4 и т., все со знаком плюс, в третьем же столбце — квадраты этих отклонений: 1, 4, 9, 16 и т. д. уже без всяких знаков (так как числа эти всегда положительны).

Пропустив пятый столбец pV (он нам здесь неинтересен), выполним все перемножения, нужные для заполнения двух крайних столбцов px_c и px_c^2 . В столбце px_c получим произведения наших частот p на ряд натуральных чисел: 1, 2, 3, 4 и т. д., а в столбце px_c^2 — произведения тех же частот p на квадраты этих чисел: 1, 4, 9, 16 и т. д. Подсчитав суммы всех чисел этих столбцов, найдем, что

$$S_1 = +56, \quad S_2 = 256,$$

откуда сумма квадратов центральных отклонений

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 256 - \frac{(56)^2}{16} = 256 - \frac{3136}{16} = 256 - 196 = 60,$$

что мы имели и раньше.

Покажем, как можно получить те же самые вспомогательные суммы S_1 и S_2 без всяких перемножений.

Выпишем для этого наши частоты p в виде отдельного вертикального столбца (см. табл. 16), а рядом с каждой из этих частот, во втором вертикальном столбце, будем записывать сумму всех предыдущих чисел этого второго столбца, сложенную с ближайшим следующим числом первого столбца.

ТАБЛИЦА 16.

1	1
2	3
2	5
3	8
3	11
2	13
2	15
1	—

ТАБЛИЦА 17.

1	1	1
2	3	4
2	5	9
3	8	17
3	11	28
2	13	41
2	15	—
1	—	—

Первый раз рядом с самой верхней частотой (1) запишем ее же (т.-е. тоже 1). Под ней следует поместить сумму этой единицы и второй частоты (2), т.-е. 3. Далее сложить только-что полученное число (3) со следующей частотой (2) и сумму их (5) записать на третьем месте второго столбца. Затем сложить 5 и 3 и сумму их (8) записать во втором столбце рядом с частотой 3 первого столбца и т. д. В результате получим ряд возрастающих чисел второго столбца, которое мы доведем лишь до предпоследнего места, кончая числом 15, записанным рядом с предпоследней частотой 2. На последнем же месте, взамен цифры, мы поставим черточку (см. табл. 16).

Получив числа второго столбца, сделаем ту же самую операцию и с ними, составив в результате по тому же способу числа третьего столбца (см. табл. 17).

Для этого на первом месте третьего столбца так же, как и ранее, запишем самую верхнюю частоту (1), под ней

сумму этой единицы и второго числа среднего столбца (3) т.-е. 4, на третьем месте — сумму только что полученного числа (4) и следующего числа среднего столбца (5), т.-е. 9, и т. д. Числа правого столбца мы также доведем не до конца предыдущего (среднего), а остановимся на одно место выше, т.-е. ограничимся лишь записью числа 41 на третьем месте снизу. Два же свободные места снизу заполним черточками.

Подсчитаем теперь отдельно суммы чисел среднего и правого столбца, обозначив их буквами a_1 и a_2 . В данном случае сумма чисел среднего столбца $a_1 = 56$, а сумма чисел правого столбца $a_2 = 100$. Так вот, оба эти итога (a_1 и a_2) и могут послужить нам для вычисления искомым вспомогательных сумм S_1 и S_2 . Первая из них S_1 как раз и будет здесь равняться первому итогу a_1 (т.-е. в данном случае 56), а для получения суммы S_2 следует второй итог a_2 помножить на 2 и сложить с первым итогом a_1 . В нашем примере $a_2 = 100$. Помножив это число на 2, получим 200. Сложив 200 с первым итогом a_1 (= 56), получим искомую сумму $S_2 = 256$.

Итак, произведя ряд последовательных сложений по указанной выше схеме, мы без всяких перемножений частот на отклонения и их квадраты получили те же самые значения вспомогательных сумм:

$$S_1 = 56 \quad S_2 = 256$$

В целях еще большего упрощения этих операций можно сумму чисел среднего столбца (т.-е. итог a_1) получить несколькими шагами. Для этого (см. табл. 18) стоит лишь сложить два числа, стоящие непосредственно над черточками. Числа эти для ясности отпечатаны жирным шрифтом. Складывая 15 и 41, получим в сумме 56, что мы имели и раньше, суммируя все числа среднего столбца (т.-е. $1 + 3 + 5 + 8 + 11 + 13 + 15 = 56$).

В разобранным примере все отклонения x_i оказались положительными, так как за C была принята самая малая варианта 5. Покажем, что этот же способ вычисления S_1

ТАБЛИЦА 18.

1	1	1
2	3	4
2	5	9
3	8	17
3	11	28
2	13	41
2	15	—
1	—	—

и S_2 может быть применен и в том случае, когда за начало отсчетов C принята какая-либо промежуточная варианта V и следовательно отклонения x_c кверху от C будут положительными, а книзу — отрицательными. Разберем этот случай на том же самом числовом примере, приняв за C на этот раз хотя бы вариант 8. Вспомним, что в этом случае при $C=8$ мы получили $S_1 = +8$, а $S_2 = 64$.

Заготовим расчетную решетку, состоящую из трех вертикальных столбцов и столько же горизонтальных строчек в своей главной части, сколько отдельных значений вариант V оказалось в нашем ряду после группировки и объединения повторяющихся вариантов (в данном случае, следовательно, из 8 строчек). Снизу и сверху следует прибавить еще по одной горизонтальной строчке, отделив их от остальных двойной линией (см. табл. 19). В этих дополнительных строчках мы будем записывать итоги сложения чисел в отдельных столбцах. В крайней слева клетке верхней дополнительной строчки поставим букву p . Этот заголовок указывает здесь на то,

ТАБЛИЦА 19.

	p		
12			
11			
10			
9			
8			
7			
6			
5			

что в левом вертикальном столбце будут записаны частоты p нашего вариационного ряда.

Для большей наглядности описания дальнейших операций мы поместим временно на полях расчетной решетки также и значения отдельных вариантов V , как всегда, в убывающем их порядке (сверху большие, снизу малые). Эти пометки мы сохраним до конца описания данного способа вычислений, но будем помнить, что, вообще говоря, при практическом применении этого способа они ненужны.

Заготовив таким образом расчетную решетку, запишем в левом вертикальном ее столбце все частоты нашего ряда и сложим их (см. табл. 20).

Получим сумму всех частот p или, что то же, общее число измерений n . В данном случае $n = 16$. Это число (16)

единения повторяющихся вариант (в данном случае, следовательно, из 8 строчек). Снизу и сверху следует прибавить еще по одной горизонтальной строчке, отделив их от остальных двойной линией (см. табл. 19). В этих дополнительных строчках мы будем записывать итоги сложения чисел в отдельных столбцах. В крайней слева клетке верхней дополнительной строчки поставим букву p . Этот заголовок указывает здесь на то,

мы запишем в нижней дополнительной строчке под столбцом частот p . Для ясности, на полях решетки под этой клеткой поместим букву n , которая, таким образом, указывает здесь на то, что в этой клетке всегда записывается общее число измерений (вариант) n .

Так как за начало отсчетов мы решили принять $C = 8$, то против частоты 3, соответствующей этому значению варианты, поставим четыре черточки, как это показано на табл. 21. Эти черточки образуют фигуру, напоминающую

ТАБЛИЦА 20.

	p		
12	1		
11	2		
10	2		
9	3		
8	3		
7	2		
6	2		
5	1		
	16		
	n		

ТАБЛИЦА 21.

	p		
12	1	1	1
11	2		
10	2		
9	3		—
8	3	—	—
7	2		—
6	2		
5	1	1	1
	16		
	n		

положенный на бок равнобедренный треугольник, упирающийся своей вершиной в ту клетку левого столбца, которая соответствует значению варианты, принятой нами за начало отсчетов C (варианта эта для ясности отпечатана жирным шрифтом). Значение этих черточек ясно. Они поставлены здесь для того, чтобы при заполнении клеток среднего и правого столбца мы оставляли эти клетки пустыми так же, как и в предыдущем примере.

Расположив в расчетной решетке эту фигуру из 4-х черточек, мы должны далее записать крайние частоты (верхнюю и нижнюю) в соответствующих горизонтальных строчках до конца решетки. В данном примере обе крайние частоты равны единице. Стало-быть, эти единицы нужно записать во всех трех клетках сверху и снизу главной части расчетной решетки, как это показано на табл. 21.

Проделав все эти подготовительные операции, можно приступить к заполнению оставшихся пустыми клеток нашей решетки, начиная, напр., с верхней ее части (считая от черточек).

Для этого, как и в предыдущем примере, в каждой клетке мы должны записать сумму чисел, стоящих сверху и слева. Начинать эти операции следует с угловой клетки, отмеченной для ясности на табл. 22 жирной цифрой. В этом месте следует записать сумму двух чисел: верхнего 1 и левого 2, т.е. число 3. Под ним мы запишем сумму этого числа (3) и стоящей слева частоты 2, т.е. 5. Под числом 5 — сумму $5 + 3 = 8$. Ниже стоят уже черточки, и следовательно суммирование можно прекратить (см. табл. 22).

ТАБЛИЦА 22.

	<i>p</i>		
12	1	1	1
11	2	3	4
10	2	5	9
9	3	8	—
8	3	—	—
7	2	—	—
6	2	—	—
5	1	1	1
	16		
	<i>n</i>		

4 + 5 = 9. Далее идут уже черточки, и суммирование можно прекратить (см. табл. 22).

Заполнив все клетки верхней части расчетной решетки, продеваем те же операции и с числами нижней ее части. Для этого, начиная с угловой клетки, отмеченной для ясности на табл. 23 жирной цифрой, будем суммировать нижние числа с левыми, идя в направлении снизу вверх. В среднем столбце нам придется записать только два числа: над 1 поставить 3 (так как $1 + 2 = 3$), а выше 5 (так как $3 + 2 = 5$). В следующей сверху клетке стоит уже черточка.

В правом столбце имеется всего лишь одна свободная клетка. В ней мы запишем число 4, так как снизу стоит 1, а слева 3 ($1 + 3 = 4$). Выше идут уже черточки (см. таблицу 23).

Под ним мы запишем сумму этого числа (3) и стоящей слева частоты 2, т.е. 5. Под числом 5 — сумму $5 + 3 = 8$. Ниже стоят уже черточки, и следовательно суммирование можно прекратить (см. табл. 22).

Точно так же следует заполнить клетки верхней части и правого столбца, складывая верхние числа с левыми в направлении сверху вниз до клетки, занятой черточкой. Для этого под 1 рядом с числом 3, отмеченным на табл. 22 жирной цифрой, запишем 4 (так как $1 + 3 = 4$), а ниже — сумму

После того, как все клетки расчетной решетки будут заполнены, следует сложить отдельно верхние и отдельно же нижние числа среднего и правого столбца. В нашем примере сумма верхних чисел среднего столбца

$$a_1 = 1 + 3 + 5 + 8 = 17.$$

Вспомним, что этот же итог a_1 мы могли бы получить и более простым способом, не прибегая к действительному суммированию всех чисел этого столбца, ограничившись сложением лишь двух чисел, непосредственно примыкающих

ТАБЛИЦА 23.

	<i>p</i>		
12	1	1	1
11	2	3	4
10	2	5	9
9	3	8	—
8	3	—	—
7	2	5	—
6	2	3	4
5	1	1	1
	16		
	<i>n</i>		

ТАБЛИЦА 24.

		a_1	a_2
<i>p</i>		17	14
12	1	1	1
11	2	3	4
10	2	5	9
9	3	8	—
8	3	—	—
7	2	5	—
6	2	3	4
5	1	1	1
	16	9	5
	<i>n</i>	b_1	b_2

к черточкам. В нашем случае самым нижним числом среднего столбца оказалось 8, а самым нижним числом правого столбца 9. Сложив только эти два числа, мы и получим тот же самый итог

$$a_1 = 8 + 9 = 17.$$

Итог a_1 мы запишем в верхней дополнительной строчке над средним столбцом, поставив для ясности выше этой клетки соответствующий значок a_1 (см. табл. 24).

После этого сложим верхние числа в крайнем правом столбце. Получим второй итог:

$$a_2 = 1 + 4 + 9 = 14,$$

который запишем в крайней клетке верхней дополнительной строчки, поставив над этой клеткой значок a_2 .

По аналогии с итогами сложения верхних чисел, суммы их в нижней части решетки обозначим через b_1 и b_2 . В нашем примере, следовательно,

$$\begin{aligned} b_1 &= 5 + 3 + 1 = 9 \\ b_2 &= 4 + 1 = 5 \end{aligned}$$

Заметим, что итог b_1 (так же, как и итог a_1) можно получить и без действительного суммирования чисел нижней части среднего столбца. Для этого, как и ранее, следует сложить два числа, непосредственно примыкающие к черточкам снизу (в среднем и в правом столбце). В данном случае, следовательно:

$$b_1 = 5 + 4 = 9^*)$$

Оба нижние итога b_1 и b_2 мы запишем в соответствующие клетки нижней дополнительной строчки, пометив под ними, для ясности, соответствующие значки: b_1 и b_2 (см. табл. 24).

Получив таким образом все 4 итога: a_1 , a_2 , b_1 и b_2 , мы можем вычислить с их помощью обе нужные нам суммы: сумму вспомогательных отклонений S_1 и сумму их квадратов S_2 по формулам:

$$\begin{aligned} S_1 &= a_1 - b_1 \\ S_2 &= a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2. \end{aligned}$$

Первая из этих формул показывает, что для вычисления суммы S_1 следует из итога a_1 вычесть итог b_1 . Так как в нашем примере $a_1 = 17$, а $b_1 = 9$, то

$$S_1 = 17 - 9 = +8.$$

Вторая формула показывает, что для вычисления S_2 следует сложить: итог a_1 , итог b_1 , удвоенный итог a_2 и

*) Аналогичный прием можно применить и при подсчете частот. Вместо действительного их суммирования достаточно сложить лишь три числа: то, которое в столбце p написано слева от центральной черточки (в нашем примере 3), то, которое стоит над этой черточкой (у нас 8), и то, которое расположено под черточкой (т.е. 5). В самом деле:

$$3 + 8 + 5 = 16,$$

что мы имели и раньше.

удвоенный же итог b_2 . Так как в нашем примере $a_1 = 17$, $b_1 = 9$, $a_2 = 14$ и $b_2 = 5$, то

$$S_2 = 17 + 9 + 2 \cdot 14 + 2 \cdot 5 = 17 + 9 + 28 + 10 = 64.$$

Итак, с помощью этих формул мы получили:

$$S_1 = +8 \quad S_2 = 64$$

т.е. те же самые результаты, как и при пользовании способом произведений.

Получив вспомогательные суммы S_1 и S_2 , мы заканчиваем наши вычисления с помощью обычных формул:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 64 - \frac{8^2}{16} = 60.$$

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16-1}} = \pm 2$$

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 2}{\sqrt{16}} = \pm 0,5 \text{ или}$$

$$m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x_2}{n(n-1)}} = \pm \sqrt{\frac{60}{16(16-1)}} = \pm 0,5.$$

Единственным затруднением является здесь вычисление среднего арифметического M , которое раньше мы определяли по формуле:

$$M = \frac{\Sigma V}{n}.$$

В данном случае пользование этой формулой неудобно, так как сумма всех вариантов (ΣV) непосредственно из расчетной решетки не выясняется (мы оперируем здесь не с самими вариантами V , а только с их частотами p). Поэтому для вычисления M мы должны здесь воспользоваться другой формулой:

$$M = C + \frac{S_1}{n}.$$

Формула эта показывает, что для определения M следует вспомогательную сумму S_1 разделить на число измерений n и результат сложить с приближенным средним C . В нашем примере $S_1 = +8$, $n = 16$, а $C = 8$. Следовательно:

$$M = C + \frac{S_1}{n} = 8 + \frac{8}{16} = 8 + 0,5 = 8,5.$$

Как и следовало ожидать, данный результат совершенно точно совпал с тем значением M , которое ранее было вычислено другим способом.

Итак, при вычислении M , σ и m по описанному здесь способу, который можно назвать „способом сумм“, мы должны выполнить следующие операции:

1. Расположить заданный вариационный ряд в порядке убывающих значений отдельных вариантов и указать частотами p количество их повторений.

2. Составить расчетную решетку и занести в нее эти частоты (частоты бóльших вариантов сверху, а частоты меньших — снизу).

3. Приняв одно из значений вариантов V за начало отсчетов C , начертить против соответствующей частоты фигуру из 4-х черточек.

4. Крайние частоты (верхнюю и нижнюю) записать в горизонтальных строчках до конца решетки.

5. Заполнить клетки верхней части расчетной решетки путем сложения верхних чисел с левыми.

6. Заполнить клетки нижней части решетки путем сложения нижних чисел с левыми.

7. Сложить верхние и нижние числа среднего и правого столбца (взамен суммирования всех чисел среднего столбца можно сложить лишь два числа, примыкающие к черточкам в среднем и в крайнем столбце) и соответствующие итоги: a_1 , a_2 , b_1 и b_2 записать в дополнительных строчках расчетной решетки.

8. Вычислить обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 по формулам:

$$\begin{aligned} S_1 &= a_1 - b_1 \\ S_2 &= a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2. \end{aligned}$$

9. Вычислить среднее арифметическое M по формуле:

$$M = C + \frac{S_1}{n}.$$

10. Вычислить сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 по формуле:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}.$$

11. Вычислить среднее квадратическое отклонение σ по формуле:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}.$$

12. Вычислить среднюю ошибку m по формуле:

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} \quad \text{или} \quad m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}.$$

В последнем нашем примере мы совершенно произвольно приняли за начало отсчетов C варианту 8 и расположили в расчетной решетке фигуру из 4-х черточек на уровне частоты 3, соответствующей этой варианту 8. С тем же

правом, однако, мы могли бы поместить эти черточки и в другом месте, напр., несколько выше или, наоборот, ниже. При этом мы в каждом таком случае, очевидно, получили бы различные итоги a_1 , a_2 , b_1 и b_2 и различные же значения вспомогательных сумм S_1 и S_2 , но вычисленная из этих величин сумма квадратов центральных отклонений Σx^2 всегда оказалась бы в точности равной 60, а среднее арифметическое $M = 8,5$.

Примем, например, за C варианту 10 и расположим в решетке фигуру из 4-х черточек против ее частоты 2 (см. табл. 25).

Тогда, после выполнения всех сложений внутри решетки и подведения итогов отдельно по верхним и по нижним частям среднего и правого столбца, получим:

$$\begin{aligned} a_1 &= 4 & a_2 &= 1 \\ b_1 &= 28 & b_2 &= 31. \end{aligned}$$

ТАБЛИЦА 25.

		a_1	a_2
	p	4	1
12	1	1	1
11	2	3	—
10	2	—	—
9	3	11	—
8	3	8	17
7	2	5	9
6	2	3	4
5	1	1	1
	16	28	31
	n	b_1	b_2

Вспомогательные суммы S_1 и S_2 найдем по формулам:

$$S_1 = a_1 - b_1 = 4 - 28 = -24$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 4 + 28 + 2 \cdot 1 + 2 \cdot 31 =$$

$$= 4 + 28 + 2 + 62 = 96.$$

Итак, в этом случае при $C = 10$ мы получили

$$S_1 = -24 \quad S_2 = 96.$$

Откуда сумма квадратов центральных отклонений:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 96 - \frac{(-24)^2}{16} = 96 - \frac{576}{16} = 96 - 36 = 60,$$

а среднее арифметическое

$$M = C + \frac{S_1}{n} = 10 + \frac{-24}{16} = 10 - 1,5 = 8,5.$$

ТАБЛИЦА 26.

	a_1		a_2	
p	1	0		
12	1	1	—	—
11	2	—	—	—
10	2	13	—	—
9	3	11	28	—
8	3	8	17	—
7	2	5	9	—
6	2	3	4	—
5	1	1	1	—
	16	41	59	
	n	b_1	b_2	

Как и следовало ожидать, мы получили здесь те же самые значения Σx^2 и M , какие имели и ранее при $C = 8$.

Если принять за C варианту 11, то фигура из 4-х черточек расположится в решетке так, как это показано на таблице 26. В этом случае мы можем продолжить верхнюю частоту 1 уже не до конца решетки, как раньше, а только на одну соседнюю клетку, так как следующая занята уже черточкой. Поэтому сумма всех верхних чисел среднего столбца $a_1 = 1$, а сумма верхних

чисел правого столбца $a_2 = 0$ (в верхней части правого столбца нет ни одного числа). Нижние итоги оказались здесь $b_1 = 41$, $b_2 = 59$. Следовательно вспомогательные суммы:

$$S_1 = a_1 - b_1 = 1 - 41 = -40$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 1 + 41 + 2 \cdot 0 + 2 \cdot 59 =$$

$$= 1 + 41 + 0 + 118 = 160.$$

Определив $S_1 = -40$ и $S_2 = 160$, вычислим Σx^2 и M :

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 160 - \frac{(-40)^2}{16} = 160 - \frac{1600}{16} = 160 - 100 = 60$$

$$M = C + \frac{S_1}{n} = 11 + \frac{-40}{16} = 11 - 2,5 = 8,5.$$

В некоторых случаях черточки приходится помещать в решетке значительно выше или ниже всего имеющегося ряда частот p , что соответствует принятию за C такого значения вариант, которое не встречается в заданном вариационном ряду вовсе.

Пусть, напр., $C = 2$. Продолжим расчетную решетку на несколько клеток ниже, как это показано на табл. 27. Так как значения вариант 4, 3 и 2 не встречаются в нашем ряду ни одного раза, то частоты этих значений будут нулями. Эти нули мы запишем в столбце p и против частоты (0), соответствующей варианту 2, начертим фигуру уже из трех черточек, так как четвертая нам, очевидно, здесь не нужна.

Далее заполним по обычным правилам клетки среднего и правого столбца и подведем итоги кверху. Получим:

$$a_1 = 104 \quad a_2 = 316.$$

Нижние итоги b_1 и b_2 , очевидно, равны нулям, т.е.

$$b_1 = 0 \quad \text{и} \quad b_2 = 0.$$

Следовательно:

$$S_1 = a_1 - b_1 = 104 - 0 = +104$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 104 + 0 + 2 \cdot 316 + 2 \cdot 0 = 104 + 632 = 736,$$

ТАБЛИЦА 27.

	a_1		a_2	
p	104	316		
12	1	1	1	—
11	2	3	4	—
10	2	5	9	—
9	3	8	17	—
8	3	11	28	—
7	2	13	41	—
6	2	15	56	—
5	1	16	72	—
4	0	16	88	—
3	0	16	—	—
2	0	—	—	—
	16	0	0	
		b_1	b_2	

отсюда:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 736 - \frac{(104)^2}{16} = 736 - \frac{10816}{16} = 736 - 676 = 60$$

$$M = C + \frac{S_1}{n} = 2 + \frac{104}{16} = 2 + 6,5 = 8,5.$$

ТАБЛИЦА 28.

	a_1	a_2
p	0	0
14	0	—
13	0	16
12	1	16
11	2	15
10	2	13
9	3	11
8	3	8
7	2	5
6	2	3
5	1	1
	16	88
	n	b_1
		b_2

Если за C принять варианту 14, также не встречающуюся в заданном ряду, то три черточки придется расположить, наоборот, выше всех частот p , прибавив к ним недостающее количество нулей (в данном случае два нуля).

После всех подсчетов внутри расчетной решетки (см. таблицу 28) получим:

$$a_1 = 0 \quad a_2 = 0$$

$$b_1 = 88 \quad b_2 = 228.$$

Следовательно:

$$S_1 = a_1 - b_1 = 0 - 88 = -88$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 0 + 88 + 2 \cdot 0 + 2 \cdot 228 = 88 + 456 = 544$$

откуда:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 544 - \frac{(-88)^2}{16} = 544 - \frac{7744}{16} = 544 - 484 = 60$$

$$M = C + \frac{S_1}{n} = 14 + \frac{(-88)}{16} = 14 - 5,5 = 8,5.$$

Х. Пользование таблицей квадратных корней.

При пользовании указанными выше формулами для вычисления σ и m :

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}, \quad m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} \quad \text{или} \quad m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}$$

в конечном итоге всегда приходится извлекать квадратный корень. Все разобранные ранее примеры были искусственно составлены так, что операция эта не представляла там ни-

каких затруднений. Однако на практике чаще всего приходится извлекать корень из многозначных и дробных чисел, не являющихся полными квадратами искомых величин, что требует применения уже более сложных приемов.

В тех случаях, когда особой точности в вычислениях не требуется, для извлечения квадратных корней можно воспользоваться специальной таблицей, приложенной в конце этой книги (см. стр. 281). В этих таблицах в столбцах, озаглавленных буквою N , выписаны числа от 1 до 1000, а рядом с ними в столбцах с заголовком \sqrt{N} приведены соответствующие значения квадратных корней из этих чисел с точностью до четырех десятичных знаков после запятой (в третьем столбе этой таблицы помещены квадраты чисел N , т.е. N^2).

В простейшем случае при извлечении квадратного корня из числа, состоящего не более, чем из 3-х цифр, ответ находится по этой таблице непосредственно.

Так, например, желая найти значение $\sqrt{7}$, мы просто выписываем из таблицы искомое число 2,6458. Точно также прямо из таблицы находим, что $\sqrt{68} = 8,2462$, а $\sqrt{909} = 30,1496$.

При извлечении квадратных корней с помощью этой таблицы из смешанных и дробных чисел, имеющих после запятой несколько десятичных знаков, приходится довольствоваться приближенным результатом, округляя заданное дробное число до ближайшего к нему целого (более точный способ указан ниже). При этом, если следующая после запятой цифра окажется меньше 5, то при таком округлении все десятичные знаки просто отбрасываются, если же цифра эта будет 5 или больше, то при отбрасывании десятичных знаков необходимо увеличить последнюю остающуюся цифру на единицу.

Пусть, например, требуется извлечь квадратный корень из числа 28,387. Так как в данном случае следующая после запятой цифра 3 оказалась меньше 5, то все десятичные знаки (3, 8 и 7) мы просто отбросим и будем считать, что требуется извлечь квадратный корень уже из целого двузначного числа 28. По таблицам корней находим, что $\sqrt{28} = 5,2915$. Следовательно:

$$\sqrt{28,387} \text{ приблизительно} = 5,2915.$$

Если бы требовалось извлечь корень из числа 832,729, в котором следующая после запятой цифра 7 оказалась больше 5, то, отбросив все десятичные знаки, мы должны будем прибавить к последней остающейся цифре 2 еще одну единицу и считать ее уже за 3. Таким образом в данном случае мы округлили заданное нам число до 833. Так как корню из 833 по таблице соответствует число 28,8617, то

$$\sqrt{832,729} \text{ пригл.} = 28,8617.$$

В двух предыдущих примерах мы имели дело с такими числами, которые после округления оказывались состоящими не более чем из 3-х цифр. В тех же случаях, когда число, из которого требуется извлечь корень, состоит из большего количества цифр (до запятой), мы должны предварительно уменьшить его в 100 раз, т.-е. перенести запятую на 2 места влево, затем округлить это число по общим правилам, найти соответствующее значение корня по таблицам и исправить полученный результат, увеличив его в 10 раз переносом запятой обратно на одно место вправо.

Пусть, напр., требуется извлечь квадратный корень из числа 1348,25. Разделив это число на 100, получим 13,4825. Округлив его до ближайшего целого числа, получим 13. По таблицам находим, что $\sqrt{13} = 3,6056$. Этот результат следует исправить, увеличив его в 10 раз. Следовательно:

$$\sqrt{1348,25} \text{ пригл.} = 36,056.$$

Если после уменьшения заданного числа в 100 раз и соответствующего его округления мы все же получим число, состоящее более чем из 3-х цифр, то эту же операцию (уменьшения в 100 раз) необходимо проделать повторно, передвинув запятую всего, следовательно, на 4 места влево, а найденное по таблицам значение корня исправить увеличением уже в 100 раз (а не в 10 раз), т.-е. обратным переносом запятой на 2 места вправо.

Пусть, например, требуется извлечь корень из числа 3875291,467. Уменьшив его в 100 раз дважды (т.-е. всего, следовательно, в 10000 раз), получим 387,5291467. Так как следующая после запятой цифра 5 требует увеличения последней остающейся цифры 7 на единицу, то после округления

будем иметь 388. По таблицам находим, что $\sqrt{388} = 19,6977$. Увеличив этот результат в 100 раз, найдем окончательно, что

$$\sqrt{3875291,467} \text{ пригл.} = 1969,77.$$

Заметим, что при извлечении квадратного корня из числа, состоящего всего лишь из одной цифры до запятой, полезно не сразу округлять его до целого однозначного числа, а предварительно увеличить это число в 100 раз, чтобы получилось число трехзначное.

Пусть, напр., требуется извлечь корень из числа 6,8396. Мы могли бы просто округлить его до 7 и считать, что

$$\sqrt{6,8396} \text{ пригл.} = 2,6458.$$

Но этот результат очень не точен. Правильнее будет увеличить заданное число 6,8396 в 100 раз (получим 683,96) и после этого уже округлить его до ближайшего целого числа 684. Так как $\sqrt{684} = 26,1534$, то после уменьшения этого результата в 10 раз получим окончательно:

$$\sqrt{6,8396} \text{ пригл.} = 2,61534.$$

Последний результат значительно точнее предыдущего.

При извлечении квадратного корня из дробного числа, не имеющего значащих цифр до запятой, мы должны, наоборот, увеличить его в 100 или в 10000 раз, а результат исправить уменьшением в 10 раз или в 100 раз.

Пусть, напр., имеем число 0,7385. Увеличив его в 100 раз, получим 73,85. После округления его до ближайшего целого числа получим 74. По таблице найдем, что $\sqrt{74} = 8,6023$. Этот результат следует исправить, уменьшив его в 10 раз. Поэтому

$$\sqrt{0,7385} \text{ пригл.} = 0,86023.$$

Пусть требуется извлечь корень из числа 0,03672. Увеличив его только в 100 раз, получим 3,672, или после округления 4. Так как в данном случае мы получили однозначное число, а наши таблицы дают возможность извлекать корни даже из трехзначных чисел, то выгоднее будет увеличить заданное число (0,03672) не в 100, а в 10000 раз. Получим 367,2 или после округления 367. По таблицам на-

ходим, что $1/367=19,1572$. Так как заданное число мы увеличили переносом запятой на 4 места вправо, то результат этот необходимо исправить обратным переносом запятой на 2 места влево. Окончательно будем иметь:

$$y \quad 0,03672 \text{ прибл.} = 0,191572.$$

Вообще следует помнить, что при извлечении квадратных корней с помощью этих таблиц следует заданное число сделать сперва двухзначным или трехзначным, уменьшив или увеличив его для этого в 100 или 10000 раз, затем округлить до ближайшего целого числа, найти соответствующее значение квадратного корня по таблицам и результат исправить обратным увеличением или уменьшением уже в 10 или в 100 раз (если заданное число было уменьшено или увеличено в 100 раз, то результат исправляется увеличением или уменьшением только в 10 раз, если же заданное число было разделено или умножено на 10000, то результат исправляется умножением или делением его на 100).

При таких операциях мы, вообще говоря, получаем значения квадратных корней лишь приближенно. В особенности сильно неточность эта обнаруживается в том случае, когда заданное число мы предварительно уменьшаем в 100 или в 10000 раз с последующим увеличением результата в 10 или в 100 раз, т.-е. при извлечении корня из многозначных чисел. При извлечении же корней из дробных чисел результат получается более точный.

Заметим, что извлечение квадратных корней, равно как и все другие действия, для наших целей чаще всего достаточно производить с точностью до 0,01, т.-е. доводить вычисления только до второго десятичного знака включительно. Для

По таблицам находим, что

$$\sqrt{N} = \sqrt{279} \text{ прил.} = 16,7033.$$

Это и есть приближенное значение искомого \sqrt{Z} , значение, к которому следует еще прибавить поправочную величину. Эта поправочная величина представляет собой произведение двух чисел. Найдем их порознь.

Первое из этих чисел найдется, как разность между значением корня из числа $N+1$ и значением корня из N . Так как у нас $N=279$, то $N+1=280$. По таблице находим, что

$$\begin{aligned} \sqrt{N+1} &= \sqrt{280} \text{ прил.} = 16,7332. \\ \sqrt{N} &= \sqrt{279} \text{ прил.} = 16,7033. \end{aligned}$$

Разность между этими числами $16,7332 - 16,7033 = 0,0299$. Эта разность (0,0299) и является одним из двух чисел, произведение которых служит искомой поправкой.

Найдем второе число (другой множитель этого произведения). Это число представляет собой разность между числами Z и N . Так как $Z=279,35$, а $N=279$, то искомая разность $279,35 - 279 = 0,35$.

Итак, мы получили два числа 0,0299 и 0,35 которые теперь следует перемножить. Помножив 0,0299 на 0,35, получим 0,010465. Это и есть искомая величина поправки, которую надо прибавить к приближенному значению нашего корня, т.-е. к $\sqrt{N} = 16,7033$.

Сложив эти числа получим окончательно:

$$16,7033 + 0,010465 = 16,713765.$$

Итак, $\sqrt{279,35}$ прил. = 16,713765.

Все эти действия удобно было бы расположить в таком порядке:

$$\begin{array}{r} Z = 279,35 \\ N = 279 \\ \hline Z - N = 0,35 \end{array} \quad \begin{array}{r} \sqrt{N+1} = 16,7332 \\ \sqrt{N} = 16,7033 \\ \hline \sqrt{N+1} - \sqrt{N} = 0,0299 \end{array}$$

$$\sqrt{Z} = \sqrt{N} + (\sqrt{N+1} - \sqrt{N}) (Z - N) =$$

$$= 16,7033 + 0,0299 \cdot 0,35 = 16,7033 + 0,010465 = 16,713765.$$

При вычислении \sqrt{Z} с точностью до 2-х знаков получим:

$$\sqrt{279,35} \text{ прил.} = 16,71.$$

Применим этот более точный способ округления смешанных и дробных чисел (с поправкой) к случаю извлечения квадратного корня из числа не встречающегося в таблицах. Пусть, напр., требуется извлечь корень из числа 1256,7. Уменьшив его в 100 раз, получим 12,567. Следовательно у нас: $Z=12,567$, $N=12$, а $N+1=13$. Вычисления расположим так:

$$\begin{array}{r} Z = 12,567 \\ N = 12 \\ \hline Z - N = 0,567 \end{array} \quad \begin{array}{r} \sqrt{N+1} = \sqrt{13} = 3,6056 \\ \sqrt{N} = \sqrt{12} = 3,4641 \\ \hline \sqrt{N+1} - \sqrt{N} = 0,1415 \end{array}$$

$$\sqrt{Z} = \sqrt{N} + (\sqrt{N+1} - \sqrt{N}) (Z - N) = 3,4641 + 0,1415 \cdot 0,567 = 3,4641 + 0,0802305 = 3,5443305.$$

Так как число, из которого требовалось извлечь корень (1256,7), было предварительно уменьшено в 100 раз, то полученный здесь результат следует исправить увеличением в 10 раз. Следовательно окончательно будем иметь:

$$\sqrt{1256,7} \text{ прил.} = 35,443305$$

или, взяв это число только с 2-мя десятичными знаками после запятой:

$$\sqrt{1256,7} \text{ прил.} = 35,44.$$

В тех случаях, когда требуется извлечь квадратный корень еще более точно (напр., с точностью до 4 знаков и более), необходимо воспользоваться таблицами логарифмов (напр., пятизначными таблицами логарифмов Пржевальского).

Способ вычисления с помощью логарифмов, как известно, заключается в том, что взамен сложных математических действий, которые требуется выполнить над заданными числами, выполняются действия более простые над особыми величинами, называемыми „логарифмами“ этих чисел.

Так, вместо перемножения двух или несколько чисел можно сделать простое сложение их логарифмов, деление

чисел заменить вычитанием соответствующих логарифмов, возвышение в любую степень выполнить путем умножения логарифма на показатель этой степени, а извлечение корня, наоборот, заменить простым делением логарифма.

Порядок вычисления в общем виде таков. По специальным логарифмическим таблицам отыскивают логарифмы заданных чисел, с этими логарифмами выполняют соответствующие упрощенные действия и по полученному в результате логарифму снова, при помощи тех же таблиц, находят соответствующее число.

При извлечении квадратного корня мы должны, следовательно, прежде всего отыскать логарифм того числа, из которого требуется извлечь корень, затем разделить этот логарифм на 2 и по полученному таким образом уменьшенному вдвое логарифму снова отыскать по таблицам соответствующее ему число. Это число и будет являться квадратным корнем из первоначально заданного числа. Заметим кстати, что логарифм изображается знаком lg ; логарифм числа 120 можно записать так: $lg 120$.

Пусть, напр., в конечном итоге произведенных вычислений мы получили:

$$\sigma = \pm \sqrt{4,032}$$

Для извлечения квадратного корня из числа 4,032 отыщем по таблицам Пржевальского логарифм этого числа (см. описание способа пользования этими таблицами, приведенное там на стр. 4). Мы найдем, что $lg 4,032 = 0,60552$.

Этот логарифм нам нужно разделить пополам:

$$\frac{lg 4,032}{2} = \frac{0,60552}{2} = 0,30276.$$

Полученный результат и является уже логарифмом искомой величины, т.-е. $lg \sigma = 0,30276$.

Нам остается теперь лишь отыскать по таблицам Пржевальского то число, которое соответствует этому логарифму. Таким числом будет 2,008.

Следовательно, $\sigma = \pm 2,008$ или, округляя его до двух знаков, $\sigma = \pm 2,01$.

Все эти действия можно записать так:

$$\begin{aligned} \sigma &= \pm \sqrt{4,032} \\ lg 4,032 &= 0,60552 \\ lg \sigma &= \frac{lg 4,032}{2} = \frac{0,60552}{2} = 0,30276 \\ \sigma &= \pm 2,01. \end{aligned}$$

Как видно из этого примера, извлечение квадратных корней с помощью логарифмов не является особенно сложным. Некоторое затруднение может возникнуть здесь лишь при операциях с дробными числами, имеющими, как известно, отрицательные логарифмы. При делении такого логарифма на 2 приходится иногда применять особый искусственный прием, который мы и поясним здесь на нескольких числовых примерах.

Пусть требуется разделить на 2 логарифм такого вида:

$$\bar{4},82678$$

Здесь знак минус, поставленный над числом 4, указывает на то, что только это число 4 является отрицательным, все же остальные десятичные знаки в этом обозначении представляют собой цифры положительной дроби. Другими словами, заданный логарифм представляет собой сумму отрицательного целого числа -4 и положительной дроби $+0,82678$.

Так как в данном случае отрицательная часть такого логарифма (-4) является числом четным (делящимся на 2 без остатка), то выполнить это деление можно по обычным правилам, т.-е. разделить на 2 отдельно эту отрицательную часть логарифма (-4) и отдельно же положительную его часть (0,82678). В результате, очевидно, получим:

$$\bar{2},41339.$$

Иначе пришлось бы поступить в том случае, если бы отрицательная часть логарифма оказалась числом нечетным. Пусть, напр., имеем такой логарифм:

$$\bar{3},26408.$$

В этом случае мы можем прибегнуть к следующему искусственному приему. Прибавим мысленно к отрицатель-

ной части нашего логарифма (-3) еще одну отрицательную же единицу, т.е. будем считать, что эта отрицательная часть логарифма у нас уже не -3 , а -4 . Чтобы не изменить общей величины всего заданного первоначально логарифма, прибавим к его положительной (дробной) части тоже одну единицу, но уже, очевидно, положительную. Тогда эта положительная часть нашего логарифма делается равной $1,26408$ (вместо $0,26408$). Преобразовав, таким образом, этот логарифм, мы можем выполнить деление его на 2 совершенно так же, как и в предыдущем примере, т.е. отдельно разделить на 2 отрицательную часть -4 (получим -2) и отдельно же положительную часть $1,26408$. Выполнив это деление с величиной $1,26408$, получим $0,63204$. Следовательно окончательно будем иметь $\bar{2},63204$.

Итак, при делении на 2 такого логарифма, отрицательная часть которого представляет собой нечетное число (напр., $\bar{1}$, $\bar{3}$, $\bar{5}$ и т. д.), следует дополнить это число до следующего четного числа (напр., вместо $\bar{1}$ считать $\bar{2}$, вместо $\bar{5} - \bar{6}$ и т. д.), к положительной дроби прибавить единицу, разделить на 2 обе части такого преобразованного логарифма и результаты соединить в обычном символическом изображении.

Пусть, напр., в конечном итоге вычислений оказалось, что

$$\sigma = \pm \sqrt{0,961}.$$

По таблицам логарифмов находим, что

$$-lg 0,961 = \bar{1},98272.$$

При делении этого логарифма пополам прибавим мысленно к его отрицательной части (-1) еще одну отрицательную же единицу (получим -2), а к положительной дроби ($0,98272$) — положительную единицу (получим $1,98272$). Разделив обе части этого преобразованного логарифма на 2, в отрицательной его части получим, очевидно, -1 , а в положительной — дробь $0,99136$, т.е. в конечном итоге:

$$lg \sigma = \bar{1},99136.$$

Этому логарифму по таблицам Пржевальского соответствует число $0,9803$. Следовательно: $\sigma = \pm 0,98$.

Все эти действия можно записать так:

$$\begin{aligned} \sigma &= \pm \sqrt{0,961} \\ lg 0,961 &= \bar{1},98272 \\ lg \sigma &= \frac{lg 0,961}{2} = \frac{\bar{1},98272}{2} = \bar{1},99136 \\ \sigma &= \pm 0,98. \end{aligned}$$

Так как самый способ нахождения по заданному числу соответствующего ему логарифма и, наоборот, по заданному логарифму соответствующего ему числа с достаточной ясностью изложен в описании процесса логарифмирования, приложенном к таблицам Пржевальского, то вопрос об извлечении квадратного корня с помощью логарифмических таблиц можно считать исчерпанным.

XI. Разбивка вариационного ряда на классы.

Во всех разобранных ранее примерах определения M , σ и m по способу сумм отдельные значения вариантов отличались друг от друга ровно на единицу. Так, последний раз мы имели вариационный ряд, отдельные члены которого (варианты) принимали только следующие значения:

5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12.

Однако на практике приходится иногда иметь дело с такими рядами, в которых отдельные значения вариантов отличаются друг от друга и на другую величину. Пусть, напр., имеем вариационный ряд, состоящий из следующих 14 вариантов:

30, 15, 40, 25, 20, 10, 25, 20, 10, 30, 20, 25, 15, 20.

Замечая, что варианты эти колеблются здесь в максимальных пределах от 10 до 40 и что отдельные значения их отличаются друг от друга не на единицу, а на 5, мы можем представить этот ряд в виде следующей сводки:

варианта 40	встретилась в заданном ряду	1 раз	} частоты $p_{..}$
" 35	" " " " "	0 "	
" 30	" " " " "	2 "	
" 25	" " " " "	3 "	
" 20	" " " " "	4 "	
" 15	" " " " "	2 "	
" 10	" " " " "	2 "	

Этим путем мы разбили вариационный ряд на 7 отдельных групп, или „классов“, при чем значения вариант двух соседних классов отличаются здесь всегда на 5 единиц. Эту величину (5) мы обозначим буквою k и назовем классовым промежутком. Итак, в нашем примере классовый промежуток $k = 5$.

При вычислении M , σ и m для такого ряда по способу сумм мы должны проделать все обычные операции, связанные с получением вспомогательных сумм S_1 и S_2 , и вычислить с их помощью сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 *), но вместо указанных ранее формул для определения M , σ и m :

$$M = C + \frac{S_1}{n}; \quad \sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} \quad \text{и} \quad m = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}$$

воспользоваться уже другими формулами, в которые входит величина классового промежутка k , а именно:

$$M = C + \frac{k S_1}{n}; \quad \sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} \quad \text{и} \quad m = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}$$

Первая из этих формул показывает, что для вычисления среднего арифметического M следует полученную из расчетной решетки сумму S_1 помножить на классовый промежуток k , произведение это разделить на число измерений n и результат прибавить к началу отсчетов C .

Вторая формула показывает, что для вычисления среднего квадратического отклонения σ следует сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 разделить на число измерений без единицы (т.е. на $n-1$), из полученного результата

*) В сущности при $k \neq 1$ величины S_1 , S_2 и Σx^2 уже не представляют собою истинных значений суммы вспомогательных отклонений, суммы квадратов вспомогательных отклонений и суммы квадратов центральных отклонений. Мы сохраняем здесь эти наименования лишь условно, чтобы избежать введения лишних терминов.

извлечь квадратный корень и помножить его на классовый промежуток k .

Третья формула показывает, что для вычисления средней ошибки m следует сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 разделить на число измерений n , помноженное предварительно на то же число измерений без единицы ($n-1$), из полученного результата извлечь квадратный корень и помножить его на классовый промежуток k .

Если средняя ошибка m вычисляется не самостоятельно, а с помощью σ , то никакой поправки в соответствующую формулу вносить, очевидно, не нужно (так как поправка эта входит уже в формулу для вычисления самой σ). Итак, в этом случае, так же, как и ранее, среднюю ошибку m можно вычислить по основной формуле:

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}}$$

Заметим, что прежние наши формулы для вычисления M , σ и m представляли собой лишь частный случай этих новых (общих) формул с поправкой на величину классового промежутка k . В самом деле, ранее отдельные значения вариант всегда отличались друг от друга ровно на единицу, следовательно классовый промежуток k равнялся там 1. Если в новых формулах принять $k=1$, то мы и получим наши прежние формулы, соответствующие этому частному случаю.

Проведем же все эти вычисления с данными последнего примера.

Составив расчетную решетку (см. таблицу 29), занеся в нее все частоты заданного ряда и проделав обычные операции, связанные с определением итогов по верхним и нижним частям среднего и правого столбца, получим:

$$\begin{array}{ll} a_1 = 5 & a_2 = 3 \\ b_1 = 14 & b_2 = 8 \end{array}$$

откуда определим и обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 :

$$S_1 = a_1 - b_1 = 5 - 14 = -9$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 5 + 14 + 2 \cdot 3 + 2 \cdot 8 = 5 + 14 + 6 + 16 = 41.$$

откуда

$$\begin{aligned} S_1 &= a_1 - b_1 = 21 - 12 = +9 \\ S_2 &= a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = \\ &= 21 + 12 + 2 \cdot 19 + 2 \cdot 9 = 21 + 12 + 38 + 18 = 89. \end{aligned}$$

Следовательно:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 89 - \frac{(+9)^2}{20} = 89 - \frac{81}{20} = 89 - 4,05 = 84,95$$

$$\begin{aligned} \sigma &= \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm 0,5 \sqrt{\frac{84,95}{20-1}} = \pm 0,5 \sqrt{\frac{84,95}{19}} \\ &= \pm 0,5 \sqrt{4,47}. \end{aligned}$$

Так как $\sqrt{4,47} = 2,11424$, то $\sigma = \pm 0,5 \cdot 2,11424 = \pm 1,05712$.

Итак, $\sigma = \pm 1,06$.

$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 1,06}{\sqrt{20}}$. Так как $\sqrt{20}$ прил. = 4,47, то

$$m = \frac{\pm 1,06}{4,47} = \pm \frac{106}{447} = \pm 0,24.$$

Итак, $m = \pm 0,24$.

Так как за начало отсчетов C принята варианта 5 (см. табл. 30), то

$$M = C + \frac{kS_1}{n} = 5 + \frac{0,5(+9)}{20} = 5 + \frac{4,5}{20} = 5 + 0,23 = 5,23.$$

Итак, $M = 5,23$.

Следовательно:

$$M = 5,23 \pm 0,24 \quad \sigma = \pm 1,06$$

В тех случаях, когда после подсчета одинаковых вариантов общее количество классов оказывается слишком большим, а классовой промежуток k , наоборот, слишком малым, полезно бывает объединить несколько соседних мелких классов в более крупные группы.

Пусть, напр., после подсчета повторяющихся вариант какого-либо ряда мы получили следующую первичную их

сводку, представленную на табл. 31. Здесь в столбце V указаны отдельные значения этих вариант, а рядом с ними в столбце p — количество повторений этих значений (т.е. их частоты).

Желая уменьшить общее количество классов (15) за счет увеличения классовой промежуток k (равного здесь 1), мы можем сгруппировать эти классы, напр., по три, получив в результате уже не 15, а всего только 5 таких объединенных (крупных) классов. Очевидно, классовой промежуток k в этом случае также утроится и будет равен уже не 1, а 3:

Результаты такой группировки мелких классов в более крупные представлены на табл. 32, где в клетках столбца V перечислены отдельные значения вариант, вошедшие в каждый из пяти классов, а в соседнем столбце p выписаны и суммированы по отдельным (новым) классам частоты этих значений. Таким образом частоты p этих пяти новых классов выразятся числами: 4, 10, 24, 9, 3

ТАБЛИЦА 31.

	V	p	
23	24	1	4
	23	1	
	22	2	
20	21	2	10
	20	3	
	19	5	
17	18	7	24
	17	11	
	16	6	
14	15	4	9
	14	2	
	13	3	
11	12	0	3
	11	1	
	10	2	

ТАБЛИЦА 32.

V	p
24, 23, 22	$1 + 1 + 2 = 4$
21, 20, 19	$2 + 3 + 5 = 10$
18, 17, 16	$7 + 11 + 6 = 24$
15, 14, 13	$4 + 2 + 3 = 9$
12, 11, 10	$0 + 1 + 2 = 3$

В дальнейшем при таком объединении нескольких мелких классов в более крупные мы будем считать, что в каждом из них заключаются не различные значения ва-

риант V (как это было в действительности), а совершенно одинаковые, в точности равные среднему значению вариант данного объединенного класса. Так, напр., в нашем примере первый (сверху) класс состоит в действительности из трех различных значений вариант: 24, 23 и 22. Отныне мы будем считать, что все варианты, вошедшие в этот класс, являются уже одинаковыми, в точности равными среднему значению этого класса, т.-е. 23.

Это среднее значение класса мы будем определять, как полусумму крайних его значений:

$$\frac{24 + 22}{2} = \frac{46}{2} = 23.$$

Точно также все варианты следующего (второго сверху) класса мы будем считать равным среднему значению этого класса:

$$\frac{21 + 19}{2} = \frac{40}{2} = 20 \text{ и т. д.}$$

Такое искусственное уравнивание различных значений вариант внутри каждого объединенного класса является, конечно, совершенно произвольным и делается лишь для удобства дальнейших вычислений в ущерб их точности. Однако теория и практика подобных операций показывает, что при достаточно большом количестве измерений (n) неточность эта бывает обычно настолько незначительной, что ею просто можно пренебречь.

ТАБЛИЦА 33.

Границы классов (от — до)	Среднее значение классов	Частоты p
24 — 22 . . .	23	4
21 — 19 . . .	20	10
18 — 16 . . .	17	24
15 — 13 . . .	14	9
12 — 10 . . .	11	3

Итак, после преобразования нашего вариационного ряда мы можем представить его в окончательной форме, указанной на табл. 33. Здесь в левом столбце выписаны границы всех пяти классов (от — до), в следующем столбце — средние значения этих классов, а в правом — частоты этих значений. Таблицу эту следует понимать так: в числе различных значений наших вариант встретились 4 варианты, заключающиеся в пределах от 24 до 22 включительно, т.-е. по величине своей близкие к среднему значению этого класса 23; далее, 10 вариант оказались заключенными в границах от 21 до 19, т.-е. приближающимися к среднему значению 20, и т. д.

Приняв середины всех классов за отдельные значения повторяющихся вариант, а разницу между ними — за классовый промежуток k , мы можем составить обычного типа расчетную решетку (см. табл. 34) и вычислить для этого ряда M , σ и m по общим правилам.

Проделав все необходимые вычисления с началом отсчетов $C = 17$, получим:

$$\begin{aligned} a_1 &= 18 & a_2 &= 4 \\ b_1 &= 15 & b_2 &= 3 \end{aligned}$$

откуда:

$$\begin{aligned} S_1 &= a_1 - b_1 = 18 - 15 = +3 \\ S_2 &= a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 18 + 15 + 2 \cdot 4 + 2 \cdot 3 = \\ &= 18 + 15 + 8 + 6 = 47. \end{aligned}$$

Следовательно:

$$\begin{aligned} \Sigma x^2 &= S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 47 - \frac{(+3)^2}{50} = 47 - \frac{9}{50} = 47 - 0,18 = 46,82 \\ \sigma &= \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm 3 \sqrt{\frac{46,82}{50-1}} = \pm 3 \sqrt{\frac{46,82}{49}} = \pm 3 \sqrt{0,96} \\ \text{Так как } \sqrt{0,96} &= 0,9798, \text{ то } \sigma = \pm 3 \cdot 0,9798 = \pm 2,94. \end{aligned}$$

ТАБЛИЦА 34.

	a_1	a_2
p	18	4
23	4	4
20	10	—
17	24	—
14	9	—
11	3	3
	50	3
n	b_1	b_2

Итак, $\sigma = \pm 2,94$

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 2,94}{\sqrt{50}}. \text{ Так как } \sqrt{50} \text{ пригл. } = 7,07, \text{ то}$$

$$m = \frac{\pm 2,94}{7,07} = \frac{\pm 294}{707} = \pm 0,42.$$

Итак, $m = \pm 0,42$

$$M = C + \frac{kS_1}{n} = 17 + \frac{3 \cdot (+3)}{50} = 17 + \frac{9}{50} = 17 + 0,18 = 17,18.$$

Итак,

$$M = 17,18.$$

Следовательно:

$$M = 17,18 \pm 0,42 \quad \sigma = \pm 2,94.$$

В только что разобранном примере границы всех пяти объединенных классов были установлены в расчете только на целые значения отдельных вариант V . Так, к первому из этих классов мы отнесли варианты: 24, 23, 22, ко второму — 21, 20, 19 и т. д., установив для этих классов следующие границы:

от 24 до 22 включительно	
• 21 — 19	•
• 18 — 16	•
• 15 — 13	•
• 12 — 10	•

Однако кроме таких целых вариант в нашем ряду, вообще говоря, могли бы встретиться также и дробные числа, напр., с половинами (17,5 или 23,5 и т. д.). Куда же следовало бы отнести их при разбивке на классы?

Тут возможны два случая. Если такая дробная варианта по величине своей окажется в границах какого-либо класса, то ее и следует, очевидно, отнести к этому классу. Напр., варианту 23,5 следует отнести к первому классу, так как она находится в его границах от 24 до 22.

Но возможен и другой случай, когда такая дробная варианта по величине своей придется между двумя соседними классами. Пусть, напр., имеем варианту 21,5. Так как варианта эта меньше 22, то отнести ее к первому классу нельзя (класс этот включает в себе варианты от 24 до 22,

г.-е. большие 22). Но ее нельзя отнести также и к следующему (второму) классу, так как в этом классе, по условию, заключаются лишь варианты, меньшие 21 (от 21 до 19). Поэтому в данном случае варианта 21,5 попадает как бы в промежуток между двумя соседними классами, первым и вторым.

То же самое произошло бы и с вариантой 18,5, которая также оказывается в промежутке между вторым и третьим классом, и т. д.

Чтобы избежать подобных затруднений при распределении вариант по классам, можно расширить установленные ранее их границы, включив в них также и эти промежуточные дробные значения. В данном случае, рассчитывая на дробные значения вариант только с половинами (а не с десятыми долями или еще мельче), можно изменить, наприм., нижние границы всех классов, уменьшив их на 0,5. Тогда в каждый объединенный класс мы должны будем отнести уже не по 3 целых, а по 6 таких дробных значений вариант V , что можно представить в виде следующей наглядной сводки (см. табл. 35).

ТАБЛИЦА 35.

Отдельные значения вариант V , вошедшие в каждый из 5-ти классов	Границы классов (от — до)	Средние значения классов	Частоты p
24, 23½, 23, 22½, 22, 21½ . .	24 — 21,5	22,75	4
21, 20½, 20, 19½, 19, 18½ . .	21 — 18,5	19,75	10
18, 17½, 17, 16½, 16, 15½ . .	18 — 15,5	16,75	24
15, 14½, 14, 13½, 13, 12½ . .	15 — 12,5	13,75	9
12, 11½, 11, 10½, 10, 9½ . .	12 — 9,5	10,75	3

Для определения средних значений каждого такого класса мы должны попрежнему вычислить полусумму его границ. Так, напр., в первом классе заключаются теперь все варианты.

от 24 до 21,5 включительно. Сложив обе эти крайние его границы, получим $24 + 21,5 = 45,5$. Разделив эту сумму (45,5) на 2, получим 22,75. Следовательно за среднее значение первого класса (от 24 до 21,5) мы должны принять величину 22,75 (см. табл. 35). Таким же образом получим и среднее значение следующего (второго) класса:

$$\frac{21 + 18,5}{2} = \frac{39,5}{2} = 19,75 \text{ и т. д.}$$

Если бы среди отдельных вариантов нашего ряда попадались также и дробные числа с различными десятичными знаками (а не только с половинами), напр., 19,3 или 28,8 и т. д., то некоторые из этих значений все же могли бы попасть при такой разбивке в промежуток между двумя соседними классами. Напр., куда следовало бы отнести варианту 21,2? К первому классу она не подходит, так как нижняя граница этого класса = 21,5 (т.е. больше 21,2), а следующий, второй класс начинается уже со значения 21, в то время как наша варианта 21,2 больше этой верхней его границы. Словом, такая варианта и в данном случае не попадет ни в один из этих классов, т.е. окажется в промежутке между ними.

В расчете на такой случай мы можем еще больше расширить границы наших классов, хотя бы опять за счет уменьшения их нижних границ. Для этого стоит лишь приблизить эти границы почти вплотную к верхним границам следующих (меньших) классов, доведя эту разницу в данном случае уже до 0,1. Тогда границы отдельных классов и их средние значения определятся следующим образом:

от 24 до 21,1 включительно, со средним значением	22,55
„ 21 — 18,1 „ „ „ „	19,55
„ 18 — 15,1 „ „ „ „	16,55
„ 15 — 12,1 „ „ „ „	13,55
„ 12 — 9,1 „ „ „ „	10,55

При таких классовых границах уже ни одна дробная варианта не окажется в промежутке между двумя соседними классами и при разбивке непременно войдет в какой-либо определенный класс. Средние значения этих классов получены здесь, как и ранее, путем сложения двух границ и деления этой суммы пополам. В самом деле, границами пер-

вого класса служат здесь числа 24 и 21,1. Сумма их $24 + 21,1 = 45,1$. Разделив эту сумму на 2, получим 22,55. Это и есть среднее значение первого класса. Так же найдем средние значения и остальных классов.

Если бы различие между отдельными вариантами было еще меньше и выражалось, скажем, в сотых долях, т.е. варианты эти имели бы, напр., такой вид: 14,73 или 18,06 и т. д., то нижние границы всех классов пришлось бы подвести еще ближе к верхним границам следующих классов, доведя эту разницу уже до 0,01. В этом случае границы классов и их средние значения можно было бы представить в таком виде:

от 24 до 21,01 включительно, со средним значением	22,505
„ 21 — 18,01 „ „ „ „	19,505
„ 18 — 15,01 „ „ „ „	16,505
„ 15 — 12,01 „ „ „ „	13,505
„ 12 — 9,01 „ „ „ „	10,505

Итак, при установлении классовых границ мы должны наметить верхние их значения в круглых числах (у нас верхними границами служили числа: 24, 21, 18, 15 и 12, отличающиеся друг от друга ровно на величину классового промежутка $k = 3$), затем, приняв во внимание точность самих измерений (вариант V), зафиксировать соответствующие нижние границы этих классов, приблизив их к верхним границам следующих (меньших) классов на такую величину, на которую минимально могут отличаться друг от друга отдельные варианты V (т.е. на 0,5, или 0,1, или 0,01 и т. д.). Средние же значения отдельных классов следует определить путем сложения двух этих границ (верхней и нижней) с последующим делением этой суммы на 2.

Заметим, что в действительности совершенно излишне определять все средние значения отдельных классов. Для производства вычислений по способу сумм необходимо знать лишь среднее значение того класса, против частоты которого (p) в расчетной решетке будут расположены четыре черточки. Среднее значение этого класса мы и должны будем принять за начало отсчетов C (в данном случае, следовательно, это C может оказаться и дробным числом). Таким образом установление точных границ отдельных классов является необходимым лишь для разбивки по этим классам

отдельных вариант заданного ряда, а при производстве вычислений внутри самой расчетной решетки взамен этих границ и их средних значений нам нужно будет знать лишь величину классового промежутка k и начало отчетов C .

После этих предварительных замечаний разберем конкретный числовой пример обработки вариационного ряда, состоящего из сравнительно большого количества целых и дробных вариант (самый общий случай).

Пусть, напр., при каких-либо измерениях мы получили следующие числовые их результаты, выраженные в см, в сек., %/о или других мерах:

12,2	8,9	15,3	15,8	10,9	15,0	13,7	13,1
9,9	7,9	13,3	9,8	8,8	18,6	10,6	11,3
6,0	12,4	7,1	10,4	11,3	4,6	10,3	14,5
10,8	3,2	12,0	11,7	10,0	7,5	10,4	13,5
16,4	10,5	6,4	9,1	14,6	4,9	8,1	7,7
19,4	11,0	13,0	6,8	8,4	14,0	12,7	11,8

Мы имеем здесь вариационный ряд, состоящий из 48 отдельных вариант ($n = 48$). Для разбивки его на классы нам нужно прежде всего выяснить наибольший размах колебаний всех этих чисел, т.-е. определить приблизительную разницу между самой большой и самой малой вариантой. В данном случае самая большая варианта, которую мы обозначим символом $\max V$ (максимум V), оказалась равной 19,4, а самая малая, $\min V$ (минимум V), 3,2.

$$\begin{aligned}\max V &= 19,4 \\ \min V &= 3,2\end{aligned}$$

Следовательно отдельные варианты нашего ряда по своей величине колеблются здесь в пределах от 19,4 до 3,2. Эти крайние пределы колебаний мы можем округлить до ближайших к ним целых или хотя бы дробных с половиной чисел, но так, чтобы промежуток между ними во всяком случае не уменьшился. Для этого самое большое значение варианты (19,4) при округлении мы еще увеличим до 19,5, а самое малое значение (3,2), наоборот, уменьшим до 3.

Тогда приблизительно будем иметь следующие округленные пределы:

$$\begin{aligned}\max V \text{ прил.} &= 19,5 \\ \min V \text{ прил.} &= 3.\end{aligned}$$

Приблизительная же величина размаха колебаний всех наших варианта будет равна, очевидно, разности этих округленных пределов, т.-е.

$$19,5 - 3 = 16,5$$

Все эти предварительные вычисления можно записать так:

$$\begin{aligned}\max V &= 19,4 \text{ или прил.} = 19,5 \\ \min V &= 3,2 \text{ или прил.} = 3,0 \\ \hline \text{разница прил.} &= 16,5\end{aligned}$$

Определив величину наибольшего размаха колебаний отдельных вариант нашего ряда, следует решить вопрос о том, на какое же число классов желательно в данном случае разбить этот ряд? Тут общих правил не существует. Чем большее количество классов мы установим, тем точнее будут выполнены вычисления, но зато тем кропотливее будет и наша работа. Во всяком случае нецелесообразно разбивать вариационный ряд менее, чем на 8—10 классов. Наибольшее их количество обыкновенно бывает 20—25.

Предположим, что в данном случае мы остановились на 10 классах. Тогда весь промежуток между наибольшей и наименьшей вариантой (т.-е. только что вычисленная разность 16,5) разобьется на 10 равных частей. Разделив 16,5 на 10, получим 1,65. Это и есть приблизительная величина классового промежутка k при разбивке ряда на 10 классов. Так как нам не обязательно разбивать этот ряд непременно на 10 классов (мы можем установить и 11 или 9 классов), то полезно будет округлить полученную приближенную величину классового промежутка (1,65), приняв ее, напр., равной 1,5. Итак, у нас

$$k = 1,5$$

Теперь следует наметить границы классов, начиная с их верхних пределов. Так как наибольшая варианта $\max V$ прил. = 19,5, а классовый промежуток $k = 1,5$, то, вычитая последовательно из 19,5 несколько раз под-ряд эту величину 1,5, получим все верхние границы наших классов. Нижние же их границы найдем, прибавляя к верхним границам следующих классов величину 0,1, так как отдельные

варианты в нашем примере отличаются друг от друга минимально на эту величину 0,1.

Если пронумеровать все классы, начиная от больших к меньшим (т.е. сверху вниз), то получим следующую картину.

Класс №	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
	19,5	18	16,5	15	13,5	12	10,5	9	7,5	6	4,5
	до 18,1	до 16,6	до 15,1	до 13,6	до 12,1	до 10,6	до 9,1	до 7,6	до 6,1	до 4,6	до 3,1

Здесь №№ классов проставлены лишь временно, для удобства описания способа распределения отдельных вариантов по этим классам. В действительности же без этих №№ можно, очевидно, и обойтись.

Установив таким образом границы всех классов (которых в данном случае оказалось 11), следует выяснить, сколько же отдельных вариантов нашего ряда войдет в каждый из этих классов?

Для этого удобнее всего воспользоваться особой „разносной решеткой“, придав ей форму, указанную на табл. 36.

Начертив такую решетку, следует пометить в ней каким-либо условным значком (напр., вертикальной черточкой) каждую отдельную варианту в строчке того класса, в границах которого она окажется. Так, напр., первая в нашем списке варианта 12,2 должна быть отнесена к классу № 5, так как этот класс включает в себе все варианты, меньшие 13,5 и большие 12,1, а наша варианта (12,2) как раз и удовлетворяет этому условию. Поэтому в широком столбце разносной решетки, озаглавленном словом „пометки“, мы поставим одну черточку против границ класса № 5 (см. табл. 36). Этот условный значок указывает, следовательно, на то, что в числе отдельных вариантов нашего ряда имеется одна такая, величина которой заключается в пределах от 13,5 до 12,1.

Следующая по списку варианта 9,9 должна быть отнесена к классу № 7, так как класс этот включает в себе

ТАБЛИЦА 35.

№№ классов	Границы классов (от — до)	П о м е т к и	Частоты p
1	19,5 — 18,1		
2	18 — 16,6		
3	16,5 — 15,1		
4	15 — 13,6		
5	13,5 — 12,1	/	
6	12 — 10,6		
7	10,5 — 9,1	/	
8	9 — 7,6		
9	7,5 — 6,1		
10	6 — 4,6	/	
11	4,5 — 3,1		

варианты от 10,5 до 9,1, т.е. в том числе и нашу варианту 9,9. В соответствующей строчке разносной решетки мы и поставим одну черточку.

ТАБЛИЦА 37.

Границы классов (от — до)	П о м е т к и	Частоты p
19,5 — 18,1	//	2
18 — 16,6		0
16,5 — 15,1	///	3
15 — 13,6	////	5
13,5 — 12,1	/////	7
12 — 10,6	//////	9
10,5 — 9,1	//////	8
9 — 7,6	////	6
7,5 — 6,1	///	4
6 — 4,6	///	3
4,5 — 3,1	/	1

Третью по списку варианту 6 по аналогичным соображениям мы должны будем отнести к классу № 10 (от 6 до 4,6) и в строчке этого класса поставить также одну черточку (см. табл. 36).

Поступая так же со всеми 48 вариантами заданного ряда, в конечном итоге получим 48 черточек, разнесенных по отдельным строчкам нашей решетки (см. табл. 37). Количество этих черточек в отдельных строчках укажет нам на число вариант, вошедших в каждый из 11 классов. Подсчитав это количество черточек в каждой строчке *), мы запишем результаты такого подсчета в крайний правый столбец, озаглавленный буквой p . Числа этого столбца и будут служить частотами нашего вариационного ряда.

ТАБЛИЦА 38.

	a_1	a_2
p	36	34
2	2	2
0	2	4
3	5	9
5	10	19
7	17	—
9	—	—
8	22	—
6	14	27
4	8	13
3	4	5
1	1	1
48	49	46
n	b_1	b_2

Получив частоты p заданного вариационного ряда, составим обычного типа расчетную решетку (см. табл. 38), запишем в нее эти частоты и где-либо посередине решетки расположим фигуру из 4-х черточек. Так как черточки эти разместились здесь на уровне частоты 9, соответствующей классу с границами от 12 до 10,6 (см. табл. 38 и 37), то середину этого класса мы и должны будем принять за начало отсчетов C . Величину C определим, как полусумму границ этого класса:

$$C = \frac{12 + 10,6}{2} = \frac{22,6}{2} = 11,3.$$

После обычных вычислений получим итоги:

$$\begin{aligned} a_1 &= 36 & a_2 &= 34 \\ b_1 &= 49 & b_2 &= 46. \end{aligned}$$

*) Для удобства подсчета этих черточек полезно располагать их группами по пяткам. Для этого можно, например, над каждыми четырьмя вертикальными черточками проводить одну горизонтальную.

Следовательно:

$$\begin{aligned} S_1 &= a_1 - b_1 = 36 - 49 = -13 \\ S_2 &= a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 = 36 + 49 + 2 \cdot 34 + 2 \cdot 46 = \\ &= 36 + 49 + 68 + 92 = 245 \end{aligned}$$

откуда:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n} = 245 - \frac{(-13)^2}{48} = 245 - \frac{169}{48} = 245 - 3,52 = 241,48$$

При

$$C = 11,3 \text{ и } k = 1,5$$

$$\begin{aligned} M &= C + \frac{kS_1}{n} = 11,3 + \frac{1,5(-13)}{48} = 11,3 - \frac{19,5}{48} = \\ &= 11,3 - 0,41 = 10,89 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \sigma &= \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = \pm 1,5 \sqrt{\frac{241,48}{48-1}} = \pm 1,5 \sqrt{\frac{241,48}{47}} = \\ &= \pm 1,5 \sqrt{5,14}. \end{aligned}$$

Так как $\sqrt{5,14} = 2,26716$, то $\sigma = \pm 1,5 \cdot 2,26716 = \pm 3,40074$ или, округляя, $\sigma = \pm 3,40$

$$\begin{aligned} m &= \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\pm 3,40}{\sqrt{48}}. \text{ Так как } \sqrt{48} \text{ пригл.} = 6,93, \text{ то} \\ m &= \frac{\pm 3,40}{6,93} = \pm \frac{340}{693} = \pm 0,49. \end{aligned}$$

Итак, для заданного ряда:

$$M = 10,89 \pm 0,49, \text{ а } \sigma = \pm 3,40.$$

Сделаем же сводку правил, определяющих порядок вычисления M , σ и m по способу сумм в общем случае, когда заданный вариационный ряд состоит из большого количества членов и отдельные варианты представляют собой не только целые, но и дробные числа. Порядок этот, следовательно, таков:

1. Найти $\max V$ и $\min V$, округлить их и путем вычитания $\min V$ из $\max V$ определить приблизительную величину наибольшего размаха колебаний отдельных вариантов заданного ряда.

2. Произвольно задаться числом классов (от 8 до 25) и определить приблизительную величину классового промежутка k путем деления разницы между $\max V$ и $\min V$ на принятое число классов. Эту приблизительную величину

классового промежутка полезно также округлить (или до целого числа, или до ближайшего дробного с половиной).

3. Определить верхние границы всех классов путем последовательного вычитания несколько раз подряд классового промежутка k из наибольшей варианты $max V$.

4. Определить нижние границы этих классов путем прибавления к верхним границам соседних (меньших) классов той величины, на которую минимально отличаются друг от друга отдельные варианты заданного ряда.

5. Составить разносную решетку и путем постановки черточек распределить в ней все варианты по отдельным классам *).

6. Определить частоты p отдельных классов путем подсчета черточек в каждой отдельной строчке разносной решетки и сложить эти частоты (получим общее количество измерений n).

7. Составить „расчетную решетку“ обычного типа и, произведя в ней все необходимые действия, получить итоги: a_1 , a_2 , b_1 и b_2 .

8. С помощью этих итогов определить обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 по обычным формулам:

$$S_1 = a_1 - b_1$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2.$$

9. Определить начало отсчетов C , как полусумму границ того класса, против частоты которого p в расчетной решетке расположена фигура из 4-х черточек.

10. Вычислить среднее арифметическое M по формуле:

$$M = C + \frac{kS_1}{n}.$$

11. Вычислить сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 по формуле:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}.$$

*) При разноске по классам большого количества вариантов полезно воспользоваться специальными карточками, распределяемыми по отделениям особого раскладочного ящика. Такие карточки и ящики имеются в продаже на складе кооперативного товарищества „Современник“ (Ленинград, пр. Велодарского, 27).

12. Вычислить среднее квадратическое отклонение σ по формуле:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}.$$

13. Вычислить среднюю ошибку m по формуле:

$$m = \frac{\pm \sigma}{\sqrt{n}} \text{ или } m = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}} \text{ (помимо } \sigma \text{)}.$$

Величины M , σ и m , вычисленные для вариационного ряда, предварительно разбитого на классы, являются, очевидно, не вполне точными. В самом деле, при обработке такого ряда действительные значения отдельных вариантов заменяются здесь средними значениями соответствующих классов и потому являются приближенными и, конечно, неточными числами. Поэтому и M , σ и m , вычисленные для таких приближенных вариантов, будут неизбежно содержать в себе некоторую ошибку и притом тем большую, чем грубее было сделано объединение отдельных вариантов в классе. Поэтому степень точности M , σ и m будет зависеть от величины классового промежутка k . Чем меньше k (и чем больше, следовательно, общее количество всех классов), тем точнее будут и величины M , σ и m .

Итак, в отдельных случаях мы имеем возможность пользоваться тремя основными способами вычисления M , σ и m в зависимости от состава и характера подлежащих обработке вариационных рядов: способом непосредственного вычисления, способом округления и способом сумм (способ произведений в счет не идет, так как способ сумм его вполне заменяет *).

Если вариационный ряд состоит из очень небольшого количества вариантов (напр., не более 5 или 6), или когда среднее арифметическое M случайно оказывается целым числом, можно применять способ непосредственного вычисления.

Когда вариационный ряд состоит из небольшого количества вариантов (напр., 20—30) и среднее арифметическое M

*) Способ произведений является незаменимым лишь в том случае, когда вариационный ряд приходится разбивать на классы с неодинаковым классовым промежутком.

оказывается числом дробным, полезно воспользоваться способом округления.

Если же вариационный ряд состоит из большого количества вариантов (больше 30—40) и притом варианты эти оказываются не только целыми, но и дробными числами, приходится разбивать такой ряд на классы и обрабатывать его по способу сумм. При этом желательно разбивать такой ряд на возможно большее количество классов, что при пользовании способом сумм не может особенно усложнить технику вычислений.

ХII. Одновременная обработка нескольких вариационных рядов со сводкой.

В тех случаях, когда M , σ и m приходится определять не для одного, а для нескольких вариационных рядов (что чаще всего и случается), чрезвычайно удобно бывает производить все промежуточные вычисления в одной общей расчетной решетке. При таком способе вычислений, как увидим дальше, получается возможность проверять все итоги (a_1 , a_2 , b_1 , b_2) и обе вспомогательные суммы (S_1 и S_2), определяемые для каждого ряда в отдельности, с помощью очень несложного приема, сводящегося к простому сложению соответствующих чисел. В возможности такого контроля и заключается одно из главных преимуществ способа сумм.

Покажем применение этого способа проверки на числовом примере. Пусть имеем 3 вариационных ряда, состоящих из следующих вариантов:

I ряд:		II ряд:				III ряд:	
7,5	9,5	13,5	11,0	12,5	13,5	19,5	19,0
3,5	5,5	7,0	7,5	16,0	15,0	22,0	20,5
5,5	2,5	14,5	21,5	14,5	12,5	18,5	21,5
8,0	6,0	11,5	11,0	15,0	14,0	24,0	21,0
6,5	4,5	18,0	10,5	17,5	15,5	23,5	20,5

Разобьем эти ряды на классы, установив для них общие границы с одинаковым классовым промежутком k . Для этого прежде всего необходимо отыскать наибольшую и наименьшую варианты ($\max V$ и $\min V$) вне зависимости от

того, в каком из трех рядов они окажутся. Просматривая варианты всех этих рядов, мы находим, что наибольшая из них 24 оказалась в III ряду, а наименьшая 2,5—в I ряду. Так как обе эти крайние варианты уже представляют собой сравнительно „круглые“ числа (без мелких десятых и сотых долей), то округлять их, очевидно, не следует. Итак,

$$\max V = 24,0$$

$$\min V = 2,5$$

$$\text{разница} = 22,5.$$

ТАБЛИЦА 39.

Границы классов (от—до)	I ряд		II ряд		III ряд	
	Пометки	p	Пометки	p	Пометки	p
24 — 22,5					//	2
22 — 20,5			/	1	////	5
20 — 18,5				0	///	3
18 — 16,5			//	2		
16 — 14,5			////	6		
14 — 12,5			////	5		
12 — 10,5			///	4		
10 — 8,5	/	1		0		
8 — 6,5	///	3	//	2		
6 — 4,5	////	4				
4 — 2,5	//	2				

Этот наибольший размах колебаний всех наших вариантов (22,5) мы можем разбить на произвольное число классов. Остановимся для простоты на числе классов, равно приблизительно 10 (в действительности, конечно, рекомендуется разбивать такие ряды на значительно большее количество классов). Тогда, разделив 22,5 на 10, найдем приблизительную величину классового промежутка k , которая в данном случае окажется равной 2,25. Округлив это значение до ближайшего целого числа, окончательно найдем, что

$$k = 2.$$

Далее следует заполнить клетки столбца p в последней (четвертой) части решетки, озаглавленной словом „сводка“, путем сложения всех частот в трех рядах по горизонтальным строчкам и затем подытожить все четыре столбца p . В результате получим количество измерений (n) в каждом из трех рядов и общее количество всех измерений (40) в сводке. Очевидно, сумма всех трех чисел n должна равняться...

ТАБЛИЦА 42.

Границы классов	I ряд		II ряд		III ряд		Сводка	
	p		p		p		p	
24 — 22,5					2		2	
22 — 20,5			1		5		6	
20 — 18,5			0		3		3	
18 — 16,5			2				2	
16 — 14,5			6				6	
14 — 12,5			5				5	
12 — 10,5			4				4	
10 — 8,5	1		0				1	
8 — 6,5	3		2				5	
6 — 4,5	4						4	
4 — 2,5	2						2	
	10		20		10		40	

в первых трех частях решетки, должна равняться этому же числу n в сводке. В самом деле:

$$10 + 20 + 10 = 40.$$

После всех этих подсчетов и записей наша решетка примет вид, указанный на таблице 42.

После разности и подытоживания всех частот следует в каждой части этой решетки расположить фигуру из 4-х черточек и притом во всех трех рядах и в сводке непременно на одном и том же общем уровне, как это показано на табл. 43.

Высота расположения этих черточек произвольна. Их можно было бы поместить как выше, так и ниже, но удоб-

нее располагать их где-либо посередине решетки, так как при этом условии значительно упрощаются все вычисления (уменьшаются обе вспомогательные суммы S_1 и S_2).

Так как черточки эти мы расположили здесь против той строчки, которая соответствует классу с границами от 14 до 12,5, то полусумму этих границ мы и должны будем принять за начало отсчетов C .

ТАБЛИЦА 43.

	I ряд		II ряд		III ряд		Сводка	
	p		p		p		p	
24 — 22,5					2		2	
22 — 20,5			1		5		6	
20 — 18,5			0		3		3	
18 — 16,5			2				2	
16 — 14,5			6				6	
14 — 12,5		—	5	—		—	5	—
12 — 10,5		—	4	—		—	4	—
10 — 8,5	1		0				1	
8 — 6,5	3		2				5	
6 — 4,5	4						4	
4 — 2,5	2						2	
	10		20		10		40	

Следовательно при данном расположении черточек

$$C = \frac{14 + 12,5}{2} = \frac{26,5}{2} = 13,25.$$

Итак, для всех трех рядов и для сводки будем иметь одинаковую величину начала отсчетов C и одинаковый же классный промежуток k , а именно:

$$C = 13,25 \\ k = 2.$$

После того, как в расчетной решетке будут начерчены все фигуры из 4-х черточек, следует в неполных столбцах p прибавить столько нулей, сколько это понадобится для заполнения ими столбцов до середины черточек. В данном

случае для этого придется прибавить два нуля сверху к частотам I ряда и три нуля снизу к частотам III ряда. В результате получим картину, представленную на таблице 44.

Здесь расчетная решетка изображена уже без добавочных обозначений классовых границ, которые ранее были записаны для памяти слева на полях решетки. Надобность в обозначении этих границ отпала с того момента, когда

ТАБЛИЦА 44.

I ряд			II ряд			III ряд			Сводка		
<i>p</i>			<i>p</i>			<i>p</i>			<i>p</i>		
						2			2		
			1			5			6		
			0			3			3		
			2			0			2		
			6		—	0		—	6		
0	—	—	5	—	—	0	—	—	5	—	—
0		—	4		—				4		—
1			0						1		
3			2						5		
4									4		
2									2		
10			20			10			40		

было установлено начало отсчетов C и классовый промежуток k .

После этих подготовительных операций следует обычным приемом продолжить крайние частоты каждого ряда и сводки до конца соответствующей части расчетной решетки и заполнить оставшиеся свободными клетки в верхней ее части путем сложения верхних чисел с левыми, а в нижней — нижних чисел с левыми.

После сложения всех чисел в верхних и нижних частях решетки отдельно по средним и правым столбцам получим для каждого ряда и сводки итоги: a_1 , a_2 , b_1 и b_2 . Итоги эти мы запишем в обычных местах, после чего наша решетка примет вид, указанный на таблице 45.

В этом этапе работы мы имеем возможность сделать первую проверку произведенных вычислений. Для этого стоит лишь сложить одноименные итоги в первых трех частях расчетной решетки и убедиться в том, что сумма их будет в точности равняться соответствующему итогу сводки.

Проделаем эту проверку для всех четырех итогов a_1 , a_2 , b_1 и b_2 отдельно.

ТАБЛИЦА 45.

I ряд			II ряд			III ряд			Сводка		
<i>p</i>	0	0	<i>p</i>	14	8	<i>p</i>	39	59	<i>p</i>	53	67
						2	2	2	2	2	2
			1	1	1	5	7	9	6	8	10
			0	1	2	3	10	19	3	11	21
			2	3	5	0	10	29	2	13	34
		—	6	9	—	0	10	—	6	19	—
0	—	—	5	—	—	0	—	—	5	—	—
0	10	—	4	6	—			—	4	16	
1	10	27	0	2	4				1	12	31
3	9	17	2	2	2				5	11	19
4	6	8							4	6	8
2	2	2							2	2	2
10	37	54	20	10	6	10	0	0	40	47	60

Итоги a_1 в различных частях нашей решетки оказались следующими:

$$\text{Для I ряда } a_1 = 0$$

$$\text{„ II „ } a_1 = 14$$

$$\text{„ III „ } a_1 = 39$$

$$\text{Сумма их} = 53$$

$$\text{Для сводки } a_1 = 53.$$

Итоги a_2 оказались следующими:

$$\text{Для I ряда } a_2 = 0$$

$$\text{„ II „ } a_2 = 8$$

$$\text{„ III „ } a_2 = 59$$

$$\text{Сумма их} = 67$$

$$\text{Для сводки } a_2 = 67.$$

Итоги b_1 получились следующие:

Для I ряда $b_1 = 37$	
" II " $b_1 = 10$	Для сводки $b_1 = 47$.
" III " $b_1 = 0$	
<hr/>	
Сумма их = 47	

Итоги b_2 оказались равными:

Для I ряда $b_2 = 54$	
" II " $b_2 = 6$	Для сводки $b_2 = 60$.
" III " $b_2 = 0$	
<hr/>	
Сумма их = 60	

Убедившись в том, что суммы эти совпадают, мы можем считать все выполненные вычисления правильными; в противном случае следовало бы искать ошибку в промежуточных выкладках.

После проверки итогов a_1 , a_2 , b_1 и b_2 следует для каждого ряда и для сводки вычислить обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 по обычным формулам:

$$S_1 = a_1 - b_1$$

$$S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2.$$

В результате этих вычислений получим:

Для I ряда:	Для II ряда:	Для III ряда:	Для сводки:
$S_1 = -37$	$S_1 = +4$	$S_1 = +39$	$S_1 = +6$
$S_2 = 145$	$S_2 = 52$	$S_2 = 157$	$S_2 = 354$

После определения вспомогательных сумм S_1 и S_2 можно сделать вторую проверку правильности произведенных вычислений. Проверка эта, так же, как и первая, заключается в сложении одноименных значений S в первых трех частях расчетной решетки, в результате чего сумма этих значений должна оказаться в точности равной соответствующему значению S для сводки.

В нашем примере мы имеем следующие значения S_1 :

Для I ряда $S_1 = -37$	
" II " $S_1 = +4$	Для сводки $S_1 = +6$.
" III " $S_1 = +39$	
<hr/>	
Сумма их = +6	

Значения S_2 нами были получены следующие:

Для I ряда $S_2 = 145$	
" II " $S_2 = 52$	Для сводки $S_2 = 354$.
" III " $S_2 = 157$	
<hr/>	
Сумма их = 354	

Следовательно все вычисления были произведены правильно.

После вычисления и проверки обеих вспомогательных сумм S_1 и S_2 следует для каждого из трех заданных рядов отдельно определить сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 по обычной формуле:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}.$$

После соответствующих вычислений получим:

Для I ряда $\Sigma x^2 = 8,1$
" II " $\Sigma x^2 = 51,2$
" III " $\Sigma x^2 = 4,9$

Заметим, что если бы мы таким же образом вычислили Σx^2 и для сводки, то в данном случае сумма этих величин, взятая для отдельных рядов, уже не сошлась бы с величиной Σx^2 , вычисленной для сводки, как это было в применении к итогам a_1 , b_1 , a_2 и b_2 , а также в применении к вспомогательным суммам S_1 и S_2 . Таким образом суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 для проверки вычислений этим способом служить не могут.

Далее, для каждого из трех рядов отдельно следует вычислить M , σ и m по обычным формулам:

$$M = C + \frac{kS_1}{n}; \sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} \text{ и } m = \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$\text{или } m = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}.$$

Так как в нашем примере $C = 13,25$, а $k = 2$, то

Для I ряда:	$M = 5,85$	$\sigma = \pm 1,90$	$m = \pm 0,60$
" II "	$M = 13,29$	$\sigma = \pm 3,28$	$m = \pm 0,73$
" III "	$M = 21,05$	$\sigma = \pm 1,47$	$m = \pm 0,47$.

Эти окончательные результаты вычислений, равно как и промежуточные величины S_1 , S_2 и Σx^2 , мы можем записать в нижних частях расчетной решетки, которая после этого примет окончательный вид, указанный на таблице 46.

ТАБЛИЦА 46 *).

I ряд			II ряд			III ряд			Сводка		
<i>p</i>	0	0	<i>p</i>	14	8	<i>p</i>	39	59	<i>p</i>	53	67
						2	2	2	2	2	2
			1	1	1	5	7	9	6	8	10
			0	1	2	3	10	19	3	11	21
			2	3	5	0	10	29	2	13	34
		—	6	9	—	0	10	—	6	19	—
0	—	—	5	—	—	0	—	—	5	—	—
0	10	—	4	6	—				4	16	—
1	10	27	0	2	4				1	12	31
3	9	17	2	2	2				5	11	19
4	6	8							4	6	8
2	2	2							2	2	4
10	37	54	20	10	6	10	0	0	40	47	60
$S_1 = - 37$			$S_1 = + 4$			$S_1 = + 39$			$S_1 = + 6$		
$S_2 = 145$			$S_2 = 52$			$S_2 = 157$			$S_2 = 354$		
$\Sigma x^2 = 8,1$			$\Sigma x^2 = 51,2$			$\Sigma x^2 = 4,9$			—		
$M = 5,85$			$M = 13,29$			$M = 21,05$			X		
$\sigma = \pm 1,90$			$\sigma = \pm 3,28$			$\sigma = \pm 1,47$					
$m = \pm 0,60$			$m = \pm 0,73$			$m = \pm 0,47$					

*) При большом количестве вычислений полезно заготовить такие расчетные решетки типографским способом. Готовые решетки с формулами (форма № 1) имеются в книжном складе кооперативного товарищества „Современник“ в Ленинграде (пр. Володарского. 27).

Если по самому характеру вопроса нам пришлось бы вычислить M , σ и m тоже для сводки, то при помощи тех же формул мы, очевидно, получили бы:

$$\Sigma x^2 = 353,1 \quad M = 13,55 \quad \sigma = \pm 6,02 \quad m = \pm 0,95.$$

Итак, при одновременной обработке нескольких вариационных рядов, разбитых на классы с одинаковым классовым промежутком k и с одинаковыми же границами этих классов, мы должны последовательно выполнить следующие отдельные операции:

1. Составить общую расчетную решетку, занести в нее частоты всех рядов, составить частоты сводки, просуммировать все столбцы p (получим общее количество измерений n в каждом ряду и в сводке) и убедиться в том, что сумма всех чисел n для отдельных рядов совпадает с числом n для сводки.

2. Где-либо по середине расчетной решетки на одном общем уровне для всех рядов и сводки начертить фигуры из 4-х черточек и выяснить значение начала отсчетов C , определив его как полусумму границ того класса, против частоты которого проставлены эти черточки.

3. Прodelать все вычисления, необходимые для получения итогов: a_1 , a_2 , b_1 и b_2 .

4. Проверить правильность произведенных вычислений путем сложения одноименных итогов для всех рядов, в результате чего суммы эти должны оказаться равными соответствующим итогам сводки.

5. Для каждого ряда и сводки вычислить вспомогательные суммы S_1 и S_2 .

6. Проверить правильность их вычисления, убедившись в том, что сумма всех S_1 для отдельных рядов в точности равняется S_1 для сводки, а сумма всех S_2 для отдельных рядов равна S_2 для сводки.

7. Для всех рядов (а если нужно, то и для сводки) вычислить по обычным формулам Σx^2 , M , σ и m .

В разобранный выше примере сводка могла иметь вполне реальное значение. Она представляла собой совокупность всех 40 вариантов, разбитых на те же самые классы, на какие были разбиты и три заданные ряда, и отражала в себе

общую картину распределения этих вариантов по отдельным классам независимо от того, к какому из трех рядов они относятся. Поэтому в данном случае определение M , σ и m для сводки могло иметь вполне определенный смысл, а в некоторых случаях даже вызываться необходимостью.

Но совершенно иную картину мы получим в том случае, когда отдельные вариационные ряды будут разбиты на классы, не совпадающие по своей величине, границам и наименованию. При этих условиях сводка не будет иметь уже никакого реального значения, и надобность в получении для нее общих числовых характеристик M , σ и m совершенно отпадет (у сводки останутся тогда лишь контрольные функции).

Поясним эту разницу на каком-либо конкретном примере. Пусть, в первом случае, нас интересует рост детей различного возраста. После разбивки всего материала на одинаковые по своей величине и границам классы (в см или их долях) мы получим несколько вариационных рядов, характеризующих распределение детей каждого отдельного возраста по установленным таким образом классам. Сводка же, составленная из этих данных, будет, очевидно, указывать общее распределение всех измеренных детей по этим же самым классам независимо от возраста отдельных детей. В конечном итоге мы получим несколько комплектов числовых характеристик M , σ и m для каждого возраста отдельно и один такой же комплект этих величин, общий для всей группы детей в целом.

Но мыслим и такой случай: допустим, что мы измеряем отдельно рост, вес, емкость легких, мышечную силу, число ударов пульса в секунду и т. д. Для каждого из этих признаков мы должны будем установить свою собственную шкалу распределения по классам и указать их границы уже в различных единицах измерения (в см, кг, куб. см и т. д.). В результате разбивки этих данных по классам мы также получим несколько вариационных рядов, но ряды эти окажутся, очевидно, уже не однородными, хотя и относящимися к одним и тем же объектам исследования. При одновременной обработке подобных вариационных рядов мы также имеем возможность составить сводку из их частот p , но сводкой этой придется воспользоваться уже только

в целях проверки промежуточных вычислений, определять же для нее M , σ и m , очевидно, не нужно.

Покажем на числовом примере, как следует поступать в подобных случаях.

Пусть требуется обработать одновременно два следующих вариационных ряда, разбитых уже на классы:

I ряд.	От 100	до 96	заключается	3 варианты
	" 95	" 91	"	8 "
	" 90	" 86	"	22 "
	" 85	" 81	"	31 "
	" 80	" 76	"	18 "
	" 75	" 71	"	6 "
	" 70	" 66	"	2 "
	" 65	" 61	"	2 "
II ряд.	От 3	до 2,51	заключается	2 варианты
	" 2,50	" 2,01	"	5 "
	" 2	" 1,51	"	12 "
	" 1,50	" 1,01	"	10 "
	" 1	" 0,51	"	7 "
	" 0,50	" 0,01	"	4 "

Прежде всего установим в каждом ряду отдельно те классы, против соответствующих частот которых в расчетной решетке мы расположим фигуру из 4-х черточек. Эти классы мы выберем с тем расчетом, чтобы они оказались приблизительно в середине ряда. В данном случае для I ряда удобно, напр., остановиться на классе с границами от 85 до 81 с частотой $p = 31$, а для II ряда — на классе от 2 до 1,51 с частотой $p = 12$.

Установив эти исходные классы, мы сразу же можем вычислить и начало отсчетов C для каждого ряда отдельно.

$$\text{Для I ряда } C = \frac{85 + 81}{2} = \frac{166}{2} = 83.$$

$$\text{Для II ряда } C = \frac{2 + 1,51}{2} = \frac{3,51}{2} = 1,755 \text{ или округляя } 1,76.$$

Классовые промежутки k здесь, очевидно, равны 5 и 0,5. Итак,

$$\begin{aligned} \text{для I ряда } C &= 83 & k &= 5 \\ \text{„ II „ } C &= 1,76 & k &= 0,5 \end{aligned}$$

После этого составим общую расчетную решетку, поставим во всех трех ее частях фигуру из 4-х черточек на одном и том же уровне, а снизу для памяти запишем только-что вычисленные значения C и k для каждого ряда

Все эти итоги запишем на обычных местах. Тогда расчетная решетка примет следующий вид (см. таблицу 49).

После определения итогов a_1 , a_2 , b_1 и b_2 необходимо их проверить, убедившись в том, что, сумма одноименных итогов в отдельных рядах в точности равна соответствующим итогам в сводке.

ТАБЛИЦА 49.

I ряд			II ряд			Сводка		
p	47	17	p	9	2	p	56	19
3	3	3				3	3	3
8	11	14	2	2	2	10	13	16
22	33	—	5	7	—	27	40	—
31	—	—	12	—	—	43	—	—
18	28	—	10	21	—	28	49	—
6	10	16	7	11	15	13	21	31
2	4	6	4	4	4	6	8	10
2	2	2				2	2	2
92	44	24	40	36	19	132	80	43
$C = 83 \quad k = 5$			$C = 1,76 \quad k = 0,5$			—		
$S_1 =$			$S_1 =$			$S_1 =$		
$S_2 =$			$S_2 =$			$S_2 =$		
$\Sigma x^2 =$			$\Sigma x^2 =$			—		
$M =$			$M =$			X		
$\sigma = \pm$			$\sigma = \pm$					
$m = \pm$			$m = \pm$					

Проверяя итоги a_1 , получим:

$$\begin{array}{r} \text{Для I ряда } a_1 = 47 \\ \text{„ II „ } a_1 = 9 \\ \hline \text{Сумма их} = 56 \end{array} \quad \begin{array}{r} \text{Для сводки } a_1 = 56 \end{array}$$

Проверяя итоги a_2 , получим:

$$\begin{array}{r} \text{Для I ряда } a_2 = 17 \\ \text{„ II „ } a_2 = 2 \\ \hline \text{Сумма их} = 19 \end{array} \quad \begin{array}{r} \text{Для сводки } a_2 = 19 \end{array}$$

Проверяя итоги b_1 , получим:

$$\begin{array}{r} \text{Для I ряда } b_1 = 44 \\ \text{„ II „ } b_1 = 36 \\ \hline \text{Сумма их} = 80 \end{array} \quad \begin{array}{r} \text{Для сводки } b_1 = 80 \end{array}$$

Проверяя итоги b_2 , получим:

$$\begin{array}{r} \text{Для I ряда } b_2 = 24 \\ \text{„ II „ } b_2 = 19 \\ \hline \text{Сумма их} = 43 \end{array} \quad \begin{array}{r} \text{Для сводки } b_2 = 43. \end{array}$$

Следовательно все вычисления произведены правильно.

Теперь вычислим для каждого ряда и для сводки обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 . Суммы эти окажутся здесь равными:

Для I ряда:	Для II ряда:	Для сводки:
$S_1 = +3$	$S_1 = -27$	$S_1 = -24$
$S_2 = 173$	$S_2 = 87$	$S_2 = 260$

Эти суммы необходимо также проверить.

Проверяя суммы S_1 , получим:

$$\begin{array}{r} \text{Для I ряда } S_1 = +3 \\ \text{„ II „ } S_1 = -27 \\ \hline \text{Сумма их} = -24 \end{array} \quad \begin{array}{r} \text{Для сводки } S_1 = -24. \end{array}$$

Проверяя суммы S_2 , получим:

$$\begin{array}{r} \text{Для I ряда } S_2 = 173 \\ \text{„ II „ } S_2 = 87 \\ \hline \text{Сумма их} = 260 \end{array} \quad \begin{array}{r} \text{Для сводки } S_2 = 260. \end{array}$$

Следовательно и вспомогательные суммы S_1 и S_2 вычислены правильно.

После определения сумм S_1 и S_2 вычислим для каждого ряда сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 (для сводки вычислять Σx^2 уже не нужно). В результате получим для I ряда: $\Sigma x^2 = 172,90$; для II ряда: $\Sigma x^2 = 68,77$.

С помощью найденных величин C , k , n , S_1 , S_2 и Σx^2 можно определить и все числовые характеристики обоих рядов. После соответствующих вычислений получим:

$$\begin{array}{lll} \text{Для I ряда: } M = 83,16 & \sigma = \pm 6,89 & m = \pm 0,72 \\ \text{„ II „ } M = 1,42 & \sigma = \pm 0,66 & m = \pm 0,11 \end{array}$$

Эти результаты мы можем записать в расчетную решетку против соответствующих буквенных обозначений, после чего решетка эта примет следующий окончательный вид (см. таблицу 50).

ТАБЛИЦА 50.

I ряд			II ряд			Сводка		
p	47	17	p	9	2	p	56	19
3	3	3				3	3	3
8	11	14	2	2	2	10	13	16
22	33	—	5	7	—	27	40	—
31	—	—	12	—	—	43	—	—
18	28	—	10	21	—	28	49	—
6	10	16	7	11	15	13	21	31
2	4	6	4	4	4	6	8	10
2	2	2				2	2	2
92	44	24	40	36	19	132	80	43
$C = 83$			$C = 1,76$			—		
$K = 5$			$K = 0,5$			—		
$S_1 = +3$			$S_1 = -27$			$S_1 = -24$		
$S_2 = 173$			$S_2 = 87$			$S_2 = 260$		
$\Sigma x^2 = 172,90$			$\Sigma x^2 = 68,77$			—		
$M = 83,16$			$M = 1,42$			—		
$\sigma = \pm 6,89$			$\sigma = \pm 0,66$			—		
$m = \pm 0,72$			$m = \pm 0,11$			—		

Таким образом, при одновременной обработке нескольких вариационных рядов, разбитых на классы, отличающиеся в каждом отдельном ряду по своим размерам, границам и наименованию, следует поступать так:

1. Установить для каждого ряда тот класс, частоту которого следует поместить в расчетной решетке против середины 4-х черточек, и определить для всех рядов начало отсчетов C , как полусумму границ этих средних классов.

2. Составить расчетную решетку и занести в нее частоты заданных рядов, следя за тем, чтобы частоты выбранных средних классов оказались как раз на уровне 4-х черточек.

3. Составить частоты сводки, просуммировать все столбцы p (получим числа n) и проверить их по обычному правилу сходимости.

4. Прodelать все вычисления, связанные с определением итогов a_1 , a_2 , b_1 , b_2 для всех рядов и для сводки, и проверить эти итоги тем же способом.

5. Вычислить для всех рядов и для сводки обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 и проверить их.

6. Вычислить Σx^2 , M , σ и m по обычным формулам только для отдельных рядов (но не для сводки).

ХIII. Дополнительный учет отдельных вариантов с большими отклонениями.

Способ сумм дает тем большую точность, чем меньше был взят классовый промежуток k и чем, следовательно, на большее количество классов был предварительно разбит данный вариационный ряд. Однако при чрезмерном уменьшении классового промежутка могут возникнуть чисто технические затруднения при вычерчивании и заполнении расчетной решетки, которая в этом случае может просто не поместиться на листе бумаги обычного формата. Слишком большое количество классов в особенности может затруднить вычислительную работу тогда, когда отдельные, сравнительно редко встречающиеся значения вариант оказываются далеко отброшенными от среднего арифметического M . Поляским этот случай числовым примером, приняв сперва для простоты классовый промежуток $k = 1$.

1. Пусть имеем следующий „основной“ ряд:

варианта 20	встречалась	3	раза
„ 19	„	12	„
„ 18	„	20	„
„ 17	„	9	„
„ 16	„	6	„

Пусть, далее, кроме этих 50-ти „основных“ вариант, сгруппировавшихся в сравнительно узком интервале (от 20 до 16), в данном ряду встречаются еще три „дополнительные“ их значения: 25, 23 и 23 (всего, следовательно, в заданном ряду будет 53 варианты).

При обработке такого ряда мы можем идти двумя путями: или учесть одновременно все 53 варианты, продолжив наш ряд кверху до наибольшего значения 25 и обозначив частотами, равными нулю, отсутствие промежуточных значений (24, 22 и 21), или же обработать только выписанные выше 50 „основных“ вариант и внести соответствующую поправку в наши вычисления уже в конце этой работы.

Проделаем эти вычисления обоими способами и убедимся в том, что конечные результаты у нас получаются совершенно одинаковыми. Начнем с учета всех 53 вариант. В этом случае наш ряд представится в следующем виде:

Табл. 51.

Знач. вар.	<i>p</i>	35	44
25	1	1	1
24	0	1	2
23	2	3	5
22	0	3	8
21	0	3	11
20	3	6	17
19	12	18	—
18	20	—	—
17	9	15	—
16	6	6	6
	53	21	6

варианта 25	встретилась	1	раз
„ 24	„	0	„
„ 23	„	2	„
„ 22	„	0	„
„ 21	„	0	„
„ 20	„	3	„
„ 19	„	12	„
„ 18	„	20	„
„ 17	„	9	„
„ 16	„	6	„

Начертив расчетную решетку и произведя в ней все необходимые выкладки (при $C=18$), получим картину, представленную на табл. 51.

Здесь:

$$S_1 = +14$$

$$S_2 = 156.$$

Следовательно $\Sigma x^2 = 152,30$. При $k=1$ окончательно получим:

$$M = 18,26$$

$$\sigma = \pm 1,71.$$

Но можно идти и другим путем, воспользовавшись указанными выше свойствами контрольной сводки.

Вспомним, что в сводке вспомогательные величины n , S_1 и S_2 слагаются из сумм соответствующих вспомогательных величин отдельных рядов, из которых эта сводка составлена. Если наш ряд мы разобьем на две части, на „основную“ и „дополнительную“, и для каждой из них порознь определим все три вспомогательные величины n , S_1 и S_2 , то, сложив их затем попарно, очевидно и получим те же самые значения n , S_1 и S_2 , которые только что были вычислены непосредственно, т. е.

$$n = 53 \quad S_1 = +14 \quad S_2 = 156.$$

Проделаем эти вычисления в действительности, начав с „основного“ ряда (без вариант 25, 23 и 23). В этом случае наша решетка примет вид указанный на табл. 52.

Обозначив общее число измерений, сумму вспомогательных отклонений и сумму их квадратов через n , S_1 и S_2 с дополнительными значками сверху в виде штриха ('), т. е. через n' , S_1' и S_2' , и приняв за C попрежнему число 18, для данного ряда получим:

$$n' = 50 \quad S_1' = -3 \quad S_2' = 57.$$

Эти данные относятся к „основному“ ряду, в котором не учтены еще 3 редко встречающиеся варианты с большими

Табл. 52.

Знач. вар.	<i>p</i>	18	3
20	3	3	3
19	12	15	—
18	20	—	—
17	9	15	—
16	6	6	6
	50	21	6

отклонениями (25, 23 и 23). Составив из них особый „дополнительный“ ряд, вычислим и для него все три вспомогательные величины n , S_1 и S_2 , обозначив их для отличия двумя штрихами ($''$), т.е. приняв обозначения n'' , S_1'' и S_2'' . В виду того, что количество этих вариантов крайне незначительно ($n''=3$), в данном случае вычисление удобно произвести по способу округления. За начало отсчетов мы должны взять непременно то же самое число C , которое было принято и при обработке „основного ряда“, т.е. $C=18$.

Вытя из всех „дополнительных“ вариант (25, 23 и 23) это число $C=18$, получим вспомогательные отклонения $x_c(+7, +5$ и $+5)$, а возвысив эти отклонения во вторую степень, найдем и квадраты вспомогательных отклонений x_c^2 (49, 25 и 25). Все эти данные следует записать в соответствующие столбцы расчетной решетки и просуммировать. В результате получим:

Табл. 53.

V	x_c	x_c^2
25	+ 7	49
23	+ 5	25
23	+ 5	25
—	+17	99

$$S_1''=17 \quad S_2''=99.$$

Общее же количество этих „дополнительных“ вариант $n''=3$.

Итак, для „основного“ ряда:

$$n'=50 \quad S_1'=-3 \quad S_2'=57$$

а для „дополнительного“:

$$n''=3 \quad S_1''=+17 \quad S_2''=99.$$

Для получения всех трех вспомогательных величин n , S_1 и S_2 (без штриха), относящихся ко всем 53 вариантам (что необходимо нам для вычисления M и σ), следует сложить попарно $n'+n''$, $S_1'+S_1''$ и $S_2'+S_2''$. В результате получим:

$$n=n'+n''=50+3=53$$

$$S_1=S_1'+S_1''=-3+17=+14$$

$$S_2=S_2'+S_2''=57+99=156.$$

Как и следовало ожидать, найденные этим путем величины $n=53$, $S_1=+14$ и $S_2=156$ в точности совпали с теми их значениями, которые ранее были получены прямо из расчетной решетки (см. выше).

В разобранном только что примере классовый промежуток k равнялся 1. В общем же случае, когда k оказывается либо больше, либо меньше 1, способ этот требует внесения некоторых поправок, которые удобнее всего разъяснить также на числовом примере. Пусть имеем следующий „основной“ ряд:

В интервале от 60 до 56	заключается	4 варианты
„ „ „ 55 „ 51	„	14 „
„ „ „ 50 „ 46	„	23 „
„ „ „ 45 „ 41	„	26 „
„ „ „ 40 „ 36	„	18 „
„ „ „ 35 „ 31	„	5 „

Кроме того пусть имеется еще 5 „дополнительных“ вариант, невошедших в приведенное выше распределение по классам: 93, 78, 68, 23 и 18. Здесь классовый промежуток

$$k=5.$$

Табл. 54.

Чтобы учесть все варианты (включая и 5 „дополнительных“), следует или увеличить количество классов до 16 и обработать эти данные в общей расчетной решетке обычным способом или же поступить так, как это мы сделали в предыдущем примере, т.е. обработать сперва „основной“ ряд, состоящий всего лишь из 6 классов, а затем внести соответствующую поправку на включение 5 „дополнительных“ вариант.

Для сравнения результатов проделаем эти вычисления обоими способами, начав с обработки всех вариант в одной общей решетке (см. табл. 54).

Гран. клас.	p	85	102
95-91	1	1	1
90-86	0	1	2
85-81	0	1	3
80-76	1	2	5
75-71	0	2	7
70-66	1	3	10
65-61	0	3	13
60-56	4	7	20
55-51	14	21	41
50-46	23	44	—
45-41	26	—	—
40-36	18	25	—
35-31	5	7	12
30-26	0	2	5
25-21	1	2	3
20-16	1	1	1
	95	37	21

В этой решетке пять „дополнительных“ вариант разместятся в следующих классах:

варианта 93	войдет в класс	от 95	до 91
" 78	" " " "	80	" 76
" 68	" " " "	70	" 66
" 23	" " " "	25	" 21
" 18	" " " "	20	" 16

Так как каждая из этих вариант встречается лишь по одному разу, то в вертикальном столбце p расчетной решетки против границ соответствующих классов следует поставить по 1. После этого в ту же решетку запишем частоты „основного“ ряда: 4, 14, 23, 26, 18 и 5, а против границ тех классов, в которых не оказалось ни одной варианты, проставим нули. Приняв за начало отсчетов C середину классов от 45 до 41, т.е. полусумму его границ,

Табл. 55.

Гран. клас.	p	63	26
60—56	4	4	4
55—51	14	18	22
50—46	23	41	—
45—41	26	—	—
40—36	18	23	—
35—31	5	5	5
	90	28	5

$$\frac{45 + 41}{2} = \frac{86}{2} = 43$$

и проделав обычные вычисления, получим (при $C=43$)

$$n=95 \quad S_1=+48 \quad S_2=368.$$

Посмотрим, к каким результатам мы придем, если разобьем наш ряд на „основной“ и „дополнительный“.

Вычисление вспомогательных величин n' , S_1' и S_2' для „основного“ ряда (при $C=43$) представлено на табл. 55.

В данном случае

$$n'=90 \quad S_1'=+35 \quad S_2'=153.$$

При вычислении же вспомогательных величин n'' , S_1'' и S_2'' для „дополнительных“ вариант (по способу округления) придется внести в этот процесс некоторую поправку, в связи с тем, что классовый промежуток k здесь не равен уже еди-

нице, как в предыдущем примере (теперь $k=5$). Приняв попрежнему $C=43$, получим расчет, представленный на табл. 56.

Сумма чисел среднего столбца (x_c) равна здесь $+65$, а сумма чисел правого столбца (x_c^2) равна 5375. Но эти суммы в данном случае еще не представляют собой искомым вспомогательных величин S_1'' и S_2'' „дополнительного“ ряда, как это имело место в предыдущем примере, при $k=1$. Для получения из этих чисел ($+65$ и 5375) искомым сумм S_1'' и S_2'' следует первое число ($+65$) разделить еще на классовый промежуток k , а второе число (5375) — на квадрат этой величины, т.е. на k^2 . Так как в нашем примере $k=5$, и, следовательно, $k^2=25$, то искомые вспомогательные величины S_1'' и S_2'' найдутся после следующих несложных вычислений:

$$S_1'' = \frac{+65}{5} = +13$$

$$S_2'' = \frac{5375}{25} = 215.$$

Табл. 56.

V	x_c	x_c^2
93	+50	2500
78	+35	1225
68	+25	625
23	-20	400
18	-25	625
—	+65	5375

Общее же количество дополнительных вариант n'' очевидно без всяких изменений равно 5. Итак, для „основного“ ряда: $n'=90$, $S_1'=+35$, $S_2'=153$, а для „дополнительного“: $n''=5$, $S_1''=+13$, $S_2''=215$.

Сложив эти числа попарно ($n'+n''$, $S_1'+S_1''$ и $S_2'+S_2''$), получим значения вспомогательных величин n , S_1 и S_2 , относящихся ко всем 95 вариантам. В конечном итоге, очевидно, будем иметь:

$$n=95 \quad S_1=+48 \quad S_2=368.$$

Эти данные мы имели и раньше, но должны были вычислять их в громоздкой решетке, состоящей из 16 строчек, в то время, как здесь мы получили их путем сравнительно сокращенных операций. Эта экономия работы в связи с упрощением и сокращением отдельных вычислений становится особенно заметной в том случае, когда „дополнительные“ варианты очень сильно отклоняются от среднего ариф-

метического M . Если такой ряд обрабатывать по общим правилам, то расчетную решетку придется делать необычайно больших размеров, что технически представляет, очевидно, крупное неудобство. Выполняя же эти вычисления в два приема, мы в обоих случаях пользуемся расчетными решетками ограниченного формата и, стало быть, в значительной степени упрощаем этот процесс.

Разобраный в последнем примере случай все же не является еще общим. Дело в том, что 5 „дополнительных“ вариант (93, 78, 68, 23 и 18) были искусственно подобраны с тем расчетом, чтобы числовые значения их пришлись как раз посредине соответствующих классов. Так, например, варианта 93 равна здесь полусумме границ класса от 95 до 91, так как

$$\frac{95 + 91}{2} = \frac{186}{2} = 93,$$

и стало быть число 93 занимает в этом классе как раз центральное положение. Точно также „дополнительная“ варианта 78 расположена в центре класса с границами от 80 до 76 и т. д.

Благодаря такому искусственному подбору этих вариант, конечные результаты вычисления без разбивки и с разбивкой ряда на „основной“ и „дополнительный“ оказались равными друг другу в точности. В общем же случае, при произвольных значениях „дополнительных“ вариант, совпадение конечных результатов вычисления будет уже не полным, хотя практически и вполне достаточным. Поясним сказанное примером.

Пусть имеем следующий „основной“ ряд, разбитый на 15 классов, с классовым промежутком $k=0,5$.

В границах от 43	до 42,6	заключается	2	варианты
" " "	42,5	" 42,1	" 3	"
" " "	42	" 41,6	" 6	"
" " "	41,5	" 41,1	" 12	"
" " "	41	" 40,6	" 21	"
" " "	40,5	" 40,1	" 32	"
" " "	40	" 39,6	" 42	"
" " "	39,5	" 39,1	" 36	"
" " "	39	" 38,6	" 25	"
" " "	38,5	" 38,1	" 17	"

В границах от 38	до 37,6	заключается	9	вариант
" " "	37,5	" 37,1	" 4	"
" " "	37	" 36,6	" 2	"
" " "	36,5	" 36,1	" 2	"
" " "	36	" 35,6	" 1	"

и кроме того 10 „дополнительных“ вариант, невшедших в эту разбивку по классам: 49,4, 47,2, 45,5, 44,0, 35,1, 33,6, 31,3, 29,0, 26,4, 25,9.

Табл. 57.

Для обработки всего этого ряда в целом (т.е. включая и 10 „дополнительных“ вариант) пришлось бы увеличить число классов до 48 (читателям предлагается выполнить эту разбивку и произвести соответствующее вычисление самостоятельно).

Взяв за начало отсчетов C средину класса с границами от 40 до 39,6, т.е. приняв $C=39,8$ и выполнив обычные вычисления по способу сумм, в конечном итоге получим:

$$n = 224 \quad S_1 = -128 \\ S_2 = 4516.$$

Посмотрим, к каким результатам мы придем, если обработаем сперва „основную“ часть заданного ряда и потом уже внесем поправку на включение 10 „дополнительных“ вариант.

Составив расчетную решетку для 15 классов (см. табл. 57) и произведя в ней обычные выкладки при $C=39,8$, в конечном итоге получим:

$$n' = 214 \\ S_1' = -66 \\ S_2' = 1234.$$

Гран. клас.	p	161	153
43 —42,6	2	2	2
42,5—42,1	3	5	7
42 —41,6	6	11	18
41,5—41,1	12	23	41
41 —40,6	21	44	85
40,5—40,1	32	76	—
40 —39,6	42	—	—
39,5—39,1	36	96	—
39 —38,6	25	60	131
38,5—38,1	17	35	71
38 —37,6	9	18	36
37,5—37,1	4	9	18
37 —36,6	2	5	9
36,5—36,1	2	3	4
36 —35,6	1	1	1
	214	227	270

Эти данные относятся к „основному“ ряду. Для вычисления величин n'' , S_1'' , S_2'' , относящихся к 10 „дополнительным“ вариантам, составим расчетную решетку, указанную на табл. 58.

Табл. 58.

V	x_j	x_j^2
49,4	+ 9,6	92,16
47,2	+ 7,4	54,76
45,5	+ 5,7	32,49
44,0	+ 4,2	17,64
35,1	- 4,7	22,09
33,6	- 6,2	38,44
31,3	- 8,5	72,25
29,0	- 10,8	116,64
26,4	- 13,4	179,56
25,9	- 13,9	193,21
—	- 30,60	819,24

Выполнив в этой решетке обычные вычисления при $C=39,8$ и разделив сумму чисел, полученных в среднем столбце, на $k=0,5$, а сумму чисел, полученных в правом столбце, на $k^2=0,25$, найдем искомые значения S_1'' и S_2''

$$S_1'' = \frac{-30,60}{0,5} = -61,20$$

$$S_2'' = \frac{819,24}{0,25} = 3276,96$$

Общее же количество „дополнительных“ вариант n'' очевидно = 10. Итак:

$$\begin{aligned} \text{для основного ряда } n' &= 214 & S_1' &= -66 & S_2' &= 1234 \\ \text{для „дополн.“ вар. } n'' &= 10 & S_1'' &= -61,2 & S_2'' &= 3276,96 \end{aligned}$$

$$\text{суммы этих величин: } n = 224 \quad S_1 = -127,2 \quad S_2 = 4510,96$$

Округлив дробные значения S_1 и S_2 до ближайших к ним целых чисел, получим окончательно:

$$n = 224 \quad S_1 = -127 \quad S_2 = 4511.$$

Вспомним, что при обработке этого ряда без дробления его на „основную“ и „дополнительную“ часть (при разбивке на 48 классов) мы имели следующие значения тех же вспомогательных величин:

$$n = 224 \quad S_1 = -128 \quad S_2 = 4516.$$

Как видно из этого сопоставления, результаты вычисления в обоих случаях несколько отличаются друг от друга (для S_1 на 1, а для S_2 на 5), что впрочем на величине M и σ обычно или совершенно не отражается или же сказывается в несовпадении лишь последних десятичных знаков.

Так, определив M и σ с помощью вспомогательных величин $S_1 = -127$ и $S_2 = 4511$ (при $n = 224$, $C = 39,8$ и $= 0,5$), в конечном итоге будем иметь:

$$M = 39,52$$

$$\sigma = \pm 2,23.$$

Воспользовавшись же ранее выведенными значениями $S_1 = -128$ и $S_2 = 4516$ (при тех же значениях n и C и k), получим:

$$M = 39,51$$

$$\sigma = \pm 2,23.$$

В данном случае различие в конечных результатах этих вычислений сказалось лишь в последнем десятичном (втором после запятой) знаке у числа M , а оба значения σ в точности совпали друг с другом.

Описанный здесь способ дополнительного учета вариант большими отклонениями удобно применять, например, в том случае, когда в процессе разбивки первичных числовых данных по заранее зафиксированным классам некоторые из вариант с большими отклонениями по случайному недосмотру или по каким-либо иным причинам окажутся выходящими далеко за пределы установленных классов и, вследствие этого, не поместятся в расчетной решетке. Тогда, вместо составления новой решетки, рассчитанной на большое количество классов, эти несколько неуместившихся вариант можно пометить где-либо на полях как „дополнительные“ и в конце вычислений (уже после проверки вычислений с помощью контрольной сводки) включить их в общий расчет путем соответствующей поправки.

С помощью аналогичного приема можно выполнить и обратную задачу (выключение отдельных вариант из заданного ряда). Пусть, например, имеем следующий вариационный ряд, разбитый на 14 классов, с классовым промежутком $k = 0,1$ (см. табл. 59). Приняв $C = 2,2$, получим: $S_1 = +15$ и $S_2 = 533$, откуда при $n = 100$ и $k = 0,1$ $M = 2,22$ и $\sigma = \pm 0,23$.

В заданном ряду большинство вариант (96) сгруппировано в сравнительно узких пределах от 2,6 до 1,9, и лишь 4 варианты, записанные сверху (3,2, два раза по 3,1 и 3,0),

оказались сильно отклоняющимися от M в сторону больших значений. Пусть по каким либо соображениям мы пожелаем бы теперь выключить эти 4 варианта из заданного ряда и заново вычислить M и σ для оставшихся 96 вариантов. Для этого составим новую расчетную решетку (см. табл. 60) и по способу округления вычислим S_1 и S_2 для 4-х выключаемых вариантов (при том же $C = 2,2$).

Вычтя из всех вариантов это постоянное число C , запишем разности в столбец x_c , а квадраты соответствующих разностей в соседний столбец x_c^2 . Просуммировав числа

Таблица 59.

V	p	79	167
3,2	1	1	1
3,1	2	3	4
3,0	1	4	8
2,9	0	4	12
2,8	0	4	16
2,7	0	4	20
2,6	1	5	25
2,5	3	8	33
2,4	7	15	48
2,3	16	31	—
2,2	28	—	—
2,1	23	41	—
2,0	13	18	23
1,9	5	5	5
	100	64	28

Эта пара вспомогательных величин S_1'' и S_2'' относится к „дополнительной“ части заданного ряда, подлежащей выключению. Чтобы найти суммы S_1' и S_2' , относящиеся только к „основной“ части нашего ряда (т.е. к 96 вариантам), следует из полученных ранее значений $S_1 = +15$ и $S_2 = 533$ вычесть эти выключаемые значения $S_1'' = +36$ и $S_2'' = 326$.

$$S_1' = S_1 - S_1'' = (+15) - (+36) = -21$$

$$S_2' = S_2 - S_2'' = 533 - 326 = 207.$$

обоих столбцов, получим $+3,6$ и $3,26$. Разделив первую из этих сумм на $k = 0,1$, а вторую на $k^2 = 0,01$, получим:

$$S_1'' = \frac{+3,6}{0,1} = +36$$

$$S_2'' = \frac{3,26}{0,01} = 326.$$

Таблица 60

V	x_c	x_c^2
3,2	+1,0	1,00
3,1	+0,9	0,81
3,1	+0,9	0,81
3,0	+0,8	0,64
—	+3,6	3,26

Итак, для основной части заданного ряда (оставшейся после выключения 4-х вариантов) вспомогательные величины:

$$n' = 96 \quad S_1' = -21 \quad \text{и} \quad S_2' = 207.$$

Следовательно:

$$M = C + \frac{kS_1'}{n} = 2,2 + \frac{0,1(-21)}{96} = 2,2 - \frac{2,1}{96} = 2,2 - 0,02 = 2,18.$$

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{(S_1')^2}{n} = 207 - \frac{(-21)^2}{96} = 207 - \frac{441}{96} = 207 - 4,59 = 202,41$$

$$\sigma = k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} = 0,1 \sqrt{\frac{202,41}{95}} = 0,1 \sqrt{2,13} = 0,1 \cdot 1,46 = 0,15.$$

Итак, для оставшейся после выключения „основной“ части ряда (состоящей из 96 вариантов):

$$M = 2,18 \quad \text{и} \quad \sigma = \pm 0,15.$$

Как и следовало ожидать, выключение вариантов с большими отклонениями несколько изменило в соответствующем направлении M (вместо 2,22 стало 2,18) и значительно уменьшило σ (вместо 0,23 стало 0,15).

XIV. Вычисление коэффициента корреляции при малом числе измерений.

Описанные в предыдущих главах облегченные способы вычисления M , σ и m дают возможность легко и быстро определять сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 для любого ряда варьирующих чисел. В этом и заключается главное преимущество этих облегченных способов по сравнению с непосредственным вычислением Σx^2 , так как дальнейшие операции, связанные с определением M , σ и m по соответствующим формулам, не представляют уже особых затруднений.

Так как при определении коэффициента корреляции r приходится вычислять суммы квадратов центральных отклонений для обоих коррелирующих рядов, то в данном случае мы также имеем возможность воспользоваться как способом округления, так и способом сумм.

Покажем, как это можно выполнить.

в следующем столбце x^2 — их квадраты, в столбце y — центральные отклонения второго ряда, в столбце y^2 — квадраты этих отклонений, а в последнем (справа) столбце xy — произведения каждого x на соответствующий ему (парный) y .

ТАБЛИЦА 62.

V_x	V_y	x	x^2	y	y^2	xy
3	8					
4	6					
2	8					
2	7					
4	7					
3	6					
1	5					
4	9					
3	7					
2	8					
3	9					
2	7					
3	5					
3	8					
5	10					
4	10					
48	120					

Для определения центральных отклонений x и y нам нужно предварительно вычислить средние арифметические обоих рядов, а это, в свою очередь, требует определения суммы всех вариантов по каждому ряду отдельно. Записав варианты заданных рядов в столбцы V_x и V_y , сложим числа этих столбцов и суммы их ΣV_x и ΣV_y запишем в нижней дополнительной строчке (см. табл. 62).

В данном случае сумма вариантов первого ряда

$$\Sigma V_x = 48,$$

а сумма вариантов второго ряда

$$\Sigma V_y = 120.$$

Так как общее число измерений для обоих рядов одинаково ($n = 16$), то среднее арифметическое для первого ряда, которое мы обозначим через M_x , найдется по обычной формуле:

$$M_x = \frac{\Sigma V_x}{n} = \frac{48}{16} = 3,$$

а среднее арифметическое для второго ряда:

$$M_y = \frac{\Sigma V_y}{n} = \frac{120}{16} = 7,5.$$

Определив оба средних арифметических M_x и M_y , следует вычислить отклонения x всех вариантов первого ряда и отклонения y вариантов второго ряда. Эти отклонения мы запишем в соответствующие столбцы x и y расчетной решетки и проверим вычисления, убедившись в том, что обе суммы этих чисел равны 0, т.е. что

$$\Sigma x = 0 \text{ и } \Sigma y = 0$$

После этого нужно каждый x помножить на соответствующий ему y и полученное произведение xy записать в последней (правый) столбец расчетной решетки. При этом необходимо соблюдать правило знаков (если оба отклонения имеют одинаковые знаки, то произведение их окажется с $+$, если же отклонения эти имеют разные знаки, то произведение xy будет иметь знак $-$).

Далее следует сложить числа столбца xy с учетом их знаков (т.е. сложить отдельно все $+$ и отдельно же все $-$, из большей суммы вычесть меньшую и поставить знак большей). В результате получим сумму произведений всех отклонений, взятых попарно, Σxy . Этот результат

$$\Sigma xy = +12$$

мы запишем в правом нижнем углу расчетной решетки, которая после этого примет вид, указанный на таблице 63.

Так как Σxy получилась здесь со знаком $+$, то корреляция окажется прямой (см. главу IV).

Теперь следует каждое отклонение x и каждое отклонение y возвысить в квадрат, результаты записать в столбцах x^2 и y^2 и просуммировать их. Получим суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 и Σy^2 .

В данном случае для I ряда $\Sigma x^2 = 16$,
а " II " $\Sigma y^2 = 36$.

ТАБЛИЦА 63.

V_x	V_y	x	x^2	y	y^2	xy
3	8	0		+0,5		0
4	6	+1		-1,5		-1,5
2	8	-1		+0,5		-0,5
2	7	-1		-0,5		+0,5
4	7	+1		-0,5		-0,5
3	6	0		-1,5		0
1	5	-2		-2,5		+5,0
4	9	+1		+1,5		+1,5
3	7	0		-0,5		0
2	8	-1		+0,5		-0,5
3	9	0		+1,5		0
2	7	-1		-0,5		+0,5
3	5	0		-2,5		0
3	8	0		+0,5		0
5	10	+2		+2,5		+5,0
4	10	+1		+2,5		+2,5
48	120	0		0		+12,0

Эти суммы мы запишем в нижней дополнительной строчке под соответствующими столбцами x^2 и y^2 , после чего наша решетка примет окончательный вид, представленный на таблице 64.

Итак, в результате всех вычислений мы получим следующие три величины, нужные нам для вычисления с их помощью коэффициента корреляции r , а именно:

$$\Sigma x^2 = 16 \quad \Sigma y^2 = 36 \quad \Sigma xy = +12$$

Подставляя их в формулу для коэффициента корреляции получим:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}} = \frac{+12}{\sqrt{16 \cdot 36}} = \frac{+12}{\sqrt{576}} = \frac{+12}{24} = +0,5$$

После вычисления коэффициента корреляции r необхо-

ТАБЛИЦА 64.

V_x	V_y	x	x^2	y	y^2	xy
3	8	0	0	+0,5	0,25	0
4	6	+1	1	-1,5	2,25	-1,5
2	8	-1	1	+0,5	0,25	-0,5
2	7	-1	1	-0,5	0,25	+0,5
4	7	+1	1	-0,5	0,25	-0,5
3	6	0	0	-1,5	2,25	0
1	5	-2	4	-2,5	6,25	+5,0
4	9	+1	1	+1,5	2,25	+1,5
3	7	0	0	-0,5	0,25	0
2	8	-1	1	+0,5	0,25	-0,5
3	9	0	0	+1,5	2,25	0
2	7	-1	1	-0,5	0,25	+0,5
3		0	0	-2,5	6,25	0
3	8	0	0	+0,5	0,25	0
	10	+2	4	+2,5	6,25	+5,0
4	10	+1	1	+2,5	6,25	+2,5
48	120	0	16	0	36,00	+12,0

димо определить также и его среднюю ошибку m_r . Ошибка эта (см. главу IV) найдется по формуле:

$$m_r = \pm \frac{1-r^2}{\sqrt{n}}$$

Эта формула показывает, что для определения величины m_r следует квадрат коэффициента корреляции (r^2) вычесть из единицы и результат разделить на квадратный корень из общего количества измерений (n).

В нашем примере $r = +0,5$, а $n = 16$. Следовательно

$$m_r = \pm \frac{1 - (0,5)^2}{\sqrt{16}} = \pm \frac{1 - 0,25}{4} = \pm \frac{0,75}{4} = \pm 0,19.$$

Эти конечные результаты вычисления можно записать в такой форме:

$$r = +0,50 \pm 0,19.$$

Полученный здесь коэффициент корреляции $r = +0,50$ указывает на наличие довольно значительной прямой зависимости между двумя заданными рядами чисел. Чтобы судить о достоверности этого утверждения, следует (см. главу V) разделить абсолютную величину коэффициента корреляции r (т.-е. 0,50) на абсолютную величину его средней ошибки (т.-е. на 0,19).

$$\frac{r}{m_r} = \frac{0,50}{0,19} = 2,63.$$

Так как в данном случае коэффициент корреляции r превосходит свою ошибку m_r всего лишь в 2,63 раза (а не в 3 раза, как это требуется), то высказанное выше утверждение (о наличии прямой связи двух признаков) не может еще считаться доказанным. Это значит, что при иных условиях этот коэффициент мог бы оказаться и близким к 0, а может-быть, даже сделаться и величиной отрицательной (что указывало бы уже на наличие обратной зависимости между двумя заданными рядами чисел). *)

Итак, при определении коэффициента корреляции r и его ошибки m_r по способу непосредственного вычисления следует:

1. Составить расчетную решетку на 7 вертикальных столбцов, записать в нее варианты V_x первого ряда в произвольном порядке, а рядом с ними соответствующие варианты V_y второго ряда и сложить их. Получим суммы вариант ΣV_x и ΣV_y .

*) Взамен вычисления средней ошибки m_r можно определить то минимальное число измерений n , при котором данный коэффициент корреляции r будет превышать свою ошибку m_r по крайней мере в 3 раза. Соответствующая таблица чисел n для последовательных значений r от 0 до 0,75 помещена в конце книги (см. стр. 289).

2. Вычислить оба средних арифметических M_x и M_y по формулам:

$$M_x = \frac{\Sigma V_x}{n} \quad M_y = \frac{\Sigma V_y}{n}$$

3. Вычислить центральные отклонения x вариант первого ряда и центральные отклонения y вариант второго ряда, записать их в расчетную решетку и проверить сложением, убедившись в том, что

$$\Sigma x = 0 \quad \text{и} \quad \Sigma y = 0.$$

4. Перемножить каждый x на соответствующий ему y (с учетом знаков), результаты записать в столбец xy и сложить. Получим сумму произведений этих отклонений Σxy .

5. Возвысить все x и все y в квадрат, результаты записать в решетку и сложить. Получим суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 и Σy^2 .

6. Вычислить коэффициент корреляции r по формуле:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}}.$$

7. Вычислить среднюю ошибку коэффициента корреляции m_r по формуле:

$$m_r = \pm \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}}.$$

8. Оценить достоверность наличия обнаруженной зависимости, убедившись в том, что коэффициент корреляции r превосходит свою среднюю ошибку m_r по крайней мере в 3 раза.

Желая избавиться от дробных отклонений, можно при вычислении коэффициента корреляции r воспользоваться способом округления. Покажем применение этого способа на том же самом числовом примере.

Составим расчетную решетку на этот раз из 8 вертикальных столбцов, озаглавив их так, как это показано на таблице 65. Так как отдельные отклонения в данном случае будут отсчитываться уже от округленных средних, то в отличие от центральных отклонений x и y мы обозначим их

через x_c и y_c . Значение двух последних заголовков z_c и z_c^2 выяснится из описания дальнейших операций.

В столбцах V_x и V_y мы попережнему запишем варианты обоих рядов, сложим их и полученные суммы ΣV_x и ΣV_y поместим снизу. В данном случае так же, как и раньше:

ТАБЛИЦА 65,

V	V_y	x_c	x_c^2	y_c	y_c^2	z_c	z_c^2
3	8						
4	6						
2	8						
2	7						
4	7						
3	6						
1	5						
4	9						
3	7						
2	8						
3	9						
2	7						
3	5						
3	8						
5	10						
4	10						
48	120						

$$\Sigma V_x = 48$$

$$\Sigma V_y = 120.$$

Средние арифметические M_x и M_y найдутся по обычным формулам:

$$M_x = \frac{\Sigma V_x}{n} = \frac{48}{16} = 3$$

$$M_y = \frac{\Sigma V_y}{n} = \frac{120}{16} = 7,5.$$

Так как первое из этих средних M_x случайно оказалось целым числом ($M_x = 3$), то округлять его, очевидно, и не нужно. Второе среднее ($M_y = 7,5$) мы можем округлить или до 7, или до 8. Примем за округленное среднее второго ряда число 7. Обозначив эти округленные средние буквами C со значками x и y , будем иметь:

$$C_x = 3 \quad C_y = 7.$$

Теперь вычислим вспомогательные отклонения x_c и y_c отдельных вариантов двух наших рядов от соответствующих округленных средних C_x и C_y . Эти вспомогательные отклонения мы запишем в столбцы x_c и y_c и просуммируем (см. табл. 66).

Так как округленное среднее C_x случайно совпало с точным значением самого среднего арифметического $M_x = 3$, то сумма вспомогательных отклонений этого ряда окажется равной нулю. Но это не является общим правилом. Сумма вспомогательных отклонений второго ряда равна здесь уже $+8$. Обе эти суммы (0 и $+8$) мы попережнему обозначим через S_1 , указав соответствующую буквою, поставленную в скобках, к какому ряду это обозначение относится. Итак, в нашем примере сумма вспомогательных отклонений первого ряда

$$S_1(x) = 0,$$

а сумма вспомогательных отклонений второго ряда

$$S_1(y) = +8.$$

Обе эти суммы можно проверить с помощью того же самого приема, каким при вычислении σ по способу округления мы проверяли единственную получавшуюся там сумму S_1 , т.-е. по контрольной формуле:

$$S_1 = \Sigma V - nC.$$

В данном случае:

$$S_1(x) = \Sigma V_x - nC_x = 48 - 16 \cdot 3 = 48 - 48 = 0.$$

$$S_1(y) = \Sigma V_y - nC_y = 120 - 16 \cdot 7 = 120 - 112 = +8.$$

Следовательно обе суммы $S_1(x)$ и $S_1(y)$ у нас вычислены правильно.

Теперь внесем в порядок вычисления r еще одно изменение, которое имеет целью упростить все наши выкладки и в особенности будет полезно при дальнейшем применении способа сумм. Изменение это заключается в том, что взамен умножения каждого вспомогательного отклонения x_c на со-

ТАБЛИЦА 66.

V_x	V_y	x_c	x_c^2	y_c	y_c^2	z_c	z_c^2
3	8	0		+1		+1	
4	6	+1		-1		0	
2	8	-1		+1		0	
2	7	-1		0		-1	
4	7	+1		0		+1	
3	6	0		-1		-1	
1	5	-2		-2		-4	
4	9	+1		+2		+3	
3	7	0		0		0	
2	8	-1		+1		0	
3	9	0		+2		+2	
2	7	-1		0		-1	
3	5	0		-2		-2	
3	8	0		+1		+1	
5	10	+2		+3		+5	
4	10	+1		+3		+4	
48	120	0		+8		+8	

ответствующее ему вспомогательное отклонение y_c мы будем просто складывать эти отклонения, записывая соответствующие суммы в столбец z_c . Следовательно числа этого столбца будут представлять собою суммы вспомогательных отклонений, взятых попарно. Очевидно, при сложении x_c и y_c следует учитывать их знаки (т.е. в случае, когда x_c и y_c окажутся с разными знаками, из большего отклонения нужно вычесть меньшее и поставить знак большего). Итак, каждый

$$z_c = x_c + y_c.$$

Записав эти суммы в предпоследний столбец расчетной решетки и просуммировав числа этого столбца с учетом их знаков, получим картину, представленную на той же таблице 66. Здесь сумма чисел z_c , которую мы по аналогии с двумя предыдущими суммами $S_1(x)$ и $S_1(y)$ обозначим символом $S_1(z)$, оказалась равной +8. Эту сумму мы запишем в нижней дополнительной строчке расчетной решетки под соответствующим вертикальным столбцом.

Итак, у нас:

$$S_1(z) = +8.$$

Сумму $S_1(z)$ мы всегда можем проверить с помощью следующей контрольной формулы:

$$S_1(z) = S_1(x) + S_1(y).$$

Действительно, в нашем случае $S_1(x) = 0$, а $S_1(y) = +8$. Следовательно:

$$S_1(z) = 0 + 8 = +8,$$

что мы и получили только-что непосредственно из расчетной решетки.

После вычисления всех трех сумм:

$$S_1(x), S_1(y) \text{ и } S_1(z)$$

следует возвысить в квадрат каждое из чисел, стоящих в столбцах x_c , y_c и z_c , и записать результаты в соседние столбцы x_c^2 , y_c^2 и z_c^2 . Сложив числа всех этих столбцов, получим суммы квадратов вспомогательных отклонений обоих наших рядов и, по аналогии с ними, сумму квадратов чисел z_c .

Обозначив эти суммы через S_2 с соответствующими пояснительными значками в скобках, получим:

$$S_2(x) = 16 \quad S_2(y) = 40 \quad S_2(z) = 80.$$

Записав эти результаты в нижней строчке решетки под соответствующими столбцами, получим картину представленную на таблице 67.

С помощью суммы вспомогательных отклонений S_1 и суммы квадратов этих отклонений S_2 мы можем для каждого ряда вычислить и сумму квадратов его централь-

ных отклонений по обычной формуле, применявшейся ранее (при определении σ), а именно:

$$\Sigma x^2 = S_2 - \frac{S_1^2}{n}$$

В данном случае, следовательно:

$$\Sigma x^2 = S_2(x) - \frac{S_1(x)^2}{n} = 16 - \frac{0^2}{16} = 16 - 0 = 16$$

$$\Sigma y^2 = S_2(y) - \frac{S_1(y)^2}{n} = 40 - \frac{8^2}{16} = 40 - 4 = 36$$

ТАБЛИЦА 67.

V_x	V_y	x_c	x_c^2	y_c	y_c^2	z_c	z_c^2
3	8	0	0	+1	1	+1	1
4	6	+1	1	-1	1	0	0
2	8	-1	1	+1	1	0	0
2	7	-1	1	0	0	-1	1
4	7	+1	1	0	0	+1	1
3	6	0	0	-1	1	-1	1
1	5	-2	4	-2	4	-4	16
4	9	+1	1	+2	4	+3	9
3	7	0	0	0	0	0	0
2	8	-1	1	+1	1	0	0
Σ^2	Σ^2	Σ^2	Σ^2	Σ^2	Σ^2	Σ^2	Σ^2
2	7	-1	1	0	0	-1	1
3	5	0	0	-2	4	-2	4
3	8	0	0	+1	1	+1	1
5	10	+2	4	+3	9	+5	25
4	10	+1	1	+3	9	+4	16
48	120	0	16	+8	40	+8	80

а по аналогии с ними:

$$\Sigma z^2 = S_2(z) - \frac{S_1(z)^2}{n} = 80 - \frac{8^2}{16} = 80 - 4 = 76$$

Как и следовало ожидать, величины $\Sigma x^2 = 16$ и $\Sigma y^2 = 36$ в точности совпали с теми их значениями, которые ранее

были получены нами прямо из расчетной решетки (см. способ непосредственного вычисления r). Третья величина Σz^2 , представляющая собою сумму квадратов чисел z_c , как увидим сейчас, понадобится нам для вычисления суммы произведений всех отклонений, взятых попарно, т. е. величины Σxy , которая ранее получалась также непосредственно из решетки (у нас Σxy оказалась там равной +12). В данном случае эту сумму произведений мы можем вычислить по следующей формуле:

$$\Sigma xy = \frac{\Sigma z^2 - \Sigma y^2 - \Sigma x^2}{2}$$

Формула эта показывает, что для определения Σxy следует из величины Σz^2 вычесть обе суммы квадратов центральных отклонений Σy^2 и Σx^2 и результат разделить на 2. В нашем примере:

$$\Sigma xy = \frac{76 - 36 - 16}{2} = \frac{76 - 52}{2} = \frac{+24}{2} = +12$$

Результат этот, как и следовало ожидать, совпал с полученным ранее прямо из расчетной решетки.

Получив все три величины Σx^2 , Σy^2 и Σxy , нужные для определения коэффициента корреляции r , подставим их в формулу для вычисления этого коэффициента:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}} = \frac{+12}{\sqrt{16 \cdot 36}} = \frac{+12}{\sqrt{576}} = \frac{+12}{24} = +0,5$$

Определив r , найдем и ее среднюю ошибку m_r :

$$m_r = \pm \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}} = \pm \frac{1 - (0,5)^2}{\sqrt{16}} = \pm \frac{1 - 0,25}{4} = \pm \frac{0,75}{4} = \pm 0,19$$

Следовательно здесь, как и раньше:

$$r = +0,50 \pm 0,19.$$

Итак, при определении коэффициента корреляции r и его средней ошибки m_r по способу округления следует:

1. Составить расчетную решетку из 8 вертикальных столбцов, записать в нее все коррелирующие пары вариант V_x и V_y , сложить их (получим ΣV_x и ΣV_y) и вычислить оба средних арифметических M_x и M_y по формулам:

$$M_x = \frac{\Sigma V_x}{n} \quad M_y = \frac{\Sigma V_y}{n}$$

2. Округлить эти средние до ближайших к ним целых чисел C_x и C_y .

3. Вычислить вспомогательные отклонения x_c и y_c отдельных вариант обоих рядов от этих округленных средних C_x и C_y , результаты записать в расчетную решетку и сложить. Получим суммы $S_1(x)$ и $S_1(y)$.

4. Проверить правильность вычисления $S_1(x)$ и $S_1(y)$ по контрольным формулам:

$$S_1(x) = \Sigma V_x - n \cdot C_x$$

$$S_1(y) = \Sigma V_y - n \cdot C_y$$

5. Сложить каждое вспомогательное отклонение x_c с соответствующим ему вспомогательным отклонением y_c , суммы их (z_c) записать в решетку и сложить. Получим вспомогательную сумму $S_1(z)$.

6. Проверить величину $S_1(z)$ по контрольной формуле:

$$S_1(z) = S_1(x) + S_1(y).$$

7. Возвысить в квадрат все вспомогательные отклонения y_c и x_c , а также и числа z_c , результаты записать в расчетную решетку и сложить по столбцам. Получим суммы квадратов вспомогательных отклонений $S_2(x)$ и $S_2(y)$ и, по аналогии с ними, вспомогательную сумму $S_2(z)$.

8. Для каждого из двух коррелирующих рядов и для третьего фиктивного ряда (с отклонениями z) вычислить сумму квадратов их центральных отклонений по формулам:

$$\Sigma x^2 = S_2(x) - \frac{S_1(x)^2}{n}$$

$$\Sigma y^2 = S_2(y) - \frac{S_1(y)^2}{n}$$

$$\Sigma z^2 = S_2(z) - \frac{S_1(z)^2}{n}$$

9. Вычислить сумму произведений всех отклонений, взятых попарно, по формуле:

$$\Sigma xy = \frac{\Sigma z^2 - \Sigma y^2 - \Sigma x^2}{2}$$

10. Вычислить коэффициент корреляции r по обычной формуле:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}}$$

11. Вычислить среднюю ошибку коэффициента корреляции m_r по обычной формуле:

$$m_r = \pm \frac{1-r^2}{\sqrt{n}}$$

12. Оценить достоверность наличия обнаруженной зависимости, убедившись в том, что коэффициент r превосходит свою среднюю ошибку m_r по крайней мере в 3 раза.

Описанный здесь способ округления удобно применять к вычислению коэффициента корреляции r в том случае, когда коэффициент этот определяется из сравнительно небольшого количества отдельных измерений (напр., не более 20—30).

XV. Вычисление коэффициента корреляции при большом числе измерений.

Пользуясь возможностью заменить перемножение отдельных вспомогательных отклонений x_c и y_c простым их сложением (см. предыдущую главу), попробуем применить к определению коэффициента корреляции r наиболее совершенный из всех существующих способов вычисления—способ сумм (см. главу IX и последующие). Покажем сперва применение этого способа на том же самом упрощенном примере, который уже был разобран ранее для определения r способом непосредственного вычисления и способом округления. Пусть, попрежнему, имеем два коррелирующих ряда:

3	4	2	2	4	3	1	4	3	2	3	3	5	4		
8	6	8	7	7	6	5	9	7	8	9	7	5	8	10	10

Замечая, что отдельные значения вариант в каждом из этих рядов повторяются иногда по несколько раз, подсчитаем количество сочетаний каждого отдельного значения варианты V_x первого ряда с каждым отдельным значением варианты V_y второго ряда. Для этого начертим особую „корреляционную решетку“, состоящую из нескольких вертикальных столбцов и горизонтальных строчек (см. таблицу 68). В этой решетке вертикальные столбцы будут

соответствовать отдельным значениям вариант первого ряда (V_x), а горизонтальные строчки — отдельным значениям вариант второго ряда (V_y). Так как в первом ряду встречаются значения вариант V_x от 1 до 5 включительно, то вертикальных столбцов следует заготовить здесь пять, озаглавив их сверху числами: 1, 2, 3, 4 и 5 (в направлении слева направо). Так как, далее, во втором ряду встречаются варианты V_y от 5 до 10 включительно, т.е. шесть отдельных их значений, то решетка эта должна состоять из 6 горизонтальных строчек. Заголовки их мы проставим слева (сверху — большие, снизу — меньшие). Этими заголовками будут служить здесь числа: 10, 9, 8, 7, 6, 5.

ТАБЛИЦА 68.

$V_y \backslash V_x$	1	2	3	4	5
10					
9					
8			/		
7					
6				/	
5					

Заготовив такую решетку, разнесем по ее клеткам все наши 16 коррелирующих пар. Так как для первого объекта измерений $V_x=3$, а $V_y=8$, то данную пару вариант мы должны будем зарегистрировать в той клетке этой решетки, которая лежит на пересечении вертикального столбца с заголовком 3 и горизонтальной строчки с заголовком 8. Поставив в эту клетку для памяти одну вертикальную черточку мы и отметим ею существование одного такого объекта измерений, который по первому свойству оказался равным 3 и в то же самое время по второму свойству дал измерение, равное 8.

Следующий объект имел $V_x=4$, а $V_y=6$. Эти данные мы пометим в той клетке корреляционной решетки, которая находится на пересечении вертикального столбца с заголовком 4 и горизонтальной строчки с заголовком 6, куда

и нужно, следовательно, поставить вторую вертикальную черточку (см. таблицу 68).

Поступая так же со всеми 16 коррелирующими парами (т.е. отмечая каждую из них в соответствующей клетке

ТАБЛИЦА 69.

$V_y \backslash V_x$	1	2	3	4	5
10				/	/
9			/	/	
8		//	//		
7		//	/	/	
6			/	/	
5	/		/		

корреляционной решетки постановкой вертикальной черточки), в конечном итоге получим полную картину разности всех 16 вариант двух заданных рядов по клеткам этой решетки, что в окончательном виде и представлено на таблице 69.

Если теперь мы подсчитаем количество черточек, оказавшихся в каждой отдельной клетке, и взамен черточек

ТАБЛИЦА 70.

$V_y \backslash V_x$	1	2	3	4	5
10				1	1
9			1	1	
8		2	2		
7		2	1	1	
6			1	1	
5	1		1		

поставим в них уже эти числа повторений (т.е. частоты p), то решетка наша примет вид, указанный на таблице 70. Эти частоты показывают здесь, сколько раз каждое отдельное сочетание двух значений вариант V_x и V_y в действительности встречалось в нашем задании. Например, частота 2, поставленная в корреляционной решетке на пересечении

вертикального столбца 3 и горизонтальной строчки 8, указывает на то, что среди 16 объектов исследования встретились 2 такие, которые по первому свойству имели оценку 3, в то время, как измерение их по второму свойству оказалось равным 8 и т. д.

Так как для производства вычислений по способу сумм нам необходимо иметь частоты каждого из двух рядов в отдельности, т.-е. знать, сколько же раз повторяется каждая из вариантов 1, 2, 3, 4, 5 в первом ряду и, независимо от этого, сколько раз повторяется каждая из вариантов 10, 9, 8, 7, 6 и 5 во втором ряду, то для ответа на этот вопрос

ТАБЛИЦА 71.

$V^y \backslash V^x$	1	2	3	4	5	
10				1	1	2
9			1	1		2
8		2	2			4
7		2	1	1		4
6			1	1		2
5	1		1			2
	1	4	6	4	1	

нам придется подсчитать суммы частот отдельно во всех вертикальных столбцах и отдельно же во всех горизонтальных строчках (см. табл. 71).

Подсчитав суммы всех частот по вертикальным столбцам, получим частоты первого ряда:

$$1 \quad 4 \quad 6 \quad 4 \quad 1$$

(суммы эти записаны на таблице 71 снизу под решеткой). После такого же подсчета частот по горизонтальным строчкам получим частоты второго ряда:

$$2 \quad 2 \quad 4 \quad 4 \quad 2 \quad 2$$

(эти суммы на таблице 71 записаны справа).

Очевидно, суммы частот каждого ряда будут равны друг другу, так как каждая из них представляет собою общее количество всех коррелирующих пар (количество

измерений n). В данном случае сумма частот первого ряда (записанная снизу) равна 16 и сумма частот второго ряда (записанная справа) также равна 16.

Имея частоты обоих рядов, мы можем по способу сумм вычислить и суммы квадратов их центральных отклонений Σx^2 и Σy^2 . Но как же определить из данных корреляционной решетки третью необходимую нам сумму Σz^2 (см. предыдущую главу XIV)?

Вспомним, что каждое z_c представляет собой сумму двух вспомогательных отклонений x_c и y_c , т.-е.

$$z_c = x_c + y_c$$

Разберемся же в вопросе о том, какие клетки корреляционной решетки будут соответствовать одинаковым числам z_c . Для этого перепишем заново нашу корреляционную решетку и, не проставляя в ее клетках никаких частот, озаглавим все вертикальные столбцы и горизонтальные строчки уже не значениями самих вариантов, как раньше, а выпишем в заголовках вспомогательные отклонения этих вариантов от соответствующих округленных средних C_x и C_y . Эти округленные средние C_x и C_y для удобства возьмем те же самые, которые были приняты нами в предыдущей главе при вычислении коэффициента корреляции r по способу округления, а именно:

$$C_x = 3 \quad C_y = 7$$

Тогда наша корреляционная решетка примет вид, указанный на таблице 72. В клетках этой решетки мы будем теперь записывать числа z_c , т.-е. суммы соответствующих отклонений x_c и y_c . Так, в клетке, находящейся на пересечении вертикального столбца, озаглавленного -1 , и горизонтальной строчки с заголовком $+2$, мы должны будем записывать $+1$, так как в этом месте мы, по условию, должны зарегистрировать такую пару вариантов, для которой $x_c = -1$, $y_c = +2$, а сумма их

$$z_c = -1 + 2 = +1.$$

Эту +1 мы и запишем в данной клетке корреляционной решетки (см. таблицу 72).

Если и во всех других клетках записать сумму чисел верхнего и левого заголовка, то получим все числа z_c , со-

ТАБЛИЦА 72.

$x \backslash y_c$	-2	-1	0	+1	+2
+3					
+2		+1			
+1					
0					
-1					
-2					

ответствующие различным парам коррелирующих вариант (см. табл. 73).

Проглянув эти записи, мы замечаем, что одинаковые числа z_c располагаются здесь по диагональным направлениям корреляционной решетки (от левого верхнего ее угла к правому нижнему). Следовательно для подсчета коррели-

ТАБЛИЦА 73.

$x \backslash y_c$	-2	-1	0	+1	+2
+3	+1	+2	+3	+4	+5
+2	0	+1	+2	+3	+4
+1	-1	0	+1	+2	+3
0	-2	-1	0	+1	+2
-1	-3	-2	-1	0	+1
-2	-4	-3	-2	-1	0

рующих пар с одинаковыми числами z_c мы должны будем в нашей прежней корреляционной решетке сложить все частоты, расположенные по диагональным клеткам.

Выполнив такой подсчет в действительности, получим картину, представленную на таблице 74, где сумма частот,

соответствующих одинаковым числам z_c (которые здесь уже не помечены), записана справа и снизу на полях корреляционной решетки, а самые диагональные направления суммирования обозначены пунктирными линиями со стрелками на концах.

Итак, частотами третьего фиктивного ряда (ряда z) будут служить следующие 10 чисел:

1 1 1 1 3 4 3 1 0 1

Сумма этих частот, очевидно также равна общему количеству всех измерений n (т.е. = 16).

ТАБЛИЦА 74.

$y_c \backslash v_x$	1	2	3	4	5
10				1	1
9			1	1	
8		2	2		
7		2	1	1	
6			1	1	
5	1		1		

1
1
1
1
1
3
4

1
0
1
3
4

Имея частоты всех трех рядов, мы можем обычным путем вычислить суммы их вспомогательных отклонений S_1 и суммы квадратов этих вспомогательных отклонений S_2 , а с помощью этих величин — и суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 .

Для выполнения всех этих вычислений по способу сумм начертим обычного типа комбинированную расчетную решетку (см. главу XII), состоящую из трех основных частей, предназначенных для вычисления сумм Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 и четвертой добавочной части для контрольной сводки (см. табл. 75).

Для удобства описания дальнейших вычислений все эти ряды мы обозначим теми же буквами, какими изобража-

могательные суммы S_1 и S_2 . Сохраняя прежние обозначения этих сумм для различных рядов (с помощью соответствующих букв, поставленных в скобках), найдем, что:

$$\begin{array}{l} \text{Для ряда } x: \quad S_1(x) = 0 \quad S_2(x) = 16 \\ \text{„ „ } y: \quad S_1(y) = +8 \quad S_2(y) = 40 \\ \text{„ „ } z: \quad S_1(z) = +8 \quad S_2(z) = 80 \\ \text{Для сводки } u: \quad S_1(u) = +16 \quad S_2(u) = 136 \end{array}$$

ТАБЛИЦА 77.

Ряд x			Ряд y			Ряд z			Контр. сводка (ряд u)		
p	6	1	p	14	8	p	17	20	p	37	29
						1	1	1	1	1	1
						1	2	3	1	2	3
			2	2	2	1	3	6	3	5	8
1	1	1	2	4	6	1	4	10	4	9	17
4	5	—	4	8	—	3	7	—	11	20	—
6	—	—	4	—	—	4	—	—	14	—	—
4	5	—	2	4	—	3	5	—	9	14	—
1	1	1	2	2	2	1	2	4	4	5	7
						0	1	2	0	1	2
						1	1	1	1	1	1
16	6	1	16	6	2	16	9	7	48	21	10

Эти вспомогательные суммы мы также должны проверить, убедившись в том, что сумма всех S_1 для отдельных рядов равна S_1 для сводки, а сумма всех S_2 для отдельных рядов равна S_2 для сводки. В данном случае оба эти условия выполнены, следовательно все вычисления произведены правильно.

После определения и проверки всех вспомогательных сумм следует для каждого из трех основных рядов (но уже не для сводки, которая после проверки сумм S_1 и S_2 сыграла свою роль до конца) вычислить величины Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 по обычным формулам:

$$\begin{aligned} \Sigma x^2 &= S_2(x) - \frac{S_1(x)^2}{n} = 16 - \frac{0^2}{16} = 16 - 0 = 16 \\ \Sigma y^2 &= S_2(y) - \frac{S_1(y)^2}{n} = 40 - \frac{8^2}{16} = 40 - \frac{64}{16} = 40 - 4 = 36 \\ \Sigma z^2 &= S_2(z) - \frac{S_1(z)^2}{n} = 80 - \frac{(8)^2}{16} = 80 - \frac{64}{16} = 80 - 4 = 76 \end{aligned}$$

Итак, суммы квадратов центральных отклонений, как и ранее, оказались равными

$$\Sigma x^2 = 16 \quad \Sigma y^2 = 36 \quad \Sigma z^2 = 76.$$

Здесь, благодаря тому, что числа n для всех трех рядов всегда одинаковы (у нас $n = 16$), мы можем проверить вычисление всех трех сумм Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 по следующей контрольной формуле:

$$\Sigma x^2 + \Sigma y^2 + \Sigma z^2 = S_2(u) - \frac{\Sigma S_1^2}{n}.$$

Эта формула показывает, что сумма всех трех только-что полученных величин: Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 должна оказаться равной выражению, стоящему в правой части равенства. Для вычисления же этого выражения мы должны сложить квадраты всех трех S_1 , полученных для рядов x , y и z , сумму эту (ΣS_1^2) разделить на число измерений n и результат вычесть из суммы S_2 , полученной в контрольной сводке, т.е. из $S_2(u)$. В нашем примере мы имели следующие значения S_1 для рядов x , y и z :

$$\begin{array}{l} \text{Для ряда } x: \quad S_1(x) = 0, \text{ следовательно } S_1(x)^2 = 0. \\ \text{„ „ } y: \quad S_1(y) = +8, \quad \text{„} \quad S_1(y)^2 = 64. \\ \text{„ „ } z: \quad S_1(z) = +8, \quad \text{„} \quad S_1(z)^2 = 64. \end{array}$$

Сумма квадратов всех трех величин S_1 , т.е. $\Sigma S_1^2 = 128$. Разделив эту сумму квадратов $\Sigma S_1^2 = 128$ на число измерений $n = 16$, получим:

$$\frac{\Sigma S_1^2}{n} = \frac{128}{16} = 8.$$

Эту величину (8) нам нужно теперь вычесть из суммы S_2 , полученной в сводке (т.е. в четвертом ряду, обозначенном буквою u). У нас

$$S_2(u) = 136.$$

Вычитая из 136 только-что полученную перед тем величину 8, получим 128. Итак, на основании указанной выше

контрольной формулы, сумма всех величин Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 должна оказаться равной 128. Посмотрим, случится ли это на самом деле?

Так как

$$\Sigma x^2 = 16, \quad \Sigma y^2 = 36, \quad \text{а} \quad \Sigma z^2 = 76,$$

то

$$\Sigma x^2 + \Sigma y^2 + \Sigma z^2 = 16 + 36 + 76 = 128.$$

Следовательно в данном случае мы можем ручаться за правильность вычисления всех трех сумм квадратов центральных отклонений Σx^2 , Σy^2 , Σz^2 .

Эти вычисления удобно было бы расположить так:

$$\begin{aligned} \Sigma x^2 + \Sigma y^2 + \Sigma z^2 &= S_2(u) - \frac{\Sigma S_1^2}{n} \\ \underline{16 + 36 + 76} &= 136 - \frac{0 + 64 + 64}{16} = 136 - \frac{128}{16} = \underline{136 - 8} \\ &= 128 = 128. \end{aligned}$$

После вычисления и проверки всех трех сумм квадратов центральных отклонений Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 следует с их помощью определить и сумму произведений всех отклонений, взятых попарно, т.е. величину Σxy по обычной формуле:

$$\Sigma xy = \frac{\Sigma z^2 - \Sigma y^2 - \Sigma x^2}{2} = \frac{76 - 36 - 16}{2} = \frac{76 - 52}{2} = \frac{+24}{2} = +12.$$

Все эти промежуточные вычисления, необходимые в конечном итоге для определения с их помощью коэффициента корреляции r , полезно тотчас же, по мере их нахождения и проверки, записывать в нижних частях расчетной решетки, которая после этого примет следующий окончательный вид (см. таблицу 78).

В этой решетке суммы S_1 и S_2 помечены уже без пояснительных буквенных значков x , y , z и u , которые ранее были поставлены в скобках. Сделано это потому, что самое размещение этих сумм S_1 и S_2 по определенным частям решетки прямо уже указывает здесь на принадлежность их к тому или иному определенному ряду.

С помощью величин Σx^2 , Σy^2 и Σxy мы легко определим и коэффициент корреляции r по обычной формуле:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}} = \frac{+12}{\sqrt{16 \cdot 36}} = +0,5.$$

ТАБЛИЦА 78*).

Ряд x			Ряд y			Ряд z			Контр. сводка (ряд u)		
p	6	1	p	14	8	p	17	20	p	37	29
						1	1	1	1	1	1
						1	2	3	1	2	3
			2	2	2	1	3	6	3	5	8
1	1	1	2	4	6	1	4	10	4	9	17
4	5	—	4	8	—	3	7	—	11	20	—
6	—	—	4	—	—	4	—	—	14	—	—
4	5	—	2	4	—	3	5	—	9	14	—
1	1	1	2	2	2	1	2	4	4	5	7
						0	1	2	0	1	2
						1	1	1	1	1	1
16	6	1	16	6	2	16	9	7	48	21	10
$S_1 = 0$			$S_1 = +8$			$S_1 = +8$			$S_1 = +16$		
$S_2 = 16$			$S_2 = 40$			$S_2 = 80$			$S_2 = 136$		
$S_1^2 = 0$			$S_1^2 = 64$			$S_1^2 = 64$			$\Sigma S_1^2 = 128$		
$\Sigma x^2 = 16$			$\Sigma y^2 = 36$			$\Sigma z^2 = 76$			$\Sigma xy = +12$		

Средняя ошибка этого коэффициента m_r найдется по обычной формуле:

$$m_r = \pm \frac{1-r^2}{\sqrt{n}} = \pm \frac{1-(0,5)^2}{\sqrt{16}} = \pm 0,19.$$

Здесь, как и ранее, коэффициент корреляции r оказался в 2,63 раза больше своей средней ошибки m_r , что указы-

* При большом количестве вычислений полезно заготовить такие расчетные решетки типографским способом. Готовые решетки с формулами (форма № 2) имеются в книжном складе кооперативного товарищества «Современник» в Ленинграде (пр. Володарского, 27).

вает на недостаточную достоверность заключения о наличии прямой связи между двумя заданными рядами чисел.

Итак, при вычислении коэффициента корреляции r по способу сумм следует:

1. Составить корреляционную решетку и распределить в ней все коррелирующие пары вариант постановкой черточек с последующим подсчетом этих черточек в каждой клетке. Получим частоты p .

2. Сложить эти частоты по вертикальным, горизонтальным и диагональным направлениям. Получим частоты рядов: x , y и z .

3. Составить расчетную решетку для одновременной обработки трех рядов x , y и z с контрольной сводкой (u), записать в нее эти частоты, составить частоты сводки, сложить числа во всех четырех столбцах p и проверить вычисления, убедившись в том, что суммы всех частот в первых трех частях решетки равны друг другу ($=n$), а сумма частот в сводке равна числу в 3 раза большему (т.е. $=3n$).

4. Расположив фигуру из 4 черточек на одном общем уровне во всех четырех частях решетки, проделать все вычисления, связанные с определением итогов: a_1 , a_2 , b_1 и b_2 для всех трех рядов и сводки, и проверить эти итоги обычным способом (сверяя суммы одноименных итогов в отдельных рядах с соответствующими итогами сводки).

5. Для каждого ряда и сводки вычислить обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 и проверить их тем же способом.

6. Для каждого ряда вычислить суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 по обычной формуле:

$$\Sigma x^2 \text{ (или } \Sigma y^2, \text{ или } \Sigma z^2) = S_2 - \frac{S_1^2}{n}.$$

7. Проверить правильность вычисления этих сумм (Σx^2 , Σy^2 и Σz^2) по контрольной формуле:

$$\Sigma x^2 + \Sigma y^2 + \Sigma z^2 = S_2(u) - \frac{\Sigma S_1^2}{n}.$$

8. Вычислить сумму произведений всех отклонений, взятых попарно (Σxy), по формуле:

$$\Sigma xy = \frac{\Sigma z^2 - \Sigma y^2 - \Sigma x^2}{2}.$$

9. Вычислить коэффициент корреляции r по формуле:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}}.$$

10. Вычислить среднюю ошибку коэффициента корреляции m_r по формуле:

$$m_r = \pm \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}}.$$

11. Оценить достоверность наличия обнаруженной зависимости, убедившись в том, что коэффициент корреляции r превышает свою ошибку m_r по крайней мере в 3 раза.

Разобрав на предыдущем упрощенном примере общую схему определения коэффициента корреляции r по способу сумм, проделаем эти вычисления еще раз, воспользовавшись теперь уже более обширным и сложным материалом. Пусть, напр., имеем следующие 50 коррелирующих пар:

6,4—58	6,2—63	12,6—64	6,8—63	6,7—63
3,2—56	11,0—64	5,3—71	16,0—55	14,1—65
8,1—66	9,9—64	7,9—57	11,2—68	12,3—65
7,8—62	13,6—65	5,1—58	11,9—60	11,6—64
10,1—63	8,7—62	5,9—51	5,4—69	13,7—59
9,3—67	9,0—61	9,6—53	4,2—69	8,5—58
10,9—67	10,4—57	13,2—52	12,8—68	16,7—56
5,8—66	10,3—59	7,5—70	9,4—70	14,5—59
8,3—61	15,8—75	7,3—70	9,7—61	7,2—57
11,2—63	10,8—73	11,7—60	10,8—63	11,4—56

В этом списке имеется 5 столбцов, в каждом из которых заключается по 10 соответствующих друг другу парных вариант. Числа, записанные во всех столбцах слева, представляют собой варианты ряда x (т.е. V_x), а стоящие справа — соответствующие им варианты второго ряда y (т.е. V_y).

Для разности этих пар по клеткам корреляционной решетки следует прежде всего установить границы классов для ряда x и, независимо от этого, для ряда y .

Начнем с ряда x (т.е. чисел, стоящих слева). Наибольшая варианта ($\max V_x$) равна здесь 16,7 или, после округления, 17, а наименьшая ($\min V_x$) = 3,2 или, округляя, 3.

Итак, для первого ряда:

$$\begin{aligned} \max V_x \text{ пригл.} &= 17 \\ \min V_x \text{ " " } &= 3 \\ \hline \text{разница пригл.} &= 14. \end{aligned}$$

Разобьем этот ряд для простоты всего на 7 классов (в действительности желательно в этих случаях установить классов 10—15). Тогда классовый промежуток для первого ряда, который мы обозначим через k_x , найдется путем деления наибольшего размаха колебаний вариант этого ряда (т.е. 14) на принятое число классов (7):

$$k = \frac{14}{7} = 2.$$

При этих условиях границами всех 7-ми классов ряда x будут служить следующие числа:

от 17 до 15,1
" 15 " 13,1
" 13 " 11,1
" 11 " 9,1
" 9 " 7,1
" 7 " 5,1
" 5 " 3,1

Теперь установим таким же образом границы классов и для ряда y . Здесь:

$$\begin{aligned} \max V_y &= 75 \\ \min V_y &= 51 \\ \hline \text{разница} &= 24. \end{aligned}$$

Разобьем этот ряд, напр., на 5 классов. Тогда классовый промежуток для ряда y

$$k_y = \frac{24}{5} = 4,8 \text{ или, округляя, } k_y = 5.$$

Следовательно ряд y разобьется на следующие классы:

от 75 до 71
" 70 " 66
" 65 " 61
" 60 " 56
" 55 " 51.

После этого составим разносную корреляционную решетку, придав ей форму, указанную на таблице 79.

Здесь границы классов ряда x записаны сверху и идут, как всегда, увеличиваясь в направлении слева направо, а границы классов ряда y помещены слева в убывающем порядке (сверху бдльшие, снизу меньшие). Этот порядок расположения классов является обязательным и, во избежание ошибок, его следует строго придерживаться (можно было бы, конечно, принять и другой способ записи этих классов, но тогда следовало бы изменить в соответствии с этим и порядок всех последующих вычислений).

ТАБЛИЦА 79.

$V_y \backslash V_x$	3,1—5	5,1—7	7,1—9	9,1—11	11,1—13	13,1—15	15,1—17
75—71							
70—66							
65—61							
60—56							
55—51							

Составив разносную решетку, следует каждую пару коррелирующих вариант, помещенных в нашем первоначальном списке, отметить в определенной клетке этой решетки путем постановки в ней одной черточки. Первая пара вариант обозначена в списке числами 6,4 и 58. Это значит, что $V_x = 6,4$ соответствует $V_y = 58$. Так как варианта первого ряда $V_x (= 6,4)$ относится к классу с границами от 5,1 до 7, а соответствующая ей варианта второго ряда $V_y (= 58)$ — к классу с границами от 60 до 56, то данную пару этих вариант мы должны будем зарегистрировать в той клетке нашей решетки, которая лежит на пересечении второго слева вертикального столбца и четвертой сверху горизонтальной строчки. В этой клетке на табл. 79 и поставлена первая вертикальная черточка.

Отметив черточками все остальные пары наших вариант в клетках этой решетки, получим полную картину разности, представленную на табл. 80.

Теперь подсчитаем количество черточек в каждой клетке этой решетки и полученные частоты p запишем в соответствующие клетки корреляционной решетки, которую начер-

ТАБЛИЦА 80.

$V_y \backslash V_x$	3,1-5	5,1-7	7,1-9	9,1-11	11,1-13	13,1-15	15,1-17
75-71		/		/			/
70-66	/	//	///	///	//		
65-61		///	////	////	////	//	
60-56	/	//		//	///	//	/
55-51		/		/		/	/

тим уже без обозначения классовых границ (надобность в них отпала с момента окончания разности). В результате получим картину, представленную на таблице 81.

После этого нам нужно подсчитать частоты ряда x ряда y и ряда z .

Для получения частот ряда x следует сложить все числа, стоящие в клетках этой решетки по вертикальным столбцам. Частоты ряда y найдутся, если сложить эти же числа по направлению горизонтальных строчек. Наконец, для определения частот ряда z мы должны будем сложить эти же самые числа по направлению диагональных клеток (от левого верхнего угла к правому нижнему). Результаты этого подсчета мы запишем так: суммы чисел отдельных вертикальных столбцов поместим сверху, суммы чисел горизонтальных строчек—слева, а результаты диагонального сумми-

ТАБЛИЦА 81.

	1		1			1
1	2	3	3	2		
	3	4	5	4	2	
1	2	3	2	3	2	1
	1		1		1	1

рования—снизу и справа против стрелок пунктирных линий, указывающих направление этого суммирования (см. таблицу 82).

Итак, в данном случае частотами ряда x будут служить следующие числа:

2, 9, 10, 12, 9, 5 и 3;

частотами ряда y :

3, 11, 18, 14 и 4,

а частотами ряда z :

1, 0, 0, 6, 10, 13, 8, 8, 2 и 2.

ТАБЛИЦА 82.

	2	9	10	12	9	5	3	
3		1		1				1
11	1	2	3	3	2			0
18		3	4	5	4	2		0
14	1	2	3	2	3	2	1	0
4		1		1		1	1	6
								2
								2
								8
								8
								13
								10

Теперь начертим расчетную решетку, запишем в нее эти частоты, составим частоты сводки, сложим числа во всех четырех столбцах p и проверим вычисления, убедившись в том, что суммы частот в трех основных рядах (x , y и z) равны общему числу измерений n (т.-е. 50), а сумма частот в сводке равна $3n$ (т.-е. 150). После этого наша решетка примет вид, указанный на таблице 83.

Далее проделаем в расчетной решетке все вычисления, необходимые для определения итогов: a_1 и a_2 , b_1 и b_2 , проверим эти вычисления, сличая суммы одноименных итогов с соответствующими итогами сводки, найдем для каждого ряда и сводки обе вспомогательные суммы S_1 и S_2 , проверим

их тем же способом и определим три суммы квадратов центральных отклонений Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 (см табл. 84).

Эти суммы необходимо проверить по контрольной формуле:

$$\Sigma x^2 + \Sigma y^2 + \Sigma z^2 = S_2(u) - \frac{\Sigma S_1^2}{n}$$

ТАБЛИЦА 83.

Ряд x			Ряд y			Ряд z			Контр. сводка (ряд u)		
p			p			p			p		
						1			1		
						0			0		
3						0			3		
5			3			6			14		
9			11			10			30		
12			18			13			43		
10			14			8			32		
9			4			8			21		
2						2			4		
						2			2		
50			50			50			150		
$S_1 =$			$S_1 =$			$S_1 =$			$S_1 =$		
$S_2 =$			$S_2 =$			$S_2 =$			$S_2 =$		
$S_1^2 =$			$S_1^2 =$			$S_1^2 =$			$\Sigma S_1^2 =$		
$\Sigma x^2 =$			$\Sigma y^2 =$			$\Sigma z^2 =$			$\Sigma xy =$		

В нашем примере:

$$\Sigma x^2 = 119,28 \quad \Sigma y^2 = 52,50 \quad \Sigma z^2 = 146,58$$

$$S_2 \text{ для сводки, т.е. } S_2(u) = 322$$

$$\Sigma S_1^2 = 36 + 25 + 121 = 182.$$

Подставляя эти данные в контрольную формулу получим:

$$119,28 + 52,50 + 146,58 = 322 - \frac{182}{50}$$

$$318,36 = 322 - 3,64 = 318,36.$$

Следовательно суммы Σx^2 , Σy^2 и Σz^2 вычислены правильно.

Далее определим величину Σxy по формуле:

$$\Sigma xy = \frac{\Sigma z^2 - \Sigma y^2 - \Sigma x^2}{2}$$

ТАБЛИЦА 84.

Ряд x			Ряд y			Ряд z			Контр. сводка (ряд u)		
p	28	14	p	17	3	p	27	16	p	72	33
						1	1	1	1	1	1
						0	1	2	0	1	2
3	3	3				0	1	3	3	4	6
5	8	11	3	3	3	6	7	10	14	18	24
9	17	—	11	14	—	10	17	—	30	48	—
12	—	—	18	—	—	13	—	—	43	—	—
10	21	—	14	18	—	8	20	—	32	59	—
9	11	13	4	4	4	8	12	18	21	27	35
2	2	2				2	4	6	4	6	8
						2	2	2	2	2	2
50	34	15	50	22	4	50	38	26	150	94	45
$S_1 = -6$			$S_1 = 5$			$S_1 = -11$			$S_1 = -22$		
$S_2 = 120$			$S_2 = 53$			$S_2 = 149$			$S_2 = 322$		
$S_1^2 = 36$			$S_1^2 = 25$			$S_1^2 = 121$			$\Sigma S_1^2 = 182$		
$\Sigma x^2 = 119,28$			$\Sigma y^2 = 52,50$			$\Sigma z^2 = 146,58$			$\Sigma xy = -12,60$		

Для нашего примера, следовательно:

$$\begin{aligned} \Sigma xy &= \frac{146,58 - 52,50 - 119,28}{2} = \frac{146,58 - 171,78}{2} = \\ &= \frac{-25,20}{2} = -12,6. \end{aligned}$$

После записи всех этих результатов в расчетную решетку, последняя примет окончательный вид, указанный на табл. 84.

Получив все три величины, нужные для определения коэффициента корреляции r (т.-е. Σx^2 , Σy^2 и Σxy), подставим их в соответствующую формулу:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}} = \frac{-12,60}{\sqrt{119,28 \cdot 52,50}} = \frac{-12,60}{\sqrt{6262,20}}$$

Так как $\sqrt{6262,2}$ пригл. = 79,13, то

$$r = \frac{-12,60}{79,13} = -0,16.$$

Ошибка m_r этого коэффициента найдется по формуле:

$$m_r = \pm \frac{1-r^2}{\sqrt{n}} = \pm \frac{1-(-0,16)^2}{\sqrt{50}} = \pm \frac{1-0,0256}{7,07} = \\ = \pm \frac{0,9744}{7,07} = \pm 0,14.$$

Итак, зависимость между двумя заданными рядами чисел выражается здесь следующим значением коэффициента корреляции и его средней ошибки:

$$r = -0,16 \pm 0,14.$$

Так как в данном случае коэффициент корреляции r превосходит свою среднюю ошибку m_r всего лишь в 1,14 раза (а не в 3 раза, как это требуется), то обнаруженная здесь слабая обратная зависимость между заданными рядами чисел не может еще считаться доказанной и, повидимому, является лишь чисто-случайной.

Имея под руками таблицы логарифмов, можно значительно упростить вычисление коэффициента корреляции в конечной части этой работы, т.-е. при пользовании формулой:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}}$$

Для этого следует отыскать по таблице логарифмы всех трех чисел: Σx^2 , Σy^2 и Σxy , сложить логарифмы чисел: Σx^2 и Σy^2 , сумму их разделить на 2, найденную величину вычесть из логарифма числа Σxy и по полученному в результате логарифму отыскать в этих же таблицах соответствующее число. Это число и будет служить искомым коэффициентом корреляции r .

Проделаем эти вычисления с данными последнего примера. Там мы имели:

$$\Sigma x^2 = 119,28 \quad \Sigma y^2 = 52,50 \quad \Sigma xy = -12,60.$$

Отыскав по таблице логарифмы этих чисел, получим:

$$\lg \Sigma x^2 = \lg 119,28 = 2,07657$$

$$\lg \Sigma y^2 = \lg 52,50 = 1,72016$$

$$\lg \Sigma xy = \lg 12,60 = 1,10037.$$

Число Σxy взято здесь без всякого знака, так как отрицательные числа, как известно, логарифмов не имеют. Соответствующую поправку мы внесем в самом конце наших вычислений, просто поставив у полученного коэффициента r знак минус (знак коэффициента корреляции всегда определяется знаком величины Σxy ; если Σxy получилась со знаком +, то и r будет величиной положительной; если Σxy оказалась отрицательной, то и коэффициент корреляции получится со знаком -).

Теперь нам нужно сложить логарифмы чисел Σx^2 и Σy^2 :

$$\begin{array}{r} + \quad 2,07657 \\ \quad 1,72016 \\ \hline \quad 3,79673 \end{array}$$

Эту сумму логарифмов следует разделить пополам

$$\frac{3,79673}{2} = 1,89836.$$

Полученный логарифм нужно, далее, вычесть из логарифма числа Σxy , т.-е. из 1,10037.

$$\begin{array}{r} \quad 1,10037 \\ - \quad 1,89836 \\ \hline \quad \bar{1},20201 \end{array}$$

Последнее вычитание следует выполнить по общим правилам и лишь в самом конце действия, при вычитании целых единиц (стоящих слева от запятой), отметить получение отрицательного количества постановкой минуса над соответствующей цифрой (в данном случае над 1).

Отыскав по таблицам то число, которому соответствует найденный здесь логарифм, мы и получим коэффициент корреляции r .

Так как логарифму 1,20201 приблизительно соответствует число 0,1592, то искомый коэффициент корреляции

$$r = -0,1592$$

или ограничиваясь двумя знаками после запятой,

$$r = -0,16,$$

что мы имели и раньше.

Здесь знак — прибавлен на том основании, что величина Σxy , определяющая этот знак, была отрицательной.

XVI. Вариационный коэффициент (v), показатель точности (P) и коэффициенты регрессии (R) *).

В предыдущих главах были разобраны способы определения среднего арифметического M , среднего квадратического отклонения σ и коэффициента корреляции r с их средними ошибками m , m_σ и m_r , причем для вычисления их были указаны следующие основные формулы:

$$M = \frac{\Sigma V}{n} \text{ или } M = C + \frac{kS_1}{n}$$

$$\sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}} \quad r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}}$$

$$m = \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \text{ или } m = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}$$

$$m_\sigma = \pm \frac{\sigma}{\sqrt{2n}} \quad m_r = \pm \frac{1-r^2}{\sqrt{n}}$$

*). Эти три сводные характеристики искусственно объединены в одной общей главе по причине сравнительно редкого применения их на практике. Чтобы не отвлекать внимание читателей от основных методов вычисления, описанию показателя и коэффициентов (v , P и R) уделена эта специальная глава.

Вспомним, что в приведенной здесь формуле для вычисления среднего квадратического отклонения (σ)

$$\sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}$$

сумму квадратов центральных отклонений Σx^2 мы должны были делить под корнем на $n-1$, а не на n , лишь при малом числе измерений n . При большом же n эта разница между $n-1$ и n по сравнению с самим n оказывается настолько незначительной, что без всякого ущерба для точности мы можем пользоваться формулой

$$\sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}}$$

или, при классовом промежутке $k=1$, полагать:

$$\sigma = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}}$$

Далее заметим, что среднюю ошибку сигмы (m_σ) можно определить также и с помощью ошибки m среднего арифметического (M) по формуле:

$$m_\sigma = \frac{m}{\sqrt{2}}$$

Результаты применения этой и указанной выше формулы окажутся всегда совершенно точно совпадающими друг с другом, в чем нетрудно убедиться на любом числовом примере.

Полезно будет указать здесь также и другую формулу для вычисления коэффициента корреляции r , удобную в том случае, когда предварительно были определены средние квадратические отклонения обоих коррелирующих рядов (обозначим их через σ_x и σ_y). Если, при достаточно большом числе измерений n , оба эти средние квадратические отклонения (σ_x и σ_y) были вычислены без поправки на малое число измерений, т.-е. по формуле

$$\sigma = \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}}, \text{ а не по формуле } \sigma = \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}$$

то искомым коэффициент корреляции r можно определить также и по формуле

$$r = \frac{\sum xy}{n \sigma_x \sigma_y}$$

Пусть, например, имеем следующие два ряда чисел:

Ряд x : 7 9 10 11 и 13

Ряд y : 9 17 15 13 и 21.

Для первого из этих рядов:

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{\sum x^2}{n}} = \sqrt{\frac{20}{5}} = \sqrt{4} = \pm 2,$$

а для второго:

$$\sigma_y = \sqrt{\frac{80}{5}} = \sqrt{16} = \pm 4.$$

Коэффициент корреляции, вычисленный по обычной формуле:

$$r = \frac{\sum xy}{\sqrt{\sum x^2 \cdot \sum y^2}} = \frac{+32}{\sqrt{20 \cdot 80}} = \frac{+32}{\sqrt{1.600}} = \frac{+32}{40} = +0,8$$

По второй формуле получим те же результаты:

$$r = \frac{\sum xy}{n \sigma_x \sigma_y} = \frac{+32}{5 \cdot 2 \cdot 4} = \frac{+32}{40} = +0,8.$$

В данном случае конечные результаты совпали совершенно точно. Если же обе сигмы (σ_x и σ_y) мы определили бы по обычной формуле (с поправкой на малое число измерений, т. е. разделив под корнем $\sum x^2$ на $n-1$), то, пользуясь этой формулой для вычисления r , мы получили бы результат лишь приближенный и тем менее точный, чем из меньшего числа измерений (n) пришлось бы определять r . При $n=250$ и больше эта разница в конечных результатах может сказаться лишь на 3-м знаке коэффициента r , не отражаясь вовсе на его втором знаке после запятой.

Введем теперь некоторые дополнительные числовые характеристики отдельного вариационного ряда и связи между двумя рядами, указав попутно и формулы для их вычисления.

1. **Вариационный коэффициент (v).** Средний размах колебаний отдельных измерений какого-либо варьирующего

признака в обе стороны от среднего арифметического M , как известно, характеризуется величиной среднего квадратического отклонения (σ), и при сравнении средней амплитуды колебаний отдельных вариантов в двух или нескольких рядах мы можем судить о различиях в их варьировании по величине соответствующих сигм.

Так, например, если известно, что в каком либо возрасте рост мальчиков при средней его величине $M_1 = 154$ см дает колебания в обе стороны от этого M_1 со средним размахом $\sigma_1 = \pm 9$ см, а у девочек этого же возраста при $M_2 = 153$ см $\sigma = \pm 6$ см, то судить о варьировании роста мальчиков и девочек в этом возрасте можно путем простого сопоставления друг с другом соответствующих сигм: $\sigma_1 = 9$ см и $\sigma_2 = 6$ см. Так как в данном случае σ_1 оказалась больше σ_2 на целых 3 см, то варьирование роста мальчиков для данного возраста должно быть признано более широким (достоверность этого заключения, очевидно, подлежит еще выяснению с помощью обычного критерия, учитывающего величину соответствующих средних ошибок, но для нас это в данном случае не представляет интереса).

Подобное заключение о величине варьирования на основании простого сопоставления друг с другом двух сигм (σ_1 и σ_2) мы имели право сделать здесь лишь благодаря тому, что средний рост мальчиков $M_1 = 154$ см мало чем отличался от среднего роста девочек $M_2 = 153$ см. Приблизительное равенство двух этих исходных величин позволило нам учитывать лишь абсолютную величину варьирования, выраженную с помощью сигм, не прибегая к понятию об относительном варьировании, т. е. о варьировании на $\%$ или иную долю самого среднего роста M .

Рассмотрим такой отвлеченный числовой пример:

$$\begin{array}{ll} \text{в I ряду: } M_1 = 40 & \sigma_1 = 6 \\ \text{во II ряду: } M_2 = 25 & \sigma_2 = 5. \end{array}$$

Спрашивается, какой из этих рядов варьирует в более широких пределах? Абсолютно, конечно, первый, так как σ_1 больше σ_2 .

Но в данном случае среднее арифметическое M_1 уже не равно M_2 , и большее варьирование первого ряда ($\sigma_1 = 6$) по отношению к соответствующему среднему арифметиче-

скому $M_1 = 40$ составляет меньшую величину, чем варьирование второго ряда ($\sigma_2 = 5$) по отношению к своему среднему арифметическому $M_2 = 25$.

Выразим для наглядности обе эти сигмы в процентах от соответствующих средних (M).

Для I ряда:

$$\frac{100.6}{40} = \frac{600}{40} = 15\%.$$

Для II ряда:

$$\frac{100.5}{25} = \frac{500}{25} = 20\%.$$

Итак, $\sigma_1 = 6$, характеризующая среднюю величину варьирования первого ряда, составляет от среднего арифметического M_1 этого ряда всего лишь 15%, в то время как $\sigma_2 = 5$, характеризующая средний размах колебаний чисел второго ряда, составляет от среднего арифметического M_2 этого ряда уже 20%. Таким образом, относительное варьирование (по сравнению с величиной соответствующих средних арифметических M) во втором ряду оказалось большим, в то время как абсолютное варьирование, выраженное величиной самих сигм, было, наоборот, большим в первом ряду. В тех случаях, когда по сути вопроса интерес представляет не абсолютная величина варьирования (выраженная с помощью σ), а относительная, показывающая, на какую долю самого среднего арифметического M отдельные варианты колеблются в обе стороны около этого M , полезно вычислить процентное отношение σ к M , называемое коэффициентом вариации (или вариационным коэффициентом). Обозначив этот коэффициент через v (малое), будем иметь следующую формулу для его вычисления:

$$v = \frac{100 \sigma}{M} \%.$$

Пусть, например, в нашем распоряжении имеются числовые результаты обработки двух вариационных рядов, относящиеся к детям одного и того же пола в каком-либо из старших возрастов.

Для роста стоя:

$$M_1 = 155,7 \quad \sigma_1 = 6,10.$$

Для роста сидя:

$$M_2 = 82,9 \quad \sigma_2 = 3,24.$$

Желая сравнить варьирование роста стоя этих детей с варьированием их роста сидя, мы прежде всего пытаемся разрешить эту задачу путем сопоставления друг с другом соответствующих сигм. В данном случае σ_1 почти вдвое больше σ_2 . Это дает нам право заключить, что абсолютная величина варьирования роста стоя в данном случае оказывается большей. Посмотрим теперь, какую долю (какой процент) составляют эти средние размахи колебаний роста стоя (σ_1) и роста сидя (σ_2) отдельных детей от соответствующих средних арифметических M_1 и M_2 . Вычислив оба вариационных коэффициента (v), получим:

Для роста стоя:

$$v_1 = \frac{100 \cdot 6,10}{155,7} = 3,92\%.$$

Для роста сидя:

$$v_2 = \frac{100 \cdot 3,24}{82,9} = 3,91\%.$$

Итак, относительное варьирование этих размеров оказалось почти одинаковым. Другими словами, рост стоя варьирует здесь в более широких пределах лишь в силу того, что и отдельные варианты этого ряда оказываются значительно больше вариант второго ряда, по сравнению же с их средней величиной размахи колебаний в обоих случаях оказываются приблизительно равными.

Вариационный коэффициент v , будучи отвлеченным числом (выраженным в ‰), дает возможность сравнивать варьирование признаков, измеряемых в единицах различных наименований, например, варьирование роста с варьированием веса. Простое сравнение соответствующих сигм здесь явно неприменимо, так как оба средних квадратических отклонения выражены здесь в различных единицах измерения (σ роста в см, а σ веса в кг). Сравнение же вариационных коэффициентов и в этом случае является допустимым, так как каждый из них указывает лишь на ту долю, которую составляет сигма от соответствующего M (в ‰).

Пусть, например, имеем следующие данные:

Для роста:

$$M_1 = 138,21 \text{ см} \quad \sigma_1 = 7,41 \text{ см.}$$

Для веса:

$$M_2 = 32,30 \text{ кг} \quad \sigma_2 = 4,74 \text{ кг.}$$

В силу полной невозможности сравнения $\sigma_1 = 7,41$, выраженной в числе сантиметров, с $\sigma_2 = 4,74$, выраженной в килограммах, остается лишь вычислить вариационные коэффициенты.

Для роста:

$$v_1 = \frac{100 \cdot 7,41}{138,21} = 5,36\%$$

Для веса:

$$v_2 = \frac{100 \cdot 4,74}{32,30} = 14,67\%$$

Эти две отвлеченные величины: $v_1 = 5,36$ и $v_2 = 14,67$, выраженные в одинаковых единицах (в $\%/\%$), мы можем уже подвергнуть сравнению. В данном случае относительное варьирование веса оказалось больше относительного варьирования роста (в весе наблюдается большее разнообразие).

При сравнении друг с другом двух величин, с целью выяснения обнаруженного между ними различия, мы всегда должны оценить также и достоверность этого различия путем применения обычного критерия, определяющего соотношение между данной разницей и ее средней ошибкой (см. главу V).

Поэтому для сопоставления двух вариационных коэффициентов v_1 и v_2 необходимо вычислить также и их средние ошибки m_{v_1} и m_{v_2} . Ошибка вариационного коэффициента v вычисляется по формуле:

$$m_v = \frac{v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}}{\sqrt{n}}$$

показывающей, что данный коэффициент v следует разделить на 100, полученное частное возвысить в квадрат, к этой величине прибавить всегда одно и то же постоянное число

0,5, из полученной суммы извлечь квадратный корень, помножить его на величину самого коэффициента v и это произведение разделить на квадратный корень из числа измерений n , т.е. на \sqrt{n} .

Пусть, например,

$$v = 40\%, \quad \text{а } n = 66.$$

Разделив $v = 40$ на 100; получим 0,4. Возвысив 0,4 в квадрат, будем иметь 0,16. К этой величине нужно теперь прибавить 0,5, в результате чего, очевидно, получим 0,66. Корень из 0,66 приблизительно равен 0,8124. Помножив 0,8124 на $v = 40$, получим 32,496.

Теперь эту величину 32,496 следует разделить еще на \sqrt{n} , т.е. на $\sqrt{66} = 8,124$. Разделив 32,496 на 8,124, получим 4. Следовательно, ошибка вариационного коэффициента

$$m_v = \pm 4\%$$

Все эти действия можно было бы записать в следующую строчку:

$$\begin{aligned} m_v &= \frac{v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}}{\sqrt{n}} = \frac{40 \sqrt{0,5 + \left(\frac{40}{100}\right)^2}}{\sqrt{66}} = \\ &= \frac{40 \sqrt{0,5 + (0,4)^2}}{8,124} = \frac{40 \sqrt{0,5 + 0,16}}{8,124} = \frac{40 \sqrt{0,66}}{8,124} = \frac{40 \cdot 0,8124}{8,124} = \\ &= \frac{32,496}{8,124} = \pm 4\%. \end{aligned}$$

В разобранном выше примере [(варьирования роста и веса) мы получили:

Для роста:

$$v_1 = 5,36\%$$

Для веса:

$$v_2 = 14,67\%$$

Допустим, что оба эти вариационные коэффициента были вычислены при $n = 64$. Тогда соответствующие ошибки обоих коэффициентов v определяются по формулам:

$$m_{v_1} = \frac{5,36 \sqrt{0,5 + \left(\frac{5,36}{100}\right)^2}}{\sqrt{64}} = \frac{5,36 \sqrt{0,5 + 0,0536^2}}{8} =$$

$$= \frac{5,36 \sqrt{0,5 + 0,00287296}}{8} = \frac{5,36 \sqrt{0,50287296}}{8} = \frac{5,36 \cdot 0,71}{8} =$$

$$= \frac{3,8056}{8} = \pm 0,48.$$

$$m_{v_2} = \frac{14,67 \sqrt{0,5 + \left(\frac{14,67}{100}\right)^2}}{\sqrt{64}} = \frac{14,67 \sqrt{0,5 + 0,1467^2}}{8} =$$

$$= \frac{14,67 \sqrt{0,5 + 0,02152089}}{8} = \frac{14,67 \sqrt{0,52152089}}{8} = \frac{14,67 \cdot 0,72}{8} =$$

$$= \frac{10,5624}{8} = \pm 1,32.$$

Итак, при сравнении варьирования роста с варьированием веса, мы получили:

Для роста:

$$v_1 = 5,36 \quad m_{v_1} = \pm 0,48.$$

Для веса:

$$v_2 = 14,67 \quad m_{v_2} = \pm 1,32.$$

Чтобы оценить достоверность различия в величине коэффициентов вариации v_1 и v_2 , следует применить обычный критерий (см. главу V).

$$\frac{(v_1 - v_2)^2}{m_{v_1}^2 + m_{v_2}^2} > 9.$$

Подставляя сюда найденные значения v_1 , v_2 , m_{v_1} , m_{v_2} , получим:

$$\frac{(5,36 - 14,67)^2}{(0,48)^2 + (1,32)^2} = \frac{(-9,31)^2}{0,2304 + 1,7424} = \frac{86,6761}{1,9728} = 43,94.$$

Так как в данном случае величина

$$\frac{(v_1 - v_2)^2}{m_{v_1}^2 + m_{v_2}^2} = 43,94,$$

т.е. оказалась значительно больше 9, мы можем признать различие между v_1 и v_2 доказанным.

При определении ошибки вариационного коэффициента по формуле

$$m_v = \frac{v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}}{\sqrt{n}}$$

особенно кропотливыми являются выкладки при вычислении выражения стоящего в числителе этой дроби, т.е.

$$v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}.$$

Для облегчения и ускорения работы по вычислению этого выражения, в конце книги приложена особая таблица значений величины γ (гамма)

$$\gamma = v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}$$

для всех последовательных значений вариационного коэффициента от 1 до 125 включительно.

Таким образом средняя ошибка вариационного коэффициента при определении ее с помощью этой таблицы может быть вычислена по следующей упрощенной формуле:

$$m_v = \frac{\gamma}{\sqrt{n}},$$

где величина γ для данного v определяется по специальной таблице (см. стран. 288).

Пусть, например, $v = 35$, а $n = 85$. В левом столбце таблицы, озаглавленном буквою v , находим значение $v = 35$. Рядом с этим числом, справа, в соседнем столбце, озаглавленном буквою γ , стоит число 27,61. Следовательно для $v = 35$ величина $\gamma = 27,61$.

Подставляя это значение γ в упрощенную формулу, получим:

$$m_v = \frac{\gamma}{\sqrt{n}} = \frac{27,61}{\sqrt{85}} = \frac{27,61}{9,22} = \pm 2,99.$$

Итак, при $v = 35$ и $n = 85$ ошибка вариационного коэффициента

$$m_v = \pm 2,99.$$

Если вариационный коэффициент v не является целым числом, а представляет собой целое с дробью, то по той же таблице в рубрике v следует отыскать ближайшее к нему меньшее целое число (т.е. просто отбросить все десятичные знаки после запятой) и в графе γ найти приближенное значение величины γ . Далее, в самом крайнем (справа) столбце, озаглавленном в таблице буквою Δ (дельта), следует найти число, стоящее рядом с только что найденным приближенным значением γ . Эта величина (Δ) представляет собой $\frac{1}{10}$ той разности между данной γ и следующей (ниже ее стоящей) γ , которая соответствует $\frac{1}{10}$ самого вариационного коэффициента v . К приближенному значению γ теперь надо прибавить эту разность Δ , предварительно увеличив ее во столько раз, сколько десятых было отброшено у v .

Пусть, например, $v = 48,3$, а n по прежнему $= 85$. Отбросив 3 десятых (т.е. 0,3), ищем в столбце v число 48. Рядом с ним в графе γ стоит число 41,02. Это и есть приближенная величина γ , соответствующая $v = 48$. Но наш вариационный коэффициент в действительности больше этого приближенного значения (48) на 3 десятых (т.е. на 0,3). Поэтому и величина γ в действительности должна быть больше найденного приближенного ее значения 41,02. Чтобы узнать, какую величину прибавить к этому приближенному числу γ (т.е. к 41,02), нужно найти в таблице разность Δ . В данном случае $\Delta = 0,113$. Это значит, что каждая отброшенная у v десятая доля единицы увеличивает γ на $\Delta = 0,113$. У нас было отброшено 3 десятых. Следовательно к приближенному значению γ нужно прибавить 3 Δ , т.е. $3 \cdot 0,113 = 0,339$. Прибавив к 41,02 эту поправку 0,339, получим окончательно:

$$\gamma = 41,02 + 0,339 = 41,359.$$

Итак, для $v = 48,3$ величина $\gamma = 41,359$.

Подставляя это исправленное значение γ в упрощенную формулу для вычисления средней ошибки вариационного коэффициента, получим:

$$m_v = \frac{\gamma}{\sqrt{n}} = \frac{41,359}{\sqrt{85}} = \frac{41,359}{9,22} = \pm 4,49\%.$$

Если бы у v было при округлении отброшено два знака, то к поправке для γ пришлось бы прибавить еще часть Δ , соответствующую отброшенным сотым долям v . Пусть, например, $v = 98,35$, а $n = 85$. Отыскивая по таблице в графе v число 98, найдем приближенную величину $\gamma = 118,43$. Поправка $\Delta = 0,201$. Помножив ее на число отброшенных десятых долей единицы, т.е. на 3, получим $3 \cdot 0,201 = 0,603$. Но этого мало. Мы не учли здесь еще 5 сотых. Если одна десятая соответствует Δ , то 1 сотая будет соответствовать $\frac{\Delta}{10}$ т.е. в данном случае 0,0201, а 5 таких сотых потребует прибавки в 5 раз больше, т.е. $5 \cdot 0,0201 = 0,1005$. Итак, поправка на десятые доли оказалась равной 0,603, а на сотые 0,1005. Полная поправка будет, очевидно, равна их сумме, т.е.

$$0,603 + 0,1005 = 0,7035.$$

Этот расчет можно было бы записать так:

$$\begin{array}{l} \text{для десятых} \dots\dots 3 \cdot 0,201 = 0,603 \\ \text{для сотых} \dots\dots 5 \cdot 0,0201 = 0,1005 \end{array}$$

$$\text{полная поправка:} = 0,7035.$$

Прибавив к приближенному числу γ (118,43) эту поправку (0,7035), получим:

$$118,43 + 0,7035 = 119,1335.$$

Итак для $v = 8,35$ величина $\gamma = 119,1335$.

Искомая ошибка найдется по формуле:

$$m_v = \frac{\gamma}{\sqrt{n}} = \frac{119,1335}{9,22} = \pm 12,92\%.$$

2. Показатель точности. (P). Подобно вариационному коэффициенту v , представляющему собой процентное отношение σ к M , можно и среднюю ошибку m выразить в $\% \%$ от соответствующего среднего арифметического M . Составленный этим путем процентный показатель мы обозначим через P и будем называть „показателем точности“.

Таким образом показатель точности

$$P = \frac{100 m}{M} \%$$

Если, например, в одном случае мы получили

$$M_1 = 25 \text{ и } m = 0,5$$

а в другом:

$$M_2 = 10 \text{ и } m = 0,2$$

то соответствующие показатели точности P_1 и P_2 окажутся равными

$$P_1 = \frac{100 m_1}{M_1} = \frac{100 \cdot 0,5}{25} = \frac{50}{25} = 2\%$$

$$P_2 = \frac{100 m_2}{M_2} = \frac{100 \cdot 0,2}{10} = \frac{20}{10} = 2\%$$

Этот результат показывает, что при различной абсолютной точности двух заданных средних M_1 и M_2 , выраженной величиной их средних ошибок ($m_1 = 0,5$ и $m_2 = 0,2$), относительная точность этих средних P_1 и P_2 оказалась совершенно одинаковой (в обоих случаях средний предел ожидаемых колебаний этих средних арифметических составляет 2% от их собственной величины).

Если бы мы имели следующие абсолютные данные:

$$\begin{array}{ll} M_1 = 16 & m_1 = 0,8 \\ M_2 = 32 & m_2 = 0,8, \end{array}$$

то соответствующие показатели точности

$$P_1 = \frac{100 \cdot 0,8}{16} = \frac{80}{16} = 5\%$$

$$P_2 = \frac{100 \cdot 0,8}{32} = \frac{80}{32} = 2,5\%$$

Этот пример показывает, что иногда при одинаковой абсолютной точности заданных средних ($m_1 = m_2 = 0,8$) их относительная точность оказывается различной ($P_1 = 5\%$, $P_2 = 2,5\%$).

В тех случаях, когда предварительно был вычислен вариационный коэффициент v , для определения показателя точности P может служить следующая формула:

$$P = \frac{v}{\sqrt{n}}$$

Показатель точности P имеет широкое применение в опытной агрономии, характеризуя надежность результатов полевых испытаний, производимых в целях выяснения тех

или иных свойств и особенностей различных культурных растений. При этом принято считать, что достаточная надежность такого эксперимента будет обеспечена лишь в том случае, если показатель точности P не превышает 5% (т. е. средняя ошибка m составляет не более 5 процентов от соответствующего среднего арифметического M).

В тех случаях, когда подобный опыт представляет интерес главным образом со стороны методологической (например, при оценке способа его постановки) сравнению друг с другом на ряду со средними арифметическими M могут подлежать также и показатели точности P . Для выяснения вопроса о достоверности различия между двумя показателями точности P_1 и P_2 необходимо предварительно определить их средние ошибки m_{P_1} , m_{P_2} .

Эти ошибки могут быть вычислены по формуле:

$$m_p = p \sqrt{\frac{1}{2n} + \left(\frac{P}{100}\right)^2}$$

где через n , как всегда, обозначено общее количество измерений, а через P данный показатель точности.

Пусть, например, $P = 3\%$, а $n = 50$. Тогда

$$\begin{aligned} m_p &= 3 \sqrt{\frac{1}{2 \cdot 50} + \left(\frac{3}{100}\right)^2} = 3 \sqrt{\frac{1}{100} + (0,03)^2} = \\ &= 3 \sqrt{0,01 + 0,0009} = 3 \sqrt{0,0109}. \end{aligned}$$

Так как $\sqrt{0,0109}$ приблизительно $= 0,1044$, то

$$m_p = 3 \cdot 0,1044 = 0,3132.$$

Итак, окончательно, средняя ошибка данного показателя точности

$$m_p = \pm 0,31\%$$

Пусть, например, испытываются два способа постановки какого-либо опыта (две методики), причем в первом случае показатель точности $P_1 = 2\%$, а во втором $P_2 = 3\%$. Пусть, далее, соответствующие ошибки этих показателей оказались равными: $m_{P_1} = \pm 0,2\%$, а $m_{P_2} = \pm 0,3\%$. Спрашивается, гарантирует ли первый из этих способов всегда большую точность результатов опыта, или же применение второй методики дало менее точные результаты лишь случайно?

Применив обычный критерий оценки достоверности,

$$\frac{(P_1 - P_2)^2}{m_{P_1}^2 + m_{P_2}^2} > 9$$

получим:

$$\frac{(2 - 3)^2}{(0,2)^2 + (0,3)^2} = \frac{(-1)^2}{0,04 + 0,09} = \frac{1}{0,13} = 7,69.$$

Так как в данном случае квадраты оцениваемых различий между двумя показателями точности превышают сумму квадратов двух средних ошибок всего лишь в 7,69 раза (а не в 9 раз, как это требуется), то преимущество первого способа постановки опыта перед вторым здесь не может еще считаться доказанным.

3. Коэффициенты регрессии (R). На ряду с вопросом о выяснении наличия прямой или обратной зависимости между двумя варьирующими признаками (например, ростом и весом) во многих случаях может представить интерес также и определение количественной стороны этой зависимости.

Расположив все объекты исследования в ряд по возрастанию одного из двух связанных друг с другом признаков, мы, при наличии прямой корреляции между ними, всегда обнаружим более или менее ясно выраженное возрастание и другого признака, а при обратной корреляции, наоборот, некоторое убывание второго признака. При этом может возникнуть вопрос о том, на какую же величину этот второй признак возрастает или убывает в связи с возрастанием первого признака?

Поясним эту мысль таким примером. Пусть речь идет попрежнему о корреляции между ростом и весом у некоторого количества детей, вполне однородных по возрасту и полу. Разобьем этих детей на группы (классы), отличающиеся друг от друга ровно на 1 см. по росту. Таким образом в первой группе мы будем иметь нескольких детей, обладающих самым низким ростом [(одинаковым для всей этой группы)]. Во вторую группу войдут дети, ровно на 1 см. превышающие первую группу. В следующую (третью) группу — еще более высокие дети, отличающиеся от второй группы также на 1 см (а от первой, следовательно, на 2 см) и т. д. вплоть до последней группы самых высоких детей.

Если между ростом и весом этих детей существует прямая корреляция (хотя бы и частичная), то и вес их будет возрастать от группы к группе, хотя при неполной зависимости между ростом и весом это возрастание второго признака (веса) и не будет носить здесь столь же строгий характер, как это имело место в применении к искусственно подобранному нами росту этих детей.

Если для каждой отдельной группы детей с одинаковым ростом вычислить их средний вес, то полученный ряд средних арифметических этого веса у отдельных таких групп обнаружит более или менее ярко выраженную тенденцию к возрастанию (от групп с низким ростом к группам с высоким ростом).

Такое среднее увеличение веса, соответствующее увеличению роста на 1 см, вообще говоря, может оказаться и не одинаковым — в одном случае несколько большим, в другом, наоборот, меньшим.

Так вот, та средняя величина возрастания веса, которая соответствует увеличению роста на 1 см, и называется коэффициентом регрессии (веса на рост или веса к росту).

Если бы мы разбили этих же детей на группы по возрастанию веса ровно на 1 килограмм и определили бы средний рост для каждой такой группы, то среднее увеличение роста, соответствующее увеличению веса на 1 килограмм, дало бы другой коэффициент регрессии (роста на вес или роста к весу).

Коэффициенты регрессии принято обозначать буквами R , при чем для отличия их друг от друга, у этих букв обычно ставят условные знаки: y или x . Так, если за ряд x принят рост, а рядом y служит вес, то коэффициент регрессии веса на рост (y на x) обозначается символически:

$$R_y,$$

а коэффициент регрессии роста на вес (x на y) через:

$$R_x.$$

Формула для определения числовых значений этих коэффициентов по способу непосредственного вычисления или

по способу округления (т. е. без разбивки рядов на классы) имеет следующий вид:

$$R_y = \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} \quad R_x = \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2}$$

При вычислении же этих коэффициентов по способу сумм следует пользоваться формулами:

$$R_y = \frac{k_y}{k} \cdot \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} \quad R_x = \frac{k_x}{k_y} \cdot \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2},$$

где через k_y обозначен классовый промежуток ряда y , а через k_x — классовый промежуток ряда x .

Пусть, например, имеем следующие два ряда коррелирующих чисел (5 пар; $n=5$).

$$\begin{array}{l} \text{Ряд } x: \quad 12 \quad 14 \quad 15 \quad 16 \quad \text{и} \quad 18 \\ \text{Ряд } y: \quad 4 \quad 12 \quad 10 \quad 8 \quad \text{и} \quad 16 \end{array}$$

Среднее арифметическое чисел первого ряда $M_x = 15$, а для второго ряда $M_y = 10$. Выразив все заданные варианты в их отклонениях от соответствующих средних арифметических M_x и M_y , получим:

$$\begin{array}{l} x: \quad -3 \quad -1 \quad 0 \quad +1 \quad +3 \\ y: \quad -6 \quad +2 \quad 0 \quad -2 \quad +6 \end{array}$$

Перемножив каждый x на соответствующий ему y , получим следующий ряд произведений xy :

$$xy: \quad +18 \quad -2 \quad 0 \quad -2 \quad +18;$$

сумма чисел этого ряда $\Sigma xy = +32$.

Возвысив в квадрат все отклонения (x) первого ряда, получим:

$$x^2: \quad 9 \quad 1 \quad 0 \quad 1 \quad 9$$

Сумма этих квадратов $\Sigma x^2 = 20$.

Возвысив в квадрат отклонения (y) второго ряда, получим:

$$y^2: \quad 36 \quad 4 \quad 0 \quad 4 \quad 36$$

Сумма этих квадратов $\Sigma y^2 = 80$.

Итак, для нашего числового примера:

$$\Sigma xy = +32 \quad \Sigma x^2 = 20 \quad \Sigma y^2 = 80$$

Подставляя эти данные в формулы для вычисления коэффициентов регрессии, будем иметь:

$$R_y = \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} = \frac{+32}{20} = +1,6$$

$$R_x = \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2} = \frac{+32}{80} = +0,4$$

Первый из этих коэффициентов регрессии ($R_y = +1,6$) показывает, что с возрастанием чисел первого ряда (ряда x) на единицу (1), числа второго ряда (ряда y) в среднем увеличиваются (+) на 1,6. Второй коэффициент ($R_x = +0,4$) показывает, что с увеличением чисел второго ряда (ряда y) на единицу (1) числа первого ряда (ряда x) в среднем также увеличивается (+), но уже только на 0,4.

Если бы между двумя заданными рядами существовала обратная корреляция, то Σxy и оба коэффициента регрессии оказались бы отрицательными. Это показывало бы, что с возрастанием чисел одного из рядов числа второго ряда, наоборот, в среднем уменьшаются (—).

Заметим, кстати, что между коэффициентом корреляции r и обоими коэффициентами регрессии R_y и R_x существует зависимость, определяемая формулой:

$$r^2 = R_y \cdot R_x,$$

показывающая, что квадрат коэффициента корреляции r равен произведению двух коэффициентов регрессии R_y и R_x .

В нашем примере (при $\Sigma xy = +32$, $\Sigma x^2 = 20$ и $\Sigma y^2 = 80$) коэффициент корреляции

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \Sigma y^2}} = \frac{+32}{\sqrt{20 \cdot 80}} = \frac{+32}{\sqrt{1600}} = \frac{+32}{40} = +0,8$$

стало бы $r^2 = 0,8^2 = 0,64$.

Но то же значение $r^2 = 0,64$ мы получили и по только что указанной формуле (при $R_y = +1,6$ и $R_x = +0,4$)

$$r^2 = R_y \cdot R_x = (+1,6) (+0,4) = 0,64.$$

Эта формула может служить для проверки вычислений. Следует лишь помнить, что в тех случаях, когда приходится извлекать корень или производить деление не нацело, ука-

зависимость в силу неизбежной неточности вычислений (при отбрасывании десятичных знаков) будет иметь лишь приближенный характер.

Если для каждого из двух коррелирующих рядов были уже предварительно вычислены средние квадратические отклонения σ_x и σ_y (по формуле без поправки на малое число измерений), то коэффициенты регрессии могут быть определены по другим формулам:

$$R_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} r \quad R_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} r$$

В нашем примере для первого ряда (ряда x)

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{20}{5}} = \sqrt{4} = \pm 2,$$

а для второго ряда (ряда y)

$$\sigma_y = \sqrt{\frac{80}{5}} = \sqrt{16} = \pm 4$$

Коэффициент же корреляции между этими рядами

$$r = +0,8$$

Подставляя эти данные в указанные выше формулы для вычисления R_y и R_x , получим:

$$R_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} r = \frac{4}{2} (+0,8) = \frac{+3,2}{2} = +1,6$$

$$R_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} r = \frac{2}{4} (+0,8) = \frac{+1,6}{4} = +0,4$$

т.е. те же самые результаты, которые мы имели и ранее.

Чтобы показать применение этих формул при вычислении R_y и R_x по способу сумм, рассмотрим следующий числовой пример корреляции двух признаков, разобранный уже нами ранее (см. главу XV).

На таблице 85 представлена корреляционная решетка с проставленными в ее клетках заданными частотами p .

Для этих данных (см. стр. 182) мы ранее получили:

$$\begin{aligned} \Sigma x^2 &= 119,28 & \Sigma xy &= -12,6 \\ \Sigma y^2 &= 52,50 & n &= 50. \end{aligned}$$

Здесь классовый промежуток ряда x , т.е. $k_x = 2$, а классовый промежуток ряда y , т.е. $k_y = 5$.

Подставляя эти данные в формулы для вычисления R_y и R_x , получим:

$$R_y = \frac{k_y}{k_x} \cdot \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} = \frac{5}{2} \frac{(-12,6)}{119,28} = \frac{-63}{238,56} = -0,26$$

$$R_x = \frac{k_x}{k_y} \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2} = \frac{2}{5} \frac{(-12,6)}{52,50} = \frac{-25,2}{262,5} = -0,10.$$

В данном случае эти коэффициенты регрессии оказались отрицательными. Первый из них $R_y = -0,26$ показы-

ТАБЛИЦА 85.

$y \backslash x$	3,1-5	5,1-7	7,1-9	9,1-11	11,1-13	13,1-15	15,1-17
75-71		1		1			1
70-66	1	2	3	3	2		
65-61		3	4	5	4	2	
60-56	1	2	3	2	3	2	1
55-51		1		1		1	1

вает, что с возрастанием числовых значений ряда x на 1, соответствующие значения другого ряда y , наоборот, уменьшаются в среднем на 0,26, а с увеличением вариантов второго ряда (y) средние значения первого ряда (x) имеют также тенденцию к убыванию, в среднем на 0,10.

Заметим, кстати, что оба коэффициента регрессии, так же как и коэффициент корреляции r , всегда имеют одинаковые знаки (либо все три коэффициента положительные, либо все три отрицательные).

Если бы в данном примере были уже вычислены оба средние квадратические отклонения заданных рядов (σ_x и σ_y), то нам выгоднее было бы воспользоваться другими формулами для вычисления R_y и R_x :

$$R_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} r \quad \text{и} \quad R_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} r,$$

где σ_x и σ_y берутся всегда только со знаком $+$.

Вычислив σ_x и σ_y из наших данных, получим:

$$\sigma_x = 3,09 \quad \sigma_y = 5,12$$

Так как коэффициент корреляции $r = -0,16$, то

$$R_y = \frac{5,12}{3,09} (-0,16) = \frac{-0,8192}{3,09} = -0,26$$

$$R_x = \frac{3,09}{5,12} (-0,16) = \frac{-0,4944}{5,12} = -0,10.$$

Проверка коэффициентов регрессии по формуле:

$$r^2 = R_y \cdot R_x$$

дает здесь следующий результат:

$$r^2 = (-0,16)^2 = 0,0256$$

$$R_y \cdot R_x = (-0,26) (-0,10) = 0,026,$$

т.е. приблизительное равенство с расхождением в 3-м знаке.

Средние ошибки коэффициентов регрессии вычисляются по следующим формулам (без учета величины классового промежутка k_x и k_y):

для R_y :

$$m_y = \pm \sqrt{\frac{\Sigma y^2}{\Sigma x^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}}$$

для R_x :

$$m_x = \pm \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{\Sigma y^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}}$$

Если же вычисления велись по способу сумм, и оба ряда были предварительно разбиты на классы с классовым промежутком k_x и k_y , то для определения этих ошибок могут служить следующие формулы:

$$m_y = \pm \frac{k_y}{k_x} \sqrt{\frac{\Sigma y^2}{\Sigma x^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}}$$

$$m_x = \pm \frac{k_x}{k_y} \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{\Sigma y^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}}$$

В тех же случаях, когда известными являются оба средних квадратических отклонения заданных рядов (σ_x и σ_y),

для вычисления средних ошибок коэффициентов регрессии удобно воспользоваться такими формулами:

$$m_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} \sqrt{\frac{1-r^2}{n}}$$

$$m_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} \sqrt{\frac{1-r^2}{n}}$$

Во всех этих случаях для проверки вычисления может служить следующая контрольная формула:

$$m_y \cdot m_x = \frac{1-r^2}{n},$$

показывающая, что произведение средних ошибок обоих коэффициентов регрессии равняется выражению:

$$\frac{1-r^2}{n}.$$

В разобранный выше примере (см. стр. 202) мы получили:

$$\Sigma x^2 = 20, \quad \Sigma y^2 = 80, \quad r = +0,8, \quad n = 5.$$

Подставляя эти данные в первую пару указанных здесь формул для вычисления средних ошибок коэффициентов R , получим:

$$m_y = \sqrt{\frac{\Sigma y^2}{\Sigma x^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}} = \sqrt{\frac{80}{20} \cdot \frac{1-(0,8)^2}{5}} = \sqrt{4 \cdot \frac{1-0,64}{5}} =$$

$$= \sqrt{4 \cdot \frac{0,36}{5}} = \sqrt{\frac{1,44}{5}} = \sqrt{0,288} = \pm 0,54$$

$$m_x = \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{\Sigma y^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}} = \sqrt{\frac{20}{80} \cdot \frac{1-(0,8)^2}{5}} = \sqrt{\frac{1}{4} \cdot \frac{1-0,64}{5}} =$$

$$= \sqrt{\frac{1}{4} \cdot \frac{0,36}{5}} = \sqrt{\frac{0,36}{20}} = \sqrt{0,018} = \pm 0,13.$$

$$\text{Итак: } m_y = \pm 0,54$$

$$m_x = \pm 0,13.$$

Чтобы проверить эти вычисления, воспользуемся контрольной формулой:

$$m_y \cdot m_x = \frac{1-r^2}{n}$$

Здесь произведение этих ошибок

$$0,54 \cdot 0,13 = 0,0702$$

величина же

$$\frac{1-r^2}{n} = \frac{1-(0,8)^2}{5} = \frac{1-0,64}{5} = \frac{0,36}{5} = 0,072.$$

Расхождение получилось лишь в третьем знаке.

В другом примере (см. стр. 204) мы имели:

$$\begin{aligned} \Sigma x^2 &= 119,28 & k_x &= 2 & r &= -0,16 \\ \Sigma y^2 &= 52,50 & k_y &= 5 & n &= 50. \end{aligned}$$

Подставив эти данные во вторую пару формул для вычисления средней ошибки коэффициентов R (с учетом классовых промежутков k_x и k_y), получим:

$$m_y = \frac{k_y}{k_x} \sqrt{\frac{\Sigma y^2}{\Sigma x^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}} = \frac{5}{2} \sqrt{\frac{52,50}{119,28} \cdot \frac{1-(-0,16)^2}{50}} = \pm 0,23$$

$$m_x = \frac{k_x}{k_y} \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{\Sigma y^2} \cdot \frac{1-r^2}{n}} = \frac{2}{5} \sqrt{\frac{119,28}{52,50} \cdot \frac{1-(-0,16)^2}{50}} = \pm 0,08.$$

В том же примере мы имели $\sigma_x = 3,10$, $\sigma_y = 5,10$.

Подставив эти данные в третью пару формул для вычисления средних ошибок коэффициентов R , получим:

$$m_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} \sqrt{\frac{1-r^2}{n}} = \frac{5,12}{3,09} \sqrt{\frac{1-(-0,16)^2}{50}} = \pm 0,23$$

$$m_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} \sqrt{\frac{1-r^2}{n}} = \frac{3,09}{5,12} \sqrt{\frac{1-(-0,16)^2}{50}} = \pm 0,08.$$

Эти результаты следует также проверить по контрольной формуле:

$$m_y \cdot m_x = \frac{1-r^2}{n}.$$

В данном случае, при

$$m_y = 0,23 \text{ и } m_x = 0,08,$$

$$m_y \cdot m_x = (0,23) \cdot (0,08) = 0,0184$$

и величина

$$\frac{1-r^2}{n} = \frac{1-(-0,16)^2}{50} = \frac{1-0,0256}{50} = \frac{0,9744}{50} = 0,0195.$$

Следовательно вычисление произведено правильно (расхождение в 3 знаке).

Применение средних ошибок коэффициентов регрессии аналогично применению средней ошибки коэффициента корреляции r . Так как коэффициенты регрессии определяют среднюю величину нарастания (или убывания) одного из признаков при возрастании другого признака на 1, то для суждения о достоверности этого нарастания (или убывания) необходимо убедиться в том, что абсолютная величина коэффициента регрессии превышает абсолютную величину своей средней ошибки по крайней мере в 3 раза, т. е.:

$$\frac{R_y}{m_y} > 3 \text{ или } \frac{R_x}{m_x} > 3$$

Так в одном из разобранных выше примеров (см. стр. 203) мы получили коэффициент регрессии

$$R_y = +1,6,$$

а вычислив его среднюю ошибку (см. стр. 207) нашли, что

$$m_y = \pm 0,54.$$

В данном случае отношение

$$\frac{R_y}{m_y} = \frac{1,6}{0,54} = 2,96.$$

Следовательно увеличение признака y в связи с увеличением признака x не может при данных условиях считаться доказанным.

Сравнивать оба коэффициента регрессии друг с другом можно, очевидно, лишь в том случае, если оба коррелирующих признака выражены в одинаковых единицах измерения (например, при корреляции двух антропометрических признаков, выраженных в *см*).

То же соображение относится и к случаю сравнения двух коэффициентов регрессии, вычисленных для различных корреляционных решеток (например, при корреляции одной и той же пары антропометрических признаков у детей разного пола).

Для оценки достоверности обнаруженного различия между двумя коэффициентами регрессии R_1 и R_2 , вычи-

сленными с ошибками m_1 и m_2 , применяется обычный критерий:

$$\frac{(R_1 - R_2)^2}{m_1^2 + m_2^2} > 9.$$

Пусть, например, при корреляции двух признаков у мальчиков один из коэффициентов регрессии $R_1 = +0,9$ со средней ошибкой $m_1 = \pm 0,2$, а при корреляции тех же признаков у девочек соответствующий коэффициент регрессии $R_2 = +0,5$ со средней ошибкой $m_2 = \pm 0,1$.

Спрашивается, является ли достоверным это различие в коэффициентах регрессии R_1 и R_2 , т.е. можно ли при данных условиях считать доказанным большее среднее увеличение изучаемого признака у мальчиков? Применяя критерий оценки достоверности, получим:

$$\frac{(0,9 - 0,5)^2}{(0,2)^2 + (0,1)^2} = \frac{(0,4)^2}{0,04 + 0,01} = \frac{0,16}{0,05} = 3,2.$$

Так как в результате этих вычислений мы получили величину 3,2 (меньше 9), то намечавшийся вывод не может считаться доказанным.

XVII. Некоторые частные случаи статистической обработки вариационных рядов.

В целях упрощения и сокращения работы по вычислению всех описанных выше общих числовых характеристик, как отдельного ряда, так и связи между двумя рядами признаков полезно будет ознакомиться с некоторыми свойствами и особенностями этих величин.

Прежде всего поставим себе вопрос: как изменятся числовые значения M и σ , если каждую отдельную варианту увеличить или уменьшить на какую-либо постоянную величину? Разберем этот случай на числовом примере. Пусть имеем ряд, состоящий из пяти вариантов:

31 29 28 33 и 29.

Для этих пяти чисел $M = 30$, а $\sigma = \pm 2$, в чем легко убедиться проделав соответствующие выкладки по способу непосредственного вычисления (см. стр. 50).

Прибавим теперь к каждой варианту какую-нибудь постоянную величину, например 3, и посмотрим, как это отразится на M и σ . Новые (увеличенные на 3) варианты будут теперь иметь следующие значения:

34 32 31 36 и 32.

Для этого ряда чисел $M = 33$, а $\sigma = \pm 2$, в чем также нетрудно убедиться, проделав соответствующие вычисления в действительности.

Приведенный пример показывает, что от прибавления ко всем вариантам одной и той же величины (у нас 3) среднее арифметическое M увеличивается на ту же самую величину (т.е. на 3), а среднее квадратическое отклонение σ остается без изменения (σ была и осталась ± 2).

Отняв от всех первоначально взятых нами пяти вариантов какую-либо постоянную величину, например 4, получим следующие новые варианты:

27 25 24 29 и 25.

Для этого ряда $M = 26$ (уменьшилось на 4 единицы), а σ по-прежнему $= \pm 2$. Следовательно при вычитании из всех вариантов какой-либо постоянной величины среднее арифметическое M уменьшается на ту же самую величину, а σ остается без изменения.

Несколько иначе происходит изменение M и σ при увеличении или уменьшении всех вариантов в постоянное число раз. Увеличим, например, все наши варианты: 31, 29, 28, 33 и 29, скажем, в 2 раза и посмотрим, как это отразится на M и σ . После умножения на 2 получим следующие 5 новых вариантов:

62, 58, 56, 66 и 58.

Для этого ряда $M = 60$, и $\sigma = \pm 4$. Следовательно при умножении всех вариантов на постоянное число (в нашем примере на 2), как M , так и σ также увеличиваются и при том во столько же раз.

Разделив наши первоначальные варианты, например, на 10, получим:

3,1 2,9 2,8 3,3 и 2,9

Для этого ряда $M = 3$, а $\sigma = \pm 0,2$. Следовательно при делении всех вариантов на постоянное число (у нас на 10) M и σ уменьшаются во столько же раз (т.е. в 10 раз).

Указанные свойства M и σ дают возможность в некоторых случаях значительно упростить способ вычисления. Так, если некоторые из вариантов оказываются отрицательными числами (например, температура ниже 0), то, чтобы не иметь дела со знаком —, мы можем прибавить ко всем измерениям какую-либо постоянную величину, в результате чего все наши варианты обратятся исключительно в положительные числа. Вычислив для них M и σ и помня, что M оказалось больше своего истинного значения, а σ не изменилась, мы должны будем внести сюда конечную поправку, уменьшив M на соответствующую величину.

Точно также, желая избавиться от дробных чисел, мы можем помножить все варианты на 10 или на 100, что изменит M и σ во столько же раз. В конечном итоге нам придется разделить M и σ на соответствующую величину (на 10 или на 100).

Указанным свойством M и σ удобно воспользоваться в том случае, когда варианты представляют собой процентное отношение каких-либо абсолютных измерений к одному и тому же постоянному числу (что соответствует умножению этих вариантов на частное от деления 100 на это постоянное число). Тогда, взамен вычисления этих процентных отношений для каждого измерения отдельно, мы можем подвергнуть обработке только абсолютные числа и внести соответствующую поправку уже в конечные значения M и σ , выразив их в ‰ от заданной величины.

Аналогичные операции приходится выполнять и при переходе от одних единиц измерения к другим (например, от вершков к см или от пудов к килограммам), а также при исправлении постоянных неточностей в самих измерениях (например, при измерении роста людей, стоящих на подставке определенной высоты над полом, или при пользовании оборванной сантиметровой лентой, в которой недостает некоторого постоянного числа делений).

Возможен и такой случай, когда все варианты изменяются путем умножения или деления на постоянную вели-

чину с последующим прибавлением или вычитанием также постоянной величины.

Пусть, например, требуется перейти от градусов по Фаренгейту к градусам по Цельсию. Как известно, перечисление это делается путем умножения числа градусов Фаренгейта на $\frac{5}{9}$ с последующим вычитанием из этого произведения постоянного числа $\frac{160}{9}$. Так, например, 20 градусов по Фаренгейту = — 6,67 градусов по Цельсию, т. к.

$$\frac{5}{9} \cdot 20 - \frac{160}{9} = \frac{100}{9} - \frac{160}{9} = \frac{-60}{9} = -6,67$$

Если варианты представляют собой температуру, измеренную в градусах по Фаренгейту, и для них вычислены уже M и σ , то для получения M и σ в градусах Цельсия нет надобности выполнять эти вычисления для каждой варианты отдельно, т. к. соответствующую поправку мы можем внести прямо в конечные значения M и σ . Т. к. M изменяется и при увеличении или уменьшении вариантов на постоянную величину и при изменении их в постоянное число раз, а σ — только при умножении или делении вариантов, то эта конечная поправка выразится в умножении M на $\frac{5}{9}$ с последующим вычитанием $\frac{160}{9}$, а σ придется только умножить на $\frac{5}{9}$ (не вычитая $\frac{160}{9}$).

Пусть, например, $M = 50$, а $\sigma = 9$ в градусах по Фаренгейту. Чтобы выразить M в градусах Цельсия, следует 50 умножить на $\frac{5}{9}$ и из полученного произведения вычесть $\frac{160}{9}$. Таким образом искомое

$$M = \frac{5}{9} \cdot 50 - \frac{160}{9} = \frac{250}{9} - \frac{160}{9} = \frac{90}{9} = +10.$$

Среднее квадратическое отклонение σ в градусах Цельсия получится просто путем умножения 9 на $\frac{5}{9}$

$$\sigma = \frac{5}{9} \cdot 9 = 5$$

Выяснив на разобранных выше числовых примерах закон изменения M и σ при различных изменениях всех вариантов, легко представить себе и характер соответствующей

щих изменений в величине средней ошибки m , вариационного коэффициента v и показателя точности P .

Т. к. средняя ошибка (m) вычисляется по формуле:

$$m = \frac{\sigma}{\sqrt{n}},$$

то при постоянном числе измерений (n) величина m во всех своих изменениях следует изменениям σ , т. е. при увеличении или уменьшении всех вариантов на постоянную величину m не меняется, а при увеличении или уменьшении их в постоянное число раз — m увеличивается или уменьшается во столько же раз.

Вариационный коэффициент v , представляющий собой процентное отношение σ к M , вычисляется по формуле:

$$v = \frac{100 \sigma}{M} \%,$$

Так как при умножении или делении всех вариантов на постоянное число, как σ так и M увеличиваются или уменьшаются во столько же раз, то отношение их, очевидно, не претерпевает при этом никаких изменений. Поэтому в случае изменения вариант в постоянное число раз вариационный коэффициент v сохраняет свою первоначальную величину.

Так как при увеличении или уменьшении всех вариантов на постоянную величину соответствующим образом меняется лишь M , а σ сохраняет свое первоначальное значение, то и вариационный коэффициент v в этом случае оказывается измененным. Пусть, например, имеем ряд чисел: 21, 19, 18, 23, и 19, для которого $M = 20$, а $\sigma = \pm 2$. Следовательно вариационный коэффициент:

$$v = \frac{100 \sigma}{M} = \frac{100 \cdot 2}{20} = 10\%.$$

Прибавим ко всем вариантам какую-нибудь постоянную величину, например 5. Тогда получим новый ряд:

$$26, 24, 23, 28, \text{ и } 24,$$

для которого $M = 25$, а $\sigma = \pm 2$. Следовательно теперь:

$$v = \frac{100 \cdot 2}{25} = 8\%$$

Отсюда видно, что при увеличении всех вариантов на постоянную величину (у нас на 5) вариационный коэффициент v , наоборот, уменьшается, но уже не просто на ту же самую величину (5), а более сложно (в данном случае на 2%).

Если все первоначально заданные варианты уменьшить на постоянную величину (например на 5), то получим новый ряд

$$16, 14, 13, 18 \text{ и } 14,$$

для которого $M = 15$, а $\sigma = \pm 2$. Тогда

$$v = \frac{100 \cdot 2}{15} = 13,3\%$$

Следовательно при вычитании из всех вариантов постоянной величины (5) вариационный коэффициент v несколько увеличивается (у нас на 3,3%).

Показатель точности P представляет собой процентное отношение средней ошибки m к среднему арифметическому M

$$P = \frac{100 m}{M} \%$$

Поэтому характер его изменений при увеличении или уменьшении отдельных вариантов вполне совпадает с только что разобранным случаем изменения вариационного коэффициента v : при умножении или делении вариантов на постоянное число — P не меняется, при увеличении же их на постоянную величину — P уменьшается, а при уменьшении увеличивается (как и v).

Посмотрим теперь, как будет изменяться коэффициент корреляции r при увеличении или уменьшении всех вариантов на постоянную величину или в постоянное число раз. Пусть имеем два ряда коррелирующих друг с другом парных вариантов (подписанных друг под другом):

$$\begin{array}{ccc} 7, & 9, & 11 \text{ и } 13 \\ 9, & 17, & 13 \text{ и } 21. \end{array}$$

Если для этих рядов мы определим коэффициент корреляции r по способу непосредственного вычисления (см. стр. 35), то получим

$$r = +0,8$$

Изменим какнибудь оба ряда вариант, например, уменьшив числа верхнего ряда на 3 единицы и помножив числа нижнего ряда на 2. Тогда получим новую пару рядов:

$$\begin{array}{cccc} 4, & 6, & 8 & 10 \\ 18, & 34, & 26, & 42. \end{array}$$

Для этих рядов коэффициент корреляции $r = +0,8$.

Следовательно от каких-бы то ни было одинаковых (в пределах каждого ряда) изменений всех вариант коэффициент корреляции r не претерпевает изменений, сохраняя свою первоначальную величину. Это свойство коэффициента корреляции дает возможность прибавлять к вариантам каждого ряда любую постоянную величину или увеличивать их в произвольное постоянное число раз (или наоборот вычитать и делить их), вовсе не меняя вариант другого ряда или же изменяя их независимо от первого ряда. Все эти операции совершенно не отражаются на величине коэффициента корреляции (чем между прочим и объясняется отсутствие в формуле для r обозначения величины классового промежутка k).

Иначе реагируют на изменения вариант оба коэффициента регрессии: R_y и R_x . Пусть имеем:

$$\begin{array}{cccc} \text{Ряд } x : & 12 & 16 & 20 \text{ и } 24 \\ \text{Ряд } y : & 20 & 36 & 28 \text{ и } 44. \end{array}$$

Для этой пары коррелирующих рядов (при $M_x = 18$, а $M_y = 32$)

$$\Sigma x^2 = 80 \quad \Sigma y^2 = 320 \quad \Sigma xy = +128$$

Поэтому коэффициент регрессии y на x (показывающий на сколько в среднем изменяются варианты ряда y соответственно увеличению вариант ряда x на единицу)

$$R_y = \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} = \frac{+128}{80} = +1,6.$$

Коэффициент же регрессии x на y (показывающий на сколько в среднем изменяются варианты ряда x соответственно увеличению вариант ряда y на единицу)

$$R_x = \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2} = \frac{+128}{320} = +0,4$$

Если все варианты ряда x и, независимо от этого, все варианты ряда y мы увеличим или уменьшим на какую-либо постоянную величину, то ни один из коэффициентов регрессии не изменится (также как и коэффициент корреляции r). В самом деле вычтем, например, из чисел первого ряда 2 и прибавим к числам второго ряда по 1. Тогда будем иметь новые ряды:

$$\begin{array}{cccc} \text{Ряд } x : & 10 & 14 & 18 \text{ и } 22 \\ \text{Ряд } y : & 21 & 37 & 29 \text{ и } 45 \end{array}$$

Для этих рядов $M_x = 16$, а $M_y = 33$, но попрежнему:

$$\Sigma x^2 = 80 \quad \Sigma y^2 = 320 \quad \text{и} \quad \Sigma xy = +128$$

Следовательно и коэффициенты регрессии останутся без изменения

$$R_y = +1,6 \quad \text{и} \quad R_x = +0,4.$$

Теперь попробуем изменить варианты только одного ряда, например ряда x , умножив их на какое-либо постоянное число, например на 2, и посмотрим, как это отразится на величине коэффициентов регрессии:

$$\begin{array}{cccc} \text{Ряд } x : & 24 & 32 & 40 \text{ и } 48 \\ \text{Ряд } y : & 20 & 36 & 28 \text{ и } 44. \end{array}$$

Для этих новых рядов: $M_x = 36$, а $M_y = 32$. Следовательно

$$\Sigma x^2 = 320 \quad \Sigma y^2 = 320 \quad \text{и} \quad \Sigma xy = +256$$

откуда:

$$R_y = \frac{+256}{320} = +0,8 \quad \text{и} \quad R_x = \frac{+256}{320} = +0,8.$$

Итак, при умножении вариант ряда x на постоянную величину (у нас на 2) соответствующий коэффициент регрессии x на y (т. е. R_x) увеличивается во столько же раз (был $= 0,4$, а стал $= 0,8$), в то время как другой коэффициент (R_y), наоборот, уменьшается во столько же раз (был $= 1,6$, а стал $= 0,8$).

Если этот же ряд (т. е. ряд x) уменьшить вдвое, не изменяя другого ряда (y), то получим следующие числа:

$$\begin{array}{cccc} \text{Ряд } x : & 6 & 8 & 10 \text{ и } 12 \\ \text{Ряд } y : & 20 & 36 & 28 \text{ и } 44. \end{array}$$

Для этих рядов: $R_y = +3,2$ (вместо $+1,6$), а $R_x = +0,2$ (вместо $+0,4$).

Следовательно при уменьшении вариант какого-либо ряда данный коэффициент регрессии уменьшается во столько же раз, а другой коэффициент, наоборот, оказывается соответственно увеличенным.

Нетрудно убедиться из тех же числовых примеров, что при умножении второго ряда (y) на постоянную величину коэффициент регрессии R_y увеличивается во столько же раз, а другой коэффициент R_x уменьшается, и наоборот: при делении чисел ряда y на постоянную величину коэффициент R_y уменьшается, а коэффициент R_x увеличивается во столько же раз.

Таким образом при умножении и делении вариант коэффициент R_y изменяется одинаково с рядом y , а коэффициент R_x — одинаково с рядом x .

Отсюда становится понятной и та роль, которую играют в этих формулах классовые промежутки обоих рядов k_x и k_y , входящие в состав этих формул при вычислениях, ведущихся по способу сумм (см. стр. 202).

Выше мы рассмотрели случай изменения всех вариант на некоторую постоянную величину. Посмотрим теперь, как отразится на величине M и σ прибавление к вариантам переменных чисел. Случай этот можно иллюстрировать следующим примером. Пусть имеем два ряда варьирующих чисел:

I ряд: 14 18 20 22 и 26
II ряд: 7 11 10 9 и 13.

Прибавим к каждому из верхних чисел соответствующее ему (записанное под ним) нижнее число и рассмотрим новый ряд, составленный из вариант двух заданных рядов, просуммированных попарно:

III ряд: 21 29 30 31 и 39.

Вычислив среднее арифметическое для всех трех рядов, получим:

для I ряда: $M_1 = 20$
для II ряда: $M_2 = 10$
для III ряда: $M_3 = 30$.

Этот результат указывает на существование определенной зависимости между средним арифметическим нового ряда (M_3) и двумя средними арифметическими обоих заданных рядов (M_1 и M_2). Зависимость эта выражается формулой:

$$M_3 = M_1 + M_2,$$

показывающей, что среднее арифметическое нового ряда, составленного из сумм вариант двух заданных рядов, равно сумме их средних арифметических.

Зададимся теперь целью определить этим же способом среднее квадратическое отклонение σ_3 нового ряда с помощью двух средних квадратических отклонений σ_1 и σ_2 обоих заданных рядов. Но при этом будем вычислять все сигмы не по указанной ранее формуле (с поправкой на малое число измерений):

$$\sigma = \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}},$$

а по другой формуле, в которой под корнем Σx^2 делят не на $n-1$, а на n :

$$\sigma = \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}}$$

Эту замену в формуле ($n-1$ на n) мы вправе сделать при достаточно большом количестве измерений (n), т. к. в этом случае разница между $n-1$ и n по сравнению с самим числом n оказывается ничтожной. Тогда для нашего примера средние квадратические отклонения двух заданных рядов примут следующие значения:

$$\text{Для I ряда } \sigma_1 = \sqrt{\frac{80}{5}} = \sqrt{16} = \pm 4$$

$$\text{Для II ряда } \sigma_2 = \sqrt{\frac{20}{5}} = \sqrt{4} = \pm 2,$$

а для нового (третьего) ряда, варианты которого составлены из сумм вариант двух заданных рядов,

$$\sigma_3 = \sqrt{\frac{164}{5}} = \sqrt{32,8} = \pm 5,73$$

Оказывается, что этот последний результат ($\sigma_3 = \pm 5,73$) мы могли бы получить и не прибегая к непосредственной

обработке соответствующего ряда чисел, пользуясь следующей формулой:

$$\sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2r\sigma_1\sigma_2},$$

где через r , как всегда, обозначен коэффициент корреляции между двумя заданными рядами чисел. В нашем примере $r = +0,8$.

Подставив в указанную формулу числовые значения:

$$\sigma_1 = 4 \quad \sigma_2 = 2 \quad r = +0,8,$$

получим:

$$\begin{aligned} \sigma_3 &= \sqrt{4^2 + 2^2 + 2 \cdot 0,8 \cdot 4 \cdot 2} = \sqrt{16 + 4 + 1,6 \cdot 8} = \\ &= \sqrt{20 + 12,8} = \sqrt{32,8} = \pm 5,73, \end{aligned}$$

т. е. тот же самый результат, который мы имели и раньше.

Указанная формула для вычисления σ_3 по величине σ_1 , σ_2 и r дает абсолютно точные результаты в том случае, если все сигмы вычисляются без поправки на малое число измерений. При обыкновенном же способе вычислений σ данная формула имеет лишь приближенный характер и тем более точный, чем с большим числом вариантов мы оперируем.

Таким образом, σ ряда, составленного из сумм, зависит не только от соответствующих сигм двух заданных рядов, но также и от величины коэффициента корреляции между этими рядами. Чем больше r , тем, при прочих равных условиях, больше и σ нового ряда и наоборот.

В частном случае при полной корреляции между числами заданных рядов (т. е. при $r = +1$) искомая сигма окажется равной сумме двух сигм этих рядов:

$$\sigma_3 = \sigma_1 + \sigma_2$$

При полной обратной корреляции (т. е. при $r = -1$) она равна разности соответствующих сигм:

$$\sigma_3 = \sigma_1 - \sigma_2.$$

При отсутствии же корреляции (т. е. при $r = 0$) искомая сигма равна квадратному корню из суммы квадратов двух заданных сигм:

$$\sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}.$$

Покажем эти соотношения на числовых примерах. Пусть имеем следующие два ряда чисел:

I ряд: 14 18 20 22 26.

II ряд: 7 9 10 11 13.

В данном случае $\sigma_1 = 4$, $\sigma_2 = 2$, а коэффициент корреляции $r = +1$. Составим новый ряд, путем сложения этих чисел попарно:

III ряд: 21 27 30 33 39.

Для этого ряда $\sigma_3 = 6$ (при непосредственном ее вычислении из данного ряда).

Тот же результат мы получим и по указанной выше формуле, соответствующей случаю: $r = +1$.

$$\sigma_3 = \sigma_1 + \sigma_2 = 4 + 2 = 6.$$

Возьмем теперь те же числа, но переставим нижний их ряд в обратном порядке:

I ряд: 14 18 20 22 26.

II ряд: 13 11 10 9 7.

Здесь $\sigma_1 = 4$, $\sigma_2 = 2$ и $r = -1$.

III ряд: 27 29 30 31 33.

Для данного ряда $\sigma_3 = 2$. Но и по формуле (при $r = -1$):

$$\sigma_3 = \sigma_1 - \sigma_2 = 4 - 2 = 2.$$

Наконец, рассмотрим следующие два ряда чисел:

I ряд: 14 18 20 22 26.

II ряд: 9 13 10 7 11.

здесь $\sigma_1 = 4$ $\sigma_2 = 2$ $r = 0$.

III ряд: 23 31 30 29 37.

Для этого ряда $\sigma_3 = 4,47$ (если ее определять прямо из 5 заданных чисел). Но и по формуле, соответствующей случаю $r = 0$, мы будем иметь

$$\sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} = \sqrt{4^2 + 2^2} = \sqrt{16 + 4} = \sqrt{20} = 4,47.$$

Изложенные правила вычисления M и σ , относящиеся к вариантам, составленным из сумм соответствующих друг другу вариант двух других рядов, могут иметь применение, например, в том случае, когда нам известны M и σ для отдельных частей каких-либо объектов исследования и по ним требуется вычислить M и σ для этих объектов в целом. Пусть, в какой-либо группе детей был измерен рост сидя и длина ног, при чем оказалось, что

$$\begin{aligned} \text{для роста сидя: } M_1 &= 69,83 & \sigma_1 &= 2,81 \\ \text{для длины ног: } M_2 &= 59,74 & \sigma_2 &= 3,72. \end{aligned}$$

Кроме того, пусть известно, что коэффициент корреляции между ростом сидя и длиной ног:

$$r = +0,62.$$

Так как полная длина тела (рост стоя) каждого ребенка складывается из его роста сидя (верхней части тела) и длины ног (нижней части тела), то в данном случае мы имеем возможность при вычислении M_3 и σ_3 , относящихся к полной длине тела всех детей, избежать измерения роста стоя у каждого отдельного ребенка, вычислив эти M_3 и σ_3 прямо по формулам:

$$\begin{aligned} M_3 &= M_1 + M_2 \\ \sigma_3 &= \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2r\sigma_1\sigma_2}. \end{aligned}$$

В нашем примере, следовательно, при

$$M_1 = 69,83$$

и

$$M_2 = 59,74$$

$$M_3 = 69,83 + 59,74 = 129,57,$$

и т. к.

$$\sigma_1 = 2,81 \quad \sigma_2 = 3,72 \quad \text{и } r = +0,62,$$

то

$$\sigma_3 = \sqrt{(2,81)^2 + (3,72)^2 + 2(0,62)(2,81)(3,72)} = \pm 5,89.$$

Таким образом для роста стоя

$$M_3 = 129,57 \text{ см} \quad \text{и} \quad \sigma_3 = \pm 5,89 \text{ см}.$$

Приведенная выше формула удобна в том случае, когда известен коэффициент корреляции r между двумя рядами суммируемых чисел (в нашем примере между ростом сидя

и длиной ног). Если же, наоборот, известной является сигма ряда, составленного из сумм (т. е. σ_3), то коэффициент корреляции r , в свою очередь, может быть вычислен по обратной формуле:

$$r = \frac{\sigma_3^2 - \sigma_1^2 - \sigma_2^2}{2\sigma_1\sigma_2}.$$

В нашем примере следовательно коэффициент корреляции между ростом сидя и длиной ног может быть вычислен по этой формуле, если известны все три сигмы, характеризующие варьирование роста стоя (σ_3), роста сидя (σ_1) и длины ног (σ_2). Подставив в нашу формулу эти числовые данные: $\sigma_3 = 5,89$ $\sigma_1 = 2,81$ и $\sigma_2 = 3,72$ получим:

$$r = \frac{(5,89)^2 - (2,81)^2 - (3,72)^2}{2(2,81)(3,72)} = +0,62.$$

Итак, коэффициент корреляции для роста сидя и длины ног

$$r = +0,62.$$

В некоторых случаях может представить интерес производный (III) ряд, составленный не из сумм, а из разностей вариант двух заданных рядов. Например:

I ряд:	14	18	20	22	26
II ряд:	7	11	10	9	13
III ряд:	7	7	10	13	13

Между средними арифметическими M и средним квадратическим отклонением σ в этих рядах существует следующая зависимость:

$$M_3 = M_1 - M_2 \quad \sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2r\sigma_1\sigma_2}$$

в чем не трудно убедиться на приведенных выше числовых примерах. В частном случае:

$$\begin{aligned} \text{при } r &= +1 & \sigma_3 &= \sigma_1 - \sigma_2 \\ \text{при } r &= -1 & \sigma_3 &= \sigma_1 + \sigma_2 \\ \text{при } r &= 0 & \sigma_3 &= \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \end{aligned}$$

Практически эти формулы могут быть использованы, например, в том случае, когда известными являются M и σ для полной длины тела (роста стоя) и для роста сидя, причем требуется по этим данным вычислить M и σ для длины ног.

Если коэффициент корреляции между ростом стоя и ростом сидя

$$r = +0,87$$

Для роста стоя

$$M_1 = 129,57 \quad \sigma_1 = 5,89.$$

Для роста сидя

$$M_2 = 69,83 \quad \sigma_2 = 2,81,$$

то M_3 и σ_3 для длины ног можно найти по формулам:

$$M_3 = M_1 - M_2 \quad \sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2r\sigma_1\sigma_2}.$$

Подставив сюда числовые данные нашего примера, получим:

$$M_3 = 129,57 - 69,83 = 59,74$$

$$\sigma_3 = \sqrt{(5,89)^2 + (2,81)^2 - 2(0,87)(5,89)(2,81)} = \pm 3,71.$$

Если же, наоборот, известной является $\sigma_3 = 3,71$, а искомым — коэффициент корреляции r между ростом стоя и ростом сидя, то для определения r по нашим данным можно воспользоваться обратной формулой, которая в применении к данному случаю будет иметь такой вид:

$$r = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - \sigma_3^2}{2\sigma_1\sigma_2}.$$

Подставив сюда числовые значения σ_1 , σ_2 и σ_3 , получим:

$$r = \frac{(5,89)^2 + (2,81)^2 - (3,71)^2}{2(5,89)(2,81)} = +0,87.$$

Эту же зависимость можно распространить и на случай суммации многих признаков. Пусть нам известны следующие M и σ , вычисленные, например, для трех частей руки, составляющих в общей сложности полную ее длину.

Для плеча	M_1 и σ_1
„ предплечья	M_2 и σ_2
„ кисти	M_3 и σ_3 .

Пусть, кроме того, известны коэффициенты корреляции между этими размерами:

1) Коэффициент корреляции между длиной плеча и предплечья: r_{12} .

2) Коэффициент корреляции между длиной плеча и кистью: r_{13} .

3) Коэффициент корреляции между длиной предплечья и кистью: r_{23} .

По этим данным можем вычислить M и σ для полной длины руки, пользуясь формулами:

$$M = M_1 + M_2 + M_3$$

$$\sigma = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2 + 2r_{12}\sigma_1\sigma_2 + 2r_{13}\sigma_1\sigma_3 + 2r_{23}\sigma_2\sigma_3}$$

Зависимость между сигмами частей какого-либо полного размера и его общей сигмой имеет место и в применении к соответствующим средним ошибкам (m) этих размеров, так как при постоянном числе измерений (n) средняя ошибка зависит лишь от соответствующей сигмы, увеличиваясь и уменьшаясь пропорционально величине последней, что и определяется формулой:

$$m = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}.$$

Поэтому все то, что нами было установлено в применении к средним квадратическим отклонениям (σ), можно безоговорочно распространить и на средние ошибки m .

Так, если новый (третий) ряд составляется из сумм вариантов двух заданных рядов (первого и второго), то между средней ошибкой (m_3) нового ряда и средними ошибками (m_1 и m_2) двух заданных рядов существует зависимость, определяемая формулой:

$$m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 + 2r m_1 m_2},$$

где через r обозначен коэффициент корреляции между двумя заданными рядами суммируемых вариантов. В частности:

$$\begin{aligned} \text{при } r = +1 & \quad m_3 = m_1 + m_2 \\ \text{„ } r = -1 & \quad m_3 = m_1 - m_2 \\ \text{„ } r = 0 & \quad m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2}. \end{aligned}$$

Если же новый ряд составляется не из сумм, а из разностей, то

$$m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 - 2r m_1 m_2}$$

в частности:

$$\begin{aligned} \text{при } r = +1 & \quad m_3 = m_1 - m_2 \\ \text{„ } r = -1 & \quad m_3 = m_1 + m_2 \\ \text{„ } r = 0 & \quad m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2}. \end{aligned}$$

В правильности этих соотношений легко убедиться из рассмотрения тех же числовых примеров, на которых была выяснена зависимость между соответствующими сигмами (см. стр. 221).

Особый интерес может для нас представить случай составления нового ряда, посредством вычитания из вариантов первого ряда соответствующих им вариантов второго ряда. При этих условиях средняя ошибка нового ряда может быть, как было уже указано выше, вычислена по формуле:

$$m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 - 2r m_1 m_2}.$$

Приведем числовой пример использования этой формулы. Пусть числа первого ряда представляют собой результат взвешивания группы детей при поступлении их в санаторию, а числа второго ряда — вес этих же детей в конце какого-либо периода пребывания их в этой санатории:

I ряд (до):	29	32	34	27	33	35	31	28	30
II ряд (после):	35	36	38	31	33	37	34	30	32

Пусть, далее, нам требуется выяснить результаты пребывания этих детей в санатории в отношении влияния соответствующего режима на их вес (на сколько килограмм они в среднем прибавили в весе, и достоверным ли является наше утверждение, что эта прибавка не носит случайного характера).

Идя обычным путем, мы должны были бы вычислить средний вес этих детей при поступлении в санаторию (M_1), средний их вес в конце периода санаторного лечения (M_2) и обе средние ошибки (m_1 и m_2) этих средних арифметических.

Далее, применив обычный критерий достоверности (см. стран. 45), мы должны были бы убедиться в том, что

$$\frac{M_2 - M_1}{\sqrt{m_2^2 + m_1^2}} > 3.$$

В нашем примере:

Для I ряда:

$$M_1 = 31 \text{ кг} \quad m_1 = 0,86 \text{ кг}$$

Для II ряда:

$$M_2 = 34 \text{ кг} \quad m_2 = 0,86 \text{ кг}$$

Применяя этот критерий, получим:

$$\frac{M_2 - M_1}{\sqrt{m_2^2 + m_1^2}} = \frac{34 - 31}{\sqrt{(0,86)^2 + (0,86)^2}} = \frac{3}{\sqrt{0,74 + 0,74}} = \frac{3}{\sqrt{1,48}} = \frac{3}{1,22} = 2,46.$$

Итак, в данном случае, разница между M_2 и M_1 , т. е. средняя прибавка в весе, не может еще считаться достоверной, т. к. абсолютная величина этой разницы (т. е. 3) превышает свою среднюю ошибку (1,22) только в 2,46 раза, а не в 3 раза, как это требуется. Невозможность доказать наличие достоверного увеличения в весе этих 9 детей объясняется здесь чрезмерно большой средней ошибкой данной разницы. В самом деле, среднюю ошибку прибавки веса мы определяли здесь как

$$\sqrt{m_1^2 + m_2^2},$$

т. е. по формуле, соответствующей тому случаю, когда коэффициент корреляции между двумя заданными рядами чисел

$$r = 0.$$

Ничего иного мы и не имели права предположить, т. к., рассматривая изолированно вес детей до поступления в санаторию и вес их после проделанного курса лечения, мы не обладали никакими сведениями о корреляции этих данных, почему, из осторожности, мы должны были считать эту корреляцию отсутствующей (т. е. $r = 0$). Если бы речь шла здесь о разных детях, из которых 9 человек были взвешены при приеме, а другие 9 при выпуске, то о корреляции между этими данными и вообще вопрос бы не поднимался, т. к. совершенно неизвестно, каких-же детей из первой группы следует сопоставить с определенными детьми из второй группы при выяснении корреляции между их весами. Но в нашем примере варианты двух заданных рядов распадаются уже на естественные пары, что и дает право на выяснение вопроса о корреляции между этими рядами. В самом деле,

каждый ребенок имел два измерения своего веса (до и после), следовательно каждая варианта первого ряда (вес ребенка при поступлении в санаторию) имела свою парную варианту во втором ряду (вес того же ребенка после лечения).

Вычислив коэффициент корреляции между двумя рядами заданных чисел, получим:

$$r = +0,8.$$

На этом основании среднюю ошибку разностей вариант этих рядов (т. е. средней прибавки в весе) мы можем теперь вычислить по формуле:

$$m = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 - 2r m_1 m_2}.$$

Подставив сюда наши числовые значения:

$$m_1, m_2 \text{ и } r,$$

получим

$$m = \pm 0,54.$$

Это новое значение средней ошибки разности, вычисленное с учетом корреляции между весом до и весом после, оказалось несколько меньше полученного ранее (без учета данной корреляции, т. е. в предположении, что $r = 0$).

В данном случае абсолютная величина самой разности (3) превышает свою среднюю ошибку (0,54) уже более чем в 3 раза

$$\frac{3}{0,55} = 5,45.$$

Следовательно, приняв во внимание корреляцию между заданными рядами чисел, мы получили результат сравнения уже достаточно достоверный.

Практически, выгоднее будет, взамен вычисления коэффициента корреляции r , несколько видоизменить самый ход обработки первичного материала, подвергнув этой обработке не оба заданные ряда вариант порознь, а сразу же вычислив разности между весом до и после для каждого из 9 детей отдельно. Этим путем мы получим, очевидно, те же самые результаты. В самом деле:

I ряд (вес до):	29	32	34	27	33	35	31	28	30
II ряд (вес после):	35	36	38	31	33	37	34	30	32
III ряд (прибавка в весе):	6	4	4	4	0	2	3	2	2.

Для третьего ряда

$$M = 3 \quad m = \pm 0,54$$

что мы имели и раньше, применяя формулы

$$M = M_2 - M_1 \quad m = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 - 2r m_1 m_2}.$$

Итак, во всех случаях, когда предметом конечного исследования является средняя величина разности между двумя заданными рядами вариант, и варианты эти могут быть сгруппированы в естественные пары, выгоднее бывает подвергать обработке не отдельные ряды (в изолированном друг от друга виде), а сразу же составить новый ряд из разностей соответствующих пар вариант и, вычислив среднее арифметическое M и среднюю ошибку m для этого нового ряда, применить обычный критерий оценки достоверности, требующий, чтобы средняя величина разности (т. е. в данном случае само M) превышала свою ошибку m по крайней мере в 3 раза

$$\frac{M}{m} > 3.$$

При сравнении, например, среднего роста мальчиков (M_1) со средним ростом девочек (M_2) мы вынуждены идти обычным путем изолированной обработки каждого ряда порознь и применять критерий оценки достоверности:

$$\frac{M_1 - M_2}{\sqrt{m_1^2 + m_2^2}} > 3.$$

Но, если речь идет не о мальчиках и девочках вообще, а, скажем, о братьях и сестрах, то нам выгоднее будет вычислить сперва разности между ростом каждого брата и ростом его сестры, после чего подвергнуть обработке уже этот новый ряд разностей, и, вычислив для него M и m , применить критерий оценки достоверности

$$\frac{M}{m} > 3$$

каковой, при наличии прямой корреляции между ростом братьев и сестер, даст всегда лучшие в отношении достоверности результаты.

В заключение рассмотрим еще следующий случай вычисления среднего арифметического M и среднего квадратического отклонения σ , иногда встречающийся на практике. Пусть совокупность 46 вариантов была предварительно разбита на три части, и для каждой из этих частей порознь были вычислены средние и сигмы, числовые значения которых сохранились и находятся в нашем распоряжении. По этим данным требуется определить теперь M_0 и σ_0 для всех 46 вариантов, не прибегая к обычным промежуточным вычислениям. Пусть в числах:

для первой части ряда	$n_1 = 20$	$M_1 = 11$	$\sigma_1 = \pm 2,18$
„ второй „	$n_2 = 16$	$M_2 = 10$	$\sigma_2 = \pm 2,16$
„ третьей „	$n_3 = 10$	$M_3 = 8$	$\sigma_3 = \pm 1,82$

Среднее арифметическое M_0 для объединенного ряда состоящего из всех трех частей, может быть вычислено по формуле:

$$M_0 = \frac{n_1 M_1 + n_2 M_2 + n_3 M_3}{n_1 + n_2 + n_3}$$

или короче

$$M_0 = \frac{\Sigma n M}{\Sigma n}$$

Эти формулы показывают, что для вычисления M_0 следует среднее арифметическое каждой отдельной части ряда помножить на число вариантов в данном ряду, все эти произведения сложить и сумму их разделить на сумму вариантов во всех трех частях:

$$n_1 M_1 = 20 \cdot 11 = 220$$

$$n_2 M_2 = 16 \cdot 10 = 160$$

$$n_3 M_3 = 10 \cdot 8 = 80$$

$$\Sigma n M = 460$$

Так как сумма вариантов во всех трех частях ряда

$$\Sigma n = n_1 + n_2 + n_3 = 20 + 16 + 10 = 46,$$

то

$$M_0 = \frac{\Sigma n M}{\Sigma n} = \frac{460}{46} = 10.$$

Итак, общее для всего ряда среднее арифметическое ¹⁾

¹⁾ Такое среднее арифметическое называется „взвешанным“.

$$M = 10.$$

Для вычисления общего среднего квадратического отклонения (σ_0) служит следующая формула:

$$\sigma_0 = \pm \sqrt{\frac{\Sigma (n-1) \sigma^2 + \Sigma n (M - M_0)^2}{\Sigma n - 1}}$$

Разъясним порядок действий, необходимых для вычисления σ_0 по этой формуле на числовых данных нашего примера. Здесь слева в числителе под корнем стоит выражение:

$$\Sigma (n-1) \sigma^2.$$

Более подробно его можно представить в следующем виде:

$$\Sigma (n-1) \sigma^2 = (n_1 - 1) \sigma_1^2 + (n_2 - 1) \sigma_2^2 + (n_3 - 1) \sigma_3^2.$$

Следовательно для вычисления величины, обозначенной символом $\Sigma (n-1) \sigma^2$, необходимо для каждой отдельной части ряда квадрат соответствующей сигмы помножить на число вариантов этой части без единицы и все эти произведения сложить:

$$(n_1 - 1) \sigma_1^2 = (20 - 1) 2,18^2 = 19 \cdot 4,7524 = 90,2956$$

$$(n_2 - 1) \sigma_2^2 = (16 - 1) 2,16^2 = 15 \cdot 4,6656 = 69,9840$$

$$(n_3 - 1) \sigma_3^2 = (10 - 1) 1,82^2 = 9 \cdot 3,3124 = 29,8116$$

$$\Sigma (n-1) \sigma^2 = 190,0912.$$

Рядом с этим выражением в числителе нашей формулы под корнем стоит другое:

$$\Sigma n (M - M_0)^2.$$

Более подробно его можно представить в следующем виде:

$$\Sigma n (M - M_0)^2 = n_1 (M_1 - M_0)^2 + n_2 (M_2 - M_0)^2 + n_3 (M_3 - M_0)^2.$$

Следовательно для вычисления этого выражения необходимо для каждой отдельной части ряда вычислить разность между данным частным средним и общим для всего ряда средним M_0 , эту разность возвысить в квадрат и по-

множить на число вариант в данной части ряда, после чего все эти произведения сложить:

$$n_1(M_1 - M_0)^2 = 20(11 - 10)^2 = 20(+1)^2 = 20 \cdot 1 = 20$$

$$n_2(M_2 - M_0)^2 = 16(10 - 10)^2 = 16 \cdot 0^2 = 16 \cdot 0 = 0$$

$$n_3(M_3 - M_0)^2 = 10(8 - 10)^2 = 10 \cdot (-2)^2 = 10 \cdot 4 = 40$$

$$\Sigma n(M - M_0)^2 = 60.$$

Подставляя эти данные в формулу для вычисления σ_0 получим:

$$\begin{aligned} \sigma_0 &= \pm \sqrt{\frac{\Sigma(n-1)\sigma^2 + \Sigma n(M - M_0)^2}{\Sigma n - 1}} = \pm \sqrt{\frac{190,0912 + 60}{46 - 1}} = \\ &= \pm \sqrt{\frac{250,0912}{45}} = \pm \sqrt{5,5575} = \pm 2,36. \end{aligned}$$

Итак, среднее квадратическое отклонение для всех 46 вариант

$$\sigma_0 = \pm 2,36.$$

Средняя ошибка m_0 для всего объединенного ряда, очевидно, может быть вычислена по обычной формуле:

$$m_0 = \frac{\sigma_0}{\sqrt{\Sigma n}} = \frac{2,36}{\sqrt{46}} = \pm 0,35.$$

Запись всех этих вычислений удобно вести в следующей расчетной решетке (см. табл. 86).

ТАБЛИЦА 86.

Обозначения действий и записей	Частные данные			Общие результаты
	I ряд	II ряд	III ряд	
n	20	16	10	$\Sigma n = 46$
M	11	10	8	$M_0 = 10$
σ	2,18	2,16	1,82	$\sigma_0 = 2,36$
nM	220	160	80	$\Sigma nM = 460$
σ^2	4,7524	4,6656	3,3124	—
$(n-1)\sigma^2$	90,2956	69,9840	29,8116	$\Sigma(n-1)\sigma^2 = 190,0912$
$M - M_0$	1	0	-2	—
$(M - M_0)^2$	1	0	4	—
$n(M - M_0)^2$	20	0	40	$\Sigma n(M - M_0)^2 = 60$

Порядок последовательного заполнения отдельных клеток этой решетки понятен из приведенного выше описания способа соответствующих вычислений.

В тех случаях, когда все сигмы вычисляются по формуле без поправки на малое число измерений (т.е. когда Σx^2 делится под корнем не на $n-1$, а просто на n), для определения общего среднего квадратического отклонения σ_0 следует пользоваться формулой:

$$\sigma_0 = \pm \sqrt{\frac{\Sigma n\sigma^2 + \Sigma n(M - M_0)^2}{\Sigma n}}$$

XVIII. Статистический анализ качественных признаков.

В тех случаях, когда варьирующие признаки изменяются качественно, а не количественно, удобно подразделить все объекты исследования на соответствующие группы (классы) и частоты этих классов выразить в процентах от общего количества измерений (наблюдений). Пусть, например, из 76 исследованных детей 19 оказались туберкулезными, а остальные 57 — здоровыми*). Тогда данный коллектив исследованных объектов распадется по признаку наличия туберкулеза на два класса: больных и здоровых. Процентные частоты (q) каждого из этих классов мы найдем по формуле:

$$q = \frac{100 \cdot n_1}{n} \%,$$

где через n_1 обозначено количество объектов, обладающих данным качественным признаком, а через n — общее количество всех исследованных объектов. В нашем примере для туберкулезных детей $n_1 = 19$, а $n = 76$. Следовательно процент туберкулезных детей в данном их коллективе

$$q = \frac{100 \cdot 19}{76} = 25\%.$$

*) Пример вымышленный.

Для возможности сопоставления таких процентных частот друг с другом в целях оценки достоверности обнаруженной между ними разницы необходимо научиться вычислять также и средние ошибки этих величин. С поправкой на ограниченность числа измерений (наблюдений) соответствующая формула для этого будет иметь следующий вид:

$$m_q = \pm \sqrt{\frac{q(100-q)}{n-1}} \%,$$

где через m_q обозначена искомая средняя ошибка, через q — заданный процент, а через n — общее количество наблюдений, из которых этот процент выведен. В нашем последнем примере для туберкулезных детей $q = 25$, а $n = 76$. Следовательно:

$$m_q = \pm \sqrt{\frac{25(100-25)}{76-1}} = \pm \sqrt{\frac{25 \cdot 75}{75}} = \pm \sqrt{25} = \pm 5\%.$$

Итак, в условиях нашего примера:

$$q = 25 \pm 5.$$

Допустим, что в каком-либо другом детском коллективе туберкулезных детей оказалось 13 из 26. Тогда процент больных детей найдем по формуле:

$$q = \frac{100 \cdot 13}{26} = 50\%.$$

а среднюю ошибку этой величины — по формуле:

$$m_q = \pm \sqrt{\frac{50(100-50)}{26-1}} = \pm \sqrt{\frac{50 \cdot 50}{25}} = \pm \frac{50}{5} = \pm 10\%.$$

Итак, в первом случае $q_1 = 25 \pm 5$
а во втором $q_2 = 50 \pm 10$.

Спрашивается, достоверной или случайной является обнаруженная здесь разница в заболеваемости туберкулезом среди детей двух этих коллективов?

Для решения этого вопроса подставим наши числовые данные в формулу для оценки достоверности различия между двумя величинами, вычисленными с их средними ошибками (см. гл. V):

$$\frac{(50-25)^2}{5^2 + 10^2} = \frac{(25)^2}{25 + 100} = \frac{625}{125} = 5.$$

Так как в результате этой подстановки мы получили здесь число 5 (а не 9, как это требуется), то обнаруженное различие в обоих процентах (25 и 50) в данном случае является лишь вероятным, но еще не вполне доказанным, что объясняется, очевидно, недостаточным количеством произведенных наблюдений (всего лишь 26 и 76).

Этот же способ вычисления средних процентных ошибок применим и в том случае, когда по данному качественному признаку весь материал распадается на несколько групп (например, при подразделении детей на конституциональные типы, при подсчете растений с листьями различной формы и т. д.).

ТАБЛИЦА 87.

	потомки		
	—	+	
предки	+	6	30
	—	44	20

ТАБЛИЦА 88.

	50	50	
36	6	30	
64	44	20	30
		44	26

Между двумя качественными признаками, так же как и между количественными, может существовать более или менее тесная связь (прямая или обратная), характеризующаяся определенной величиной коэффициента корреляции r . Пусть, например, требуется узнать, наследуется ли какой-либо качественный признак (цвет волос или глаз, какой-либо физический недостаток, специальная одаренность, темперамент и т. д.). Предположим, что из ста обследованных объектов 36 человек являлись потомками лиц, обладающих данным признаком, причем 30 человек его унаследовали, а 6 нет; предки же остальных 64 человек данным признаком не обладали, и из числа их потомков 44 человека этого признака также не имели, а 20 имели. Эти числовые данные непосредственного подсчета можно разместить в обычной корреляционной решетке (см. табл. 87). Здесь в заголовках наличие признака условно обозначено знаком +, а отсутствие помечено знаком —.

Имея эти частоты, мы могли бы вычислить коэффициент корреляции r обычным способом (см. гл. XV). Для этого необходимо просуммировать частоты по горизонтальным, вертикальным и диагональным направлениям (см. табл. 88) и результат этого подсчета обработать в обычной расчетной решетке по способу сумм (см. табл. 89).

ТАБЛИЦА 89.

Ряд x			Ряд y			Ряд z			Контр. сводка (ряд u)		
p	0	0	p	36	0	p	30	0	p	66	0
		—	36	36	—	30	30	—	66	66	—
50	—	—	64	—	—	26	—	—	140	—	—
50	50	—			—	44	44	—	94	94	—
100	50	0	100	0	0	100	44	—	300	94	—
S_1	= -50		S_1	= +36		S_1	= -14		S_1	= -28	
S_2	= 50		S_2	= 36		S_2	= 74		S_2	= 160	
Σx^2	= 25		Σy^2	= 23,04		Σz^2	= 72,04		Σxy	= +12	

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}} = \frac{+12}{\sqrt{25 \cdot 23,04}} = \frac{+12}{\sqrt{576}} = \frac{+12}{24} = +0,5.$$

Но то же самое значение коэффициента корреляции (+0,5) в данном случае мы можем получить и проще. Обозначим

ТАБЛИЦА 90.

$x \backslash y$	—	+
+	p_1	p_2
—	p_3	p_4

четыре частоты, оказавшиеся в клетках нашей корреляционной решетки, через p_1, p_2, p_3 и p_4 (см. табл. 90).

В нашем примере, следовательно:

$$p_1 = 6 \quad p_2 = 30 \\ p_3 = 44 \quad p_4 = 20.$$

При таком обозначении коэффициент корреляции r качественных признаков может быть вычислен по формуле:

$$r = \frac{p_2 p_3 - p_1 p_4}{\sqrt{(p_1 + p_2)(p_3 + p_4)(p_1 + p_3)(p_2 + p_4)}}$$

Подставив сюда наши числовые данные, получим:

$$r = \frac{30 \cdot 44 - 6 \cdot 20}{\sqrt{(6 + 30)(44 + 20)(6 + 44)(30 + 20)}} = \frac{1320 - 120}{\sqrt{36 \cdot 64 \cdot 50 \cdot 50}} = \frac{+1200}{2400} = +0,5.$$

Средняя ошибка этого коэффициента корреляции найдется по обычной формуле:

$$m_r = \pm \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}} = \pm \frac{1 - (0,5)^2}{\sqrt{100}} = \pm \frac{1 - 0,25}{10} = \pm \frac{0,75}{10} = \pm 0,08.$$

Следовательно окончательно будем иметь

$$r = +0,50 \pm 0,08.$$

Здесь отношение $\frac{r}{m_r} = \frac{0,50}{0,08} = 6,25$. Так как отношение это оказывается больше 3, то достоверность наследственной передачи данного признака в условиях последнего примера можно считать доказанной.

При вычислении r с помощью логарифмических таблиц следует найти сперва логарифм выражения:

$$\sqrt{(p_1 + p_2)(p_3 + p_4)(p_1 + p_3)(p_2 + p_4)}$$

Для этого логарифмы всех четырех множителей складываются, и сумма их делится на 2. У нас:

$$\begin{cases} \lg(p_1 + p_2) = \lg 36 = 1,55630 \\ \lg(p_3 + p_4) = \lg 64 = 1,80618 \\ \lg(p_1 + p_3) = \lg 50 = 1,69897 \\ \lg(p_2 + p_4) = \lg 50 = 1,69897 \end{cases}$$

сумма этих логарифмов = 6,76042.

Следовательно искомый логарифм этого выражения равен

$$\frac{6,76042}{2} = 3,38021.$$

Для вычисления коэффициента корреляции r следует, далее, из логарифма выражения $(p_2 p_3 - p_1 p_4)$ вычесть только-что найденный логарифм 3,38021. Числовое значение

ние первого выражения найдем без логарифмирования; оно, очевидно, равно +1200. Итак:

$$\begin{cases} \lg 1200 & = 3,07918 \\ \text{найденный } \lg & = 3,38021 \end{cases}$$

разность этих логарифмов = $\bar{1},69897$.

Теперь остается лишь по этому логарифму отыскать соответствующее ему число. По таблицам Пржевальского находим, что логарифму $\bar{1},69897$ соответствует число 0,5.

Следовательно искомый коэффициент корреляции

$$r = +0,5.$$

Выше мы разобрали случай корреляции двух качественных признаков, распадающихся всего только на две группы

ТАБЛИЦА 91.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1	1	1	2	16
B_2	7	0	2	1
B_3	0	33	16	1
B_4	2	16	0	2

(или класса). В действительности, однако, нередко приходится иметь дело и с подразделением каждого такого признака на несколько отличных друг от друга категорий, например, по цвету: красный, синий, белый, желтый и т. д. Такие же подразделения возможны, очевидно, и по форме

(например, листьев), по конституциональным особенностям (детей), по профессиям (их родителей) и т. д.

В этом случае распределение всех объектов исследования по нескольким группам двух качественных признаков (например, по форме и по цвету) может быть представлено в виде следующей корреляционной решетки (см. таблицу 91).
Здесь в заголовках вертикальных столбцов (сверху) символами: A_1, A_2, A_3 , и A_4 условно обозначена классификация объектов исследования по группам одного из двух качественных признаков (например, по цвету), а в заголовках горизонтальных строчек (слева) символами B_1, B_2, B_3 , и B_4 указаны группы тех же объектов по другому признаку (например, по форме). Числа, поставленные в отдельных клетках внутри этой решетки, обозначают частоты p .

Так, например, частота 16, проставленная в этой таблице в крайней справа верхней клетке, указывает на то,

что среди всех 100 объектов исследования оказалось 16 таких, которые по своему цвету относились к группе A_4 и в то же время по форме принадлежали к группе B_1 и т. д.

По отношению к этим данным нас может заинтересовать вопрос о том, в какой мере и как именно каждая пара категорий этих двух признаков (A и B) являются связанными друг с другом, например, коррелирует ли цвет A_4 с формой B_1 или цвет A_2 с формой B_3 и т. д.

В каждом частном случае мы можем разрешить этот вопрос путем вычисления соответствующего коэффициента корреляции r по указанной выше формуле (для двух качественных признаков)

$$r = \frac{p_2 p_3 - p_1 p_4}{\sqrt{(p_1 + p_2)(p_3 + p_4)(p_1 + p_3)(p_2 + p_4)}}$$

Пусть, например, требуется вычислить коэффициент корреляции между цветом A_4 и формой B_1 . Чтобы свести

ТАБЛИЦА 92.

		не A_4			A_4
		A_1	A_2	A_3	A_4
не B_1	B_2	7	0	2	1
	B_3	0	33	16	1
	B_4	2	16	0	2

ТАБЛИЦА 93.

		(-)	(+)
		не A_4	A_4
не B_1	(+) B_1	4	16
	(-) не B_1	76	4

этот вопрос к корреляции качественных признаков, распадающихся только на две группы, мы должны были бы составить новую корреляционную решетку из 4-х клеток, объединив группы по цвету: A_1, A_2 и A_3 в одну общую группу объектов исследования, не имеющих цвета A_4 (т.е. в группу „не A_4 “) и, совершенно также, сгруппировать формы B_2, B_3 и B_4 в одну общую категорию („не B_1 “). Это объединение групп и соответствующий подсчет частот в таких составных группах наглядно представлен на таблицах 92 и 93. В первой из них все частоты перераспределены между 4-мя новыми клетками, а во второй произведен подсчет частот, оказавшихся после этой перегруппировки в каждой такой клетке. В этом новом виде наша корреляционная решетка

указывает распределение всех 100 объектов исследования по наличию (+) и отсутствию (—) признаков A_4 и B_1 , что и дает право применить для вычисления коэффициента корреляции r ранее указанную формулу:

$$r = \frac{p_2 p_3 - p_1 p_4}{\sqrt{(p_1 + p_2)(p_3 + p_4)(p_1 + p_3)(p_2 + p_4)}}$$

Здесь:

$$\begin{aligned} p_1 &= 4 & p_2 &= 16 \\ p_3 &= 76 & p_4 &= 4. \end{aligned}$$

Подставляя эти данные в нашу формулу, получим:

$$\begin{aligned} r &= \frac{16 \cdot 76 - 4 \cdot 4}{\sqrt{(4 + 16)(76 + 4)(4 + 76)(16 + 4)}} = \frac{1216 - 16}{\sqrt{20 \cdot 80 \cdot 80 \cdot 20}} \\ &= \frac{+1200}{1600} = +0,75. \end{aligned}$$

Итак, коэффициент корреляции между цветом A_4 и формой B_1 в условиях нашего примера оказался равным $+0,75$, что свидетельствует о наличии довольно значительной прямой связи этих признаков. Этот результат показывает, что объекты исследования, имеющие цвет A_4 , в большинстве случаев обладают в то же время и формой B_1 . Если бы этот коэффициент оказался отрицательным, то мы имели бы обратную зависимость, при которой данный цвет A_4 , как общее правило, чаще всего не наблюдался бы в сочетании с формой B_1 .

Совершенно также мы могли бы вычислить и другие коэффициенты корреляции, например, между цветом A_2 и формой B_3 , между цветом A_3 и формой B_4 и т. д.

Однако, при вычислении всех коэффициентов по указанной выше формуле, работу эту очень усложняет предварительное перераспределение частот первичной корреляционной решетки по новым 4-м клеткам. Это затруднение можно устранить, если при вычислении коэффициентов r пользоваться другой формулой, способ применения которой мы разъясним здесь на том же самом числовом примере (см. таблицу 94).

Подсчитаем прежде всего общее количество объектов исследования по каждому цвету отдельно и, независимо от этого, количество их по каждой форме. Для этого придется

сложить заданные частоты по всем вертикальным столбцам и по всем горизонтальным строчкам. В результате мы получим итоги (p_x) суммирования частот по столбцам:

10, 50, 20 и 20

и такие же итоги (p_y) суммирования по строчкам:

20, 10, 50 и 20.

Эти итоги (p_x и p_y) мы запишем снизу и справа нашей расчетной решетки, как показано на таблице 94.

ТАБЛИЦА 94.

	A_1	A_2	A_3	A_4	
B_1	1	1	2	16	20
B_2	7	0	2	1	10
B_3	0	33	16	1	50
B_4	2	16	0	2	20
	10	50	20	20	

p_x

p_y

Очевидно, что общая сумма всех итогов p_x равна сумме всех итогов p_y , представляя собой ничто иное, как общее количество всех объектов исследования (n).

$$\Sigma p_x = \Sigma p_y = n$$

При этих условиях любой коэффициент корреляции r между двумя признаками (например A_4 и B_1) мы можем вычислить по формуле:

$$r = \frac{np - p_x p_y}{\sqrt{p_x(n - p_x)} \sqrt{p_y(n - p_y)}}$$

где через p — обозначена частота той клетки корреляционной решетки (в данном случае 16), которая находится на пересечении нужного столбца (A_4) с соответствующей строчкой (B_1), через p_x — общий итог (сумма частот) данного столбца (A_4), а через p_y — итог (сумма частот) соответствующей строчки (B_1).

В нашем примере при вычислении коэффициента корреляции между цветом A_4 и формой B_1

$$\begin{array}{ll} n = 100 & p_x = 20 \\ p = 16 & p_y = 20 \end{array}$$

Следовательно искомый коэффициент корреляции

$$\begin{aligned} r &= \frac{100 \cdot 16 - 20 \cdot 20}{\sqrt{20(100-20)} \sqrt{20(100-20)}} = \frac{1600 - 400}{\sqrt{20 \cdot 80} \sqrt{20 \cdot 80}} = \\ &= \frac{+1200}{40 \cdot 40} = \frac{+1200}{1600} = +0,75 \end{aligned}$$

что мы имели уже и раньше.

Для вычисления коэффициента корреляции между цветом A_3 и формой B_2 мы должны будем подставить в эту формулу следующие числовые значения:

$$\begin{array}{ll} n = 100 & p_x = 20 \\ p = 2 & p_y = 10 \end{array}$$

Тогда искомый коэффициент корреляции

$$\begin{aligned} r &= \frac{100 \cdot 2 - 20 \cdot 10}{\sqrt{20(100-20)} \sqrt{10(100-10)}} = \frac{200 - 200}{\sqrt{20 \cdot 80} \sqrt{10 \cdot 90}} = \\ &= \frac{0}{40 \cdot 30} = 0. \end{aligned}$$

Заметим, что два выражения, стоящие в знаменателе этой формулы, т.-е.

$$\sqrt{p_x(n-p_x)} \quad \text{и} \quad \sqrt{p_y(n-p_y)}$$

по величине своей зависят только лишь от p_x и p_y (при постоянном n). Следовательно первое из них $\sqrt{p_x(n-p_x)}$ будет иметь постоянную величину для всех клеток одного и того же вертикального столбца (сумма частот которого равна данному итогу p_x), а второе: $\sqrt{p_y(n-p_y)}$ сохранит неизменную величину для всех клеток каждой горизонтальной строчки (с данным итогом p_y). Поэтому нам выгоднее раз навсегда для каждого p_x вычислить соответствующую ему величину $\sqrt{p_x(n-p_x)}$ и точно также для каждого p_y —

величину $\sqrt{p_y(n-p_y)}$. Обозначив первую из них через t_x , а вторую через t_y , будем иметь:

$$t_x = \sqrt{p_x(n-p_x)} \quad t_y = \sqrt{p_y(n-p_y)}$$

Тогда формула для вычисления коэффициента корреляции r примет следующий окончательный вид:

$$r = \frac{np - p_x p_y}{t_x t_y}$$

Вычислим же для каждого итога p_x соответствующую ему величину t_x , а для каждого итога p_y —величину t_y :

для $p_x = 20$

$$t_x = \sqrt{20(100-20)} = \sqrt{20 \cdot 80} = \sqrt{1600} = 40$$

для $p_x = 20$

$$t_x = \sqrt{20(100-20)} = \sqrt{20 \cdot 80} = \sqrt{1600} = 40$$

для $p_x = 50$

$$t_x = \sqrt{50(100-50)} = \sqrt{50 \cdot 50} = \sqrt{2500} = 50$$

для $p_x = 10$

$$t_x = \sqrt{10(100-10)} = \sqrt{10 \cdot 90} = \sqrt{900} = 30$$

Точно также: для $p_y = 20$

$$t_y = \sqrt{20(100-20)} = \sqrt{20 \cdot 80} = \sqrt{1600} = 40$$

для $p_y = 10$

$$t_y = \sqrt{10(100-10)} = \sqrt{10 \cdot 90} = \sqrt{900} = 30$$

для $p_y = 50$

$$t_y = \sqrt{50(100-50)} = \sqrt{50 \cdot 50} = \sqrt{2500} = 50$$

для $p_y = 20$

$$t_y = \sqrt{20(100-20)} = \sqrt{20 \cdot 80} = \sqrt{1600} = 40$$

Эти величины t_x и t_y мы проставим для ясности около соответствующих итогов p_x и p_y в нашей первоначально заданной корреляционной решетке, после чего она примет следующий вид (см. табл. 95).

ТАБЛИЦА 95.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y	t_y
B_1	1	1	2	16	20	40
B_2	7	0	2	1	10	30
B_3	0	33	16	1	50	50
B_4	2	16	0	2	20	40
$p_x =$	10	50	20	20	$n = 100$	
$t_x =$	30	50	40	40		

Если теперь нам потребовалось бы вычислить тот же коэффициент корреляции между цветом A_4 и формой B_1 , то мы могли бы воспользоваться формулой

$$r = \frac{np - p_x p_y}{t_x t_y}$$

В нашем случае:

$$\begin{array}{lll} n = 100 & p_x = 20 & t_x = 40 \\ p = 16 & p_y = 20 & t_y = 40 \end{array}$$

Следовательно:

$$r = \frac{100 \cdot 16 - 20 \cdot 20}{40 \cdot 40} = \frac{1600 - 400}{1600} = \frac{+1200}{1600} = +0,75$$

Для вычисления коэффициента корреляции между цветом A_1 и формой B_3 мы должны будем подставить в эту формулу:

$$\begin{array}{lll} n = 100 & p_x = 10 & t_x = 30 \\ p = 0 & p_y = 50 & t_y = 50 \end{array}$$

Откуда:

$$r = \frac{100 \cdot 0 - 10 \cdot 50}{30 \cdot 50} = \frac{0 - 500}{1500} = \frac{-500}{1500} = -0,33$$

Вычислив этим путем все 16 коэффициентов корреляции, получим следующие их числовые значения, занесенные для ясности в соответствующие клетки нашей решетки (см. таблицу 96).

ТАБЛИЦА 96.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1	-0,08	-0,45	-0,13	+0,75
B_2	+0,67	-0,33	0	-0,08
B_3	-0,33	+0,32	+0,30	-0,45
B_4	0	+0,30	-0,25	-0,13

Теперь следовало бы оценить достоверность каждого коэффициента корреляции r , вычислив его среднюю ошибку m_r по обычной формуле

$$m_r = \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}}$$

и убедиться в том, что абсолютная величина самого коэффициента r превышает его среднюю ошибку m_r по крайней мере в 3 раза, т.е. воспользоваться неравенством:

$$\frac{r}{m_r} > 3$$

Однако при постоянном числе измерений n (у нас $n = 100$ для всех коэффициентов корреляции r) можно избежать этих добавочных вычислений, определив то минимальное значение r , которое при данном n будет удовлетворять указанному выше условию достоверности.

Эта наименьшая величина достоверных коэффициентов корреляции (минимум r) может быть вычислена по формуле:

$$\min r = \frac{\sqrt{n+36} - \sqrt{n}}{6}$$

В нашем примере $n = 100$, следовательно:

$$\min r = \frac{\sqrt{100+36} - \sqrt{100}}{6} = \frac{\sqrt{136} - \sqrt{100}}{6}$$

Так как $\sqrt{136} = 11,6619$, а $\sqrt{100} = 10$, то

$$\min r = \frac{11,6619 - 10}{6} = \frac{1,6619}{6} = 0,28$$

Итак, $\min r = 0,28$.

Этот результат показывает, что из всех 16 вычисленных нами коэффициентов корреляции r только те будут превышать свою среднюю ошибку в 3 раза и более, которые по абсолютной своей величине (т.е. не принимая во внимание знака $+$ или $-$) окажутся больше этого $\min. r = 0,28$. Остальные же коэффициенты этому условию удовлетворять не будут и, как недостоверные, не должны быть принимаемы во внимание.

Нашему условию ($r > 0,28$) удовлетворяет здесь только 9 коэффициентов корреляции r из общего их числа 16. Оставив их в решетке на соответствующих местах и выкинув 7 недостоверных коэффициентов (меньших 0,28), получим следующие окончательные результаты корреляционного анализа наших первоначальных данных (см. табл. 97).

ТАБЛИЦА 97.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1		-0,45		+0,75
B_2	+0,67	-0,33		
B_3	-0,33	+0,32	+0,30	-0,45
B_4		+0,30		

Эти результаты показывают, что прямая корреляция наблюдается здесь между:

- цветом A_4 и формой B_1
- цветом A_1 и формой B_2
- цветом A_2 и формой B_3
- цветом A_3 и формой B_3
- цветом A_2 и формой B_4

а обратная зависимость констатирована между:

- цветом A_2 и формой B_1
- цветом A_2 и формой B_2
- цветом A_1 и формой B_3
- цветом A_4 и формой B_3

Связь же между остальными парами цветов и форм при данных условиях осталась невыясненной (не является достоверной).

Итак, при вычислении комплекта коэффициентов корреляции для выяснения связи между двумя рядами качественных признаков, необходимо выполнить следующие операции:

1. Составить корреляционную решетку и в соответствующие клетки ее занести частоты p .

2. Просуммировать эти частоты по всем вертикальным столбцам и по всем горизонтальным строчкам. Получим итоги: p_x и p_y .

3. Для каждого итога p_x вычислить величину t_x по формуле:

$$t_x = \sqrt{p_x(n-p_x)},$$

а для каждого итога p_y величину t_y по формуле:

$$t_y = \sqrt{p_y(n-p_y)}$$

4. Для каждой пары признаков вычислить коэффициент корреляции r по формуле:

$$r = \frac{np - p_x p_y}{t_x t_y}$$

5. Определить наименьшую величину достоверных коэффициентов корреляции r по формуле:

$$\min r = \frac{\sqrt{n+36} - \sqrt{n}}{6}$$

6. Сделать соответствующие выводы на основании рассмотрения только тех коэффициентов корреляции r , которые по своей абсолютной величине окажутся больше этого минимального их значения.

В разобранный выше числовой пример обе качественных признака (цвет и форма) распались на одинаковое число категорий (по 4 в каждом). Однако это не является обязательным, и мы можем представить себе случай, когда учитываются, например, 3 цвета и 5 форм. Порядок вычисления, очевидно, при этом останется прежним.

В некоторых случаях нас могут интересовать не все категории какого-либо признака, а лишь некоторые из них, например, только некоторые болезни, при наличии еще це-

лого ряда других, для данного исследования не представляющих особого значения. Тогда все эти лишние для нас подразделения данного качественного признака следует объединить в одну общую рубрику, и непременно принять их в расчет при подсчете итогов и общего числа наблюдений n . Не выполнив этого условия, мы рискуем получить ошибочные результаты, т. к. в этом случае все коэффициенты корреляций будут указывать на наличие прямой или обратной зависимости признаков лишь внутри той искусственно выделенной группы объектов исследования, которая у нас осталась за вычетом некоторого числа непринятых во внимание объектов.

ТАБЛИЦА 98.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y
B_1	1	1	2	16	20
B_2	7	0	2	1	10
B_3	0	33	16	1	50
B_4	2	16	0	2	20
p_x	10	50	20	20	100

Представим, теперь, случай, когда нас не интересует корреляция между отдельными категориями признаков (например, связь между определенным цветом A_4 и определенной же формой B_1), но зато требуется выяснить, существует ли вообще какая-либо зависимость между двумя этими признаками в целом (например, между цветом и формой вообще).

Вычертив заново нашу первичную корреляционную решетку, просуммируем в ней все вертикальные столбцы и горизонтальные строчки и получим, как и раньше, итоги p_x и p_y (см. таблицу 98).

Здесь мы имеем фактическое распределение частот p по 16 клеткам этой решетки, именно то их распределение, которое может быть как раз и вызвано наличием искомой корреляции между цветом и формой. Зададимся же для сравнения вопросом о том, каково было бы это распределение частот по клеткам, если бы корреляции между данными признаками не наблюдалось вовсе, т.-е. в том случае, когда все 100 объектов исследования рассеялись бы по этим

клеткам в чисто случайном порядке (вернее в полном беспорядке). Теория вероятностей указывает путь к разрешению этого вопроса. Оказывается, что для каждой клетки нашей решетки мы можем определить то количество объектов исследования (p_0), которое попало бы в нее при вполне случайном распределении вариант, пользуясь для этого следующей простой формулой:

$$p_0 = \frac{p_x p_y}{n}$$

Так, например, в крайней слева клетке, при фактическом распределении объектов исследования по нашим категориям двух качественных признаков, оказался зарегистрированным лишь 1 такой объект. Это значит, что сочетание цвета A_1 , с формой B_1 встретилось среди наших 100 случаев всего только один раз. Посмотрим, сколько же раз это сочетание (A_1 с B_1), должно было бы встретиться при вполне случайном распределении объектов исследования по этим категориям цвета и формы, т.-е. при полном отсутствии корреляции между данными признаками. Так как общее число объектов исследования цвета A_1 , т.-е.

$$p_x = 10,$$

а общее число всех объектов, обладающих формой B_1 , т.-е.

$$p_y = 20,$$

то при $n = 100$ искомое число случайных сочетаний A_1 с B_1 т.-е.

$$p_0 = \frac{p_x p_y}{n} = \frac{10 \cdot 20}{100} = \frac{200}{100} = 2.$$

Итак, при случайном распределении (при отсутствии корреляции) в этой клетке было бы зарегистрировано 2 объекта исследования, а не 1, как у нас получилось.

Для соседней справа клетки (в которой фактически оказался также 1 объект исследования) $p_x = 50$, а $p_y = 20$. Следовательно

$$p_0 = \frac{p_x p_y}{n} = \frac{50 \cdot 20}{100} = \frac{1000}{100} = 10.$$

Эти теоретически вычисленные значения p_0 мы назовем теоретическими частотами, в отличие от занесенных в нашу первичную решетку эмпирических частот p .

Вычислив для всех 16 клеток соответствующие им теоретические частоты p_0 , получим следующее их распределение, отвечающее случаю полного отсутствия какой-либо корреляции между цветом и формой (см. табл. 99).

Нетрудно заметить, что эти теоретические частоты p_0 по всем вертикальным столбцам и горизонтальным строчкам дают в сумме те же самые итоги p_x и p_y , которые ранее мы получили и для эмпирических частот p .

ТАБЛИЦА 99.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y
B_1	2	10	4	4	20
B_2	1	5	2	2	10
B_3	5	25	10	10	50
B_4	2	10	4	4	20
p_x	10	50	20	20	

Имея в своем распоряжении эту картину теоретического распределения, мы можем теперь сравнить ее с нашим фактическим распределением частот, представленным на таблице 98. Если бы оба эти распределения оказались вполне совпадающими друг с другом, мы вправе были бы утверждать, что корреляция между формой и цветом не была обнаружена и в наших первичных данных. Наоборот, всякое различие в этих двух распределениях мы должны будем приписать уже существованию определенной связи между этими признаками и при том связи тем большей, чем заметнее окажутся различия между распределением эмпирических и теоретических частот p и p_0 в каждой клетке.

Таким образом определение интересующей нас связи между цветом и формой свелось здесь к выяснению различий между p и p_0 во всех 16 клетках этой таблицы. Вычислим же разности между p и p_0 и результаты этих вычитаний запишем для ясности (с тем или иным знаком) в соответствующих клетках нашей корреляционной решетки (см. табл. 100).

ТАБЛИЦА 100.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1	$1-2=-1$	$1-10=-9$	$2-4=-2$	$16-4=+12$
B_2	$7-1=+6$	$0-5=-5$	$2-2=0$	$1-2=-1$
B_3	$0-5=-5$	$33-25=+8$	$16-10=+6$	$1-10=-9$
B_4	$2-2=0$	$16-10=+6$	$0-4=-4$	$2-4=-2$

Так как мы поставили себе целью выяснение вопроса о корреляции между цветом и формой вообще, и нас не интересует здесь зависимость между отдельными категориями этих признаков, то для суждения о большем или меньшем различии между эмпирическими и теоретическими частотами p и p_0 мы должны будем учесть величину полученных здесь разностей $p-p_0$ для всех 16 клеток вместе взятых (суммарно, а не порознь). Но как это сделать? Просто сложив все 16 разностей, мы всегда получим в сумме 0, так как сумма положительных разностей (у нас +38) всегда окажется равной по своей абсолютной величине сумме отрицательных разностей (у нас -38). Для устранения этого затруднения можно прибегнуть к обычному приему возвышения всех отдельных разностей в квадрат*). Выполнив эту операцию со всеми 16 разностями, получим следующие результаты, занесенные для ясности в соответствующие клетки нашей решетки (см. табл. 101).

ТАБЛИЦА 101.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1	$(-1)^2=1$	$(-9)^2=81$	$(-2)^2=4$	$(+12)^2=144$
B_2	$(+6)^2=36$	$(-5)^2=25$	$(0)^2=0$	$(-1)^2=1$
B_3	$(-5)^2=25$	$(+8)^2=64$	$(+6)^2=36$	$(-9)^2=81$
B_4	$(0)^2=0$	$(+6)^2=36$	$(-4)^2=16$	$(-2)^2=4$

Здесь мы получили лишь абсолютную величину всех 16 разностей между p и p_0 (вернее квадратов этих разностей) и не приняли еще во внимание неодинаковой величины самих

*) В конце вычисления это придется учесть и исправить результат путем извлечения квадратного корня.

теоретических частот p_0 . В самом деле, различие, скажем, на 6 единиц (36) в той клетке, для которой $p_0 = 1$, несомненно, должно считаться очень значительным, в то время как то же различие при $p_0 = 10$ уже менее существенно. Чтобы уравнивать и в этом отношении все наши разности (вернее их квадраты), разделим их на теоретические частоты p_0 (см. табл. 102).

Сложив теперь эти результаты, получим в сумме:

$$0,5 + 36 + 5 + 0 + 8,1 + 5 + 2,56 + 3,6 + 1 + 0 + 3,6 + 4 + 36 + 0,5 + 8,1 + 1 = 114,96.$$

ТАБЛИЦА 102.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1	$\frac{1}{2} = 0,5$	$\frac{81}{10} = 8,1$	$\frac{4}{4} = 1$	$\frac{144}{4} = 36$
B_2	$\frac{36}{1} = 36$	$\frac{25}{5} = 5$	$\frac{0}{2} = 0$	$\frac{1}{2} = 0,5$
B_3	$\frac{25}{5} = 5$	$\frac{64}{25} = 2,56$	$\frac{36}{10} = 3,6$	$\frac{81}{10} = 8,1$
B_4	$\frac{0}{2} = 0$	$\frac{36}{10} = 3,6$	$\frac{16}{4} = 4$	$\frac{4}{4} = 1$

Найденная величина представляет собой сумму квадратов разностей между эмпирическими и теоретическими частотами, отнесенных к величине соответствующих теоретических частот. Эта сумма квадратов накопилась у нас для всех 100 учтенных объектов исследования, стало быть, на долю каждого из них приходится по $\frac{1}{100}$ этой суммы, т.е.

$$\frac{114,96}{100} = 1,1496.$$

Это число (1,1496) и дает представление о средней относительной величине квадрата разностей между p и p_0 . Так как нас интересует не средняя величина ее квадрата, а средняя величина самой разности, то из полученного выше числа (1,1496) следует еще извлечь квадратный корень

$$\sqrt{1,1496} = 1,07.$$

Итак, среднее относительное различие между эмпирическими и теоретическими частотами во всех 16 клетках нашей корреляционной решетки выражается величиной 1,07. Эта условная числовая характеристика различий между p и p_0 носит название коэффициента „взаимной сопряженности“ (двух качественных признаков: у нас цвета и формы) и обозначается греческой буквой φ (фи).

В данном случае следовательно:

$$\varphi = 1,07.$$

Если бы все эмпирические частоты p в точности совпали с соответствующими им теоретическими частотами p_0 (при отсутствии корреляции), то каждая разность $p - p_0$, а стало быть, и коэффициент φ оказались бы $= 0$. Итак, при $\varphi = 0$ корреляции между данными признаками не существует. Чем больше φ , тем и теснее связь между двумя изучаемыми признаками.

Между коэффициентом взаимной сопряженности φ и обычным коэффициентом корреляции r существует приближенная зависимость, определяемая формулой:

$$r = \sqrt{\frac{\varphi^2}{\varphi^2 + 1}}.$$

В нашем примере $\varphi^2 = 1,1496$. Следовательно:

$$r = \sqrt{\frac{1,1496}{1,1496 + 1}} = \sqrt{\frac{1,1496}{2,1496}} = \sqrt{0,53} = 0,73.$$

Ошибка коэффициента корреляции r , вычисленного при посредстве коэффициента взаимной сопряженности φ , определяется по формуле:

$$m_r = \frac{4}{3} \left(\frac{1 - r^2}{\sqrt{V}} \right).$$

В нашем примере $r^2 = 0,53$ $n = 100$, следовательно:

$$m_r = \frac{4}{3} \left(\frac{1 - 0,53}{\sqrt{100}} \right) = \frac{4}{3} \left(\frac{0,47}{10} \right) = \pm 0,06.$$

Так как сам коэффициент корреляции $r = 0,73$ превышает свою среднюю ошибку $m_r = 0,06$ более, чем в три раза:

$$\frac{r}{m_r} = \frac{0,73}{0,06} = 12,17,$$

то наличие связи между цветом и формой в данном случае можно считать доказанным.

Заметим, кстати, что ошибку m_r можно было бы вычислять и по обычной формуле:

$$m_r = \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}},$$

т.е. не умножая величины $\left(\frac{1 - r^2}{\sqrt{n}}\right)$ на $\frac{4}{3}$, но тогда условием

достоверности коэффициента r служило бы неравенство:

$$\frac{r}{m_r} > 4,$$

показывающее, что сам коэффициент корреляции r должен превышать свою ошибку m_r по крайней мере в 4 (а не в 3) раза.

При вычислении r с помощью φ коэффициент корреляции r пишется без знака (+ или -), так как здесь не может быть речи о прямой или обратной зависимости, и определяется лишь наличие или отсутствие зависимости вообще. В самом деле, одни пары цвета A и формы B могут быть связаны прямой корреляцией, другие обратной, но и в том и в другом случае существует все же какая то зависимость между цветом и формой, зависимость, количественную сторону которой суммарно и определяет этот коэффициент взаимной сопряженности φ , а, стало быть, и вычисленный с его помощью коэффициент корреляции r .

Указанный выше обычный способ вычисления φ представляет многие технические неудобства и является слишком сложным.

В самом деле, для того чтобы произвести нужные вычисления, в каждой клетке корреляционной решетки приходится выполнить пять последовательных действий:

- 1) Умножить p_x на p_y .
- 2) Разделить это произведение на n (получим p_0).
- 3) Вычесть p_0 из p .
- 4) Возвести полученную разность в квадрат и
- 5) Разделить этот квадрат разности на p_0 .

Кроме того, так как p_0 в общем случае всегда получается в виде целого числа с дробью (или просто в виде десятичной дроби), то все эти действия приходится производить в сущности с многозначными числами (не менее, чем с 2 цифрами после запятой)*).

ТАБЛИЦА 103.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y
B_1	1	1	2	16	20
B_2	7	0	2	1	10
B_3	0	33	16	1	50
B_4	2	16	0	2	20
p_x	10	50	20	20	100

Для устранения этих неудобств можно воспользоваться другим приемом вычисления φ (вернее φ^2), при котором в каждой клетке приходится производить всего лишь по 2 действия и притом исключительно с целыми числами.

Поясним этот способ на том же самом примере (см. таблицу 103).

ТАБЛИЦА 104.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y
B_1	$1^2 = 1$	$1^2 = 1$	$2^2 = 4$	$16^2 = 256$	20
B_2	$7^2 = 49$	$0^2 = 0$	$2^2 = 4$	$1^2 = 1$	10
B_3	$0^2 = 0$	$33^2 = 1089$	$16^2 = 256$	$1^2 = 1$	50
B_4	$2^2 = 4$	$16^2 = 256$	$0^2 = 0$	$2^2 = 4$	20
p_x	10	50	20	20	

Здесь мы имеем частоты p и итоги p_x и p_y , представляющие собой, очевидно, всегда целые числа.

*) У нас все p_0 оказались целыми числами лишь благодаря искусственному подбору данных при составлении этого примера.

Первое из двух действий, которое нам нужно выполнить в каждой из 16 клеток этой решетки, заключается в возвышении всех этих частот p в квадрат (см. табл. 104).

ТАБЛИЦА 105.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y
B_1	$\frac{1}{10} = 0,10$	$\frac{1}{50} = 0,02$	$\frac{4}{20} = 0,20$	$\frac{256}{20} = 12,80$	20
B_2	$\frac{49}{10} = 4,90$	$\frac{0}{50} = 0$	$\frac{4}{20} = 0,20$	$\frac{1}{20} = 0,05$	10
B_3	$\frac{0}{10} = 0$	$\frac{1089}{50} = 21,78$	$\frac{256}{20} = 12,80$	$\frac{1}{20} = 0,05$	50
B_4	$\frac{4}{10} = 0,40$	$\frac{256}{50} = 5,12$	$\frac{0}{20} = 0$	$\frac{4}{20} = 0,20$	20
p_x	10	50	20	20	

Второе действие, выполняемое тоже в каждой из 16 клеток этой решетки, заключается в делении полученных чисел (p^2) на соответствующие нижние итоги p_x (для всех клеток каждого столбца этот итог p_x будет, очевидно, один и тот же). Результат этого деления представлен на таблице 105.

На этом и кончаются операции, выполняемые во всех 16 клетках корреляционной решетки. Далее следует сложить полученные результаты в каждой строчке отдельно и полученные суммы разделить на соответствующие итоги p_y (см. табл. 106).

ТАБЛИЦА 106.

	A_1	A_2	A_3	A_4	
B_1	0,10	0,02	0,20	12,80	$\frac{13,12}{20} = 0,656$
B_2	4,90	0	0,20	0,05	$\frac{5,15}{10} = 0,515$
B_3	0	21,78	12,80	0,05	$\frac{34,63}{50} = 0,6926$
B_4	0,40	5,12	0	0,20	$\frac{5,72}{20} = 0,286$

Складывая, например, все числа в верхней горизонтальной строчке, получим в сумме:

$$13,12.$$

Эту сумму нам нужно теперь разделить на соответствующий итог данной строчки, т.е. на $p_y = 20$

$$\frac{13,12}{20} = 0,656.$$

Аналогичные действия выполним и для всех остальных строчек нашей решетки. Результаты этих действий выписаны на полях таблицы 106. Теперь надо сложить все эти 4 числа:

$$0,656 + 0,515 + 0,6926 + 0,286 = 2,1496.$$

Полученную этим путем сумму (2,1496) мы обозначим буквой S . Итак у нас:

$$S = 2,1496.$$

Между суммой S и квадратом показателя взаимной сопряженности φ^2 существует вполне точная зависимость определяемая формулой:

$$\varphi^2 = S - 1.$$

Так как у нас $S = 2,1496$, то искомая величина

$$\varphi^2 = 2,1496 - 1 = 1,1496,$$

что мы имели и раньше.

При посредстве суммы S искомый коэффициент корреляции r может быть вычислен по формуле:

$$r = \sqrt{\frac{S-1}{S}}.$$

В нашем примере, при $S = 2,1496$, будем иметь, как и раньше:

$$r = \sqrt{\frac{2,1496 - 1}{2,1496}} = \sqrt{\frac{1,1496}{2,1496}} = \sqrt{0,53} = 0,73.$$

Далее следовало бы вычислить среднюю ошибку m_r этого коэффициента корреляции r по формуле:

$$m_r = \frac{4}{3} \left(\frac{1 - r^2}{\sqrt{n}} \right)$$

и оценить достоверность вывода, убедившись в том, что

$$\frac{r}{m_r} > 3.$$

Однако это можно сделать и проще, вовсе не прибегая к вычислению r и m_r .

Так как коэффициент r зависит от суммы S , а ошибка m_r от коэффициента r и стало быть также от S , то мы можем заранее вычислить то наименьшее значение S ($\min S$), при котором r будет по крайней мере в 3 раза больше своей ошибки m_r . Вычисление это производится по формуле:

$$\min S = 0,5 + \sqrt{0,25 + \frac{16}{n}},$$

где n , как всегда, обозначает общее число измерений (наблюдений). В нашем примере $n = 100$, следовательно:

$$\begin{aligned} \min S &= 0,5 + \sqrt{0,25 + \frac{16}{100}} = 0,5 + \sqrt{0,25 + 0,16} = \\ &= 0,5 + \sqrt{0,41}. \end{aligned}$$

Так как

$\sqrt{0,41} = 0,64$, то окончательно будем иметь:

$$\min S = 0,5 + 0,64 = 1,14.$$

Итак, если сумма S оказалась бы меньше, чем 1,14, то коэффициент корреляции r не удовлетворял бы условию тройного превышения своей средней ошибки m_r . Так как в данном случае $S = 2,1496$, т.е. оказалась больше чем $\min S$, то условие это будет выполнено, и наш коэффициент корреляции r (фактически не вычисленный) будет отвечать обычному критерию достоверности.

При определении коэффициента r с помощью суммы S (или только S и $\min S$) мы можем воспользоваться также и другим приемом вычисления S , при помощи которого удобно проверять выкладки по их конечным результатам. Этот видоизмененный прием вычисления S заключается в делении квадратов частот (p^2) не на итоги p_x , а на итоги p_y , с последующим сложением этих результатов уже

по вертикальным столбцам и делением полученных сумм на соответствующие итоги p_x .

Поясним этот прием на числовом примере, разобранном выше. На таблице 107 квадраты частот (p^2) в каждой клетке разделены на итоги p_y , т.е., например, в первой строчке на 20, во второй на 10 и т. д.

ТАБЛИЦА 107.

	A_1	A_2	A_3	A_4	p_y
B_1	$\frac{1}{20} = 0,05$	$\frac{1}{20} = 0,05$	$\frac{4}{20} = 0,20$	$\frac{256}{20} = 12,80$	20
B_2	$\frac{49}{10} = 4,90$	$\frac{0}{10} = 0$	$\frac{4}{10} = 0,40$	$\frac{1}{10} = 0,10$	10
B_3	$\frac{0}{50} = 0$	$\frac{1089}{50} = 21,78$	$\frac{256}{50} = 5,12$	$\frac{1}{50} = 0,02$	50
B_4	$\frac{4}{20} = 0,20$	$\frac{256}{20} = 12,8$	$\frac{0}{20} = 0$	$\frac{4}{20} = 0,20$	20
p_x	10	50	20	20	

Далее все эти результаты следует сложить по столбцам и полученные суммы разделить на итоги этих столбцов p_x (см. табл. 108).

ТАБЛИЦА 108.

	A_1	A_2	A_3	A_4
B_1	0,05	0,05	0,20	12,80
B_2	4,90	0	0,40	0,10
B_3	0	21,78	5,12	0,02
B_4	0,20	12,80	0	0,20
	$\frac{5,15}{10} =$ $= 0,515$	$\frac{34,63}{50} =$ $= 0,6926$	$\frac{5,72}{20} =$ $= 0,286$	$\frac{13,12}{20} =$ $= 0,656$

Сложив найденные этим путем результаты, мы и получим искомую сумму S :

$$0,515 + 0,6926 + 0,286 + 0,656 = 2,1496.$$

Здесь, как и раньше, $S = 2,1496$.

Итак, для вычисления коэффициента корреляции r , определяющего суммарную зависимость между двумя качественными признаками, распадающимися на несколько категорий, следует:

1) Записать частоты p в соответствующие клетки корреляционной решетки.

2) Просуммировать эти частоты по всем вертикальным столбцам и по всем горизонтальным строчкам. Получим итоги p_x и p_y .

3) Во всех клетках решетки возвысить частоты p в квадрат. Получим p^2 .

4) Квадрат частоты p^2 в каждой клетке разделить на итог всего данного столбца p_x . Получим величины вида $\frac{p^2}{p_x}$.

5) Все эти величины сложить по строчкам.

6) Каждую такую сумму разделить на итог данной строчки p_y .

7) Все эти результаты сложить. Получим сумму S .

8) Для проверки вычислений проделать их еще раз в другом порядке, т.е. в каждой клетке разделить p^2 на p_y , результаты просуммировать по столбцам и разделить их на p_x . При сложении этих чисел должна получиться та же сумма S .

9) Вычислить коэффициент корреляции r по формуле:

$$r = \sqrt{\frac{S-1}{S}}$$

10) Вычислить среднюю ошибку m_r этого коэффициента по формуле:

$$m_r = \frac{4}{3} \left(\frac{1-r^2}{\sqrt{n}} \right)$$

11) Оценить достоверность коэффициента корреляции r по критерию:

$$\frac{r}{m_r} > 3$$

или, если ошибка m_r была вычислена по обычной формуле:

$$m_r = \frac{1-r^2}{\sqrt{n}}$$

то выполнить эту оценку по измененному критерию:

$$\frac{r}{m_r} > 4.$$

12) Взамен вычисления r и m_r с последующим применением указанного выше критерия достоверности можно вычислить наименьшее значение суммы S по формуле:

$$\min S = 0,5 + \sqrt{0,25 + \frac{16}{n}}$$

и, сравнив полученное ранее S с этим значением $\min S$ прямо судить о достоверности коэффициента корреляции r на основании условия

$$S > \min S.$$

Все записи при выполнении этих вычислений удобно производить в расчетной решетке следующей формы (см. таблицу 109).

Здесь первое из чисел, записанных в каждой клетке, представляет собой частоту p , второе — p^2 , третье — $\frac{p^2}{p_x}$, четвертое — $\frac{p^2}{p_y}$. Дробы, проставленные справа у каждой горизонтальной строчки, в числителе имеют сумму выражений вида $\frac{p^2}{p_x}$, полученную для данной строчки, а в знаменателе — соответствующий итог этой строчки p_y . Дробы, проставленные снизу под каждым вертикальным столбцом, имеют в числителе сумму выражений вида $\frac{p^2}{p_y}$, полученную для данного столбца, а в знаменателе — соответствующий итог этого столбца p_x .

Полезно запомнить, что при вычислении S удобно идти путем выполнения однотипных операций. Так, при заполнении всех клеток расчетной решетки целесообразно производить сперва все действия в одной клетке, переходя

затем к следующим. Практика показала, что гораздо скорее и легче выполнить однородные действия во всех клетках, затем следующую операцию опять во всех клетках решетки и т. д.

Выше мы рассматривали случаи корреляции между такими признаками, которые совершенно не поддаются никакому количественному измерению. Однако, иногда представляется

ТАБЛИЦА 109.

	A_1	A_2	A_3	A_4	
B_1	1 1 0,10 0,05	1 1 0,02 0,05	2 4 0,20 0,20	16 256 12,80 12,80	$\frac{13,12}{20} = 0,656$
B_2	7 49 4,90 4,90	0 0 0 0	2 4 0,20 0,40	1 1 0,05 0,10	$\frac{5,15}{10} = 0,515$
B_3	0 0 0 0	33 1089 21,78 21,78	16 256 12,80 5,12	1 1 0,05 0,02	$\frac{34,63}{50} = 0,6926$
B_4	2 4 0,40 0,20	16 256 5,12 12,80	0 0 0 0	2 4 0,20 0,20	$\frac{5,72}{20} = 0,286$
	$\frac{5,15}{10} = 0,515$	$\frac{34,63}{50} = 0,6926$	$\frac{5,72}{20} = 0,286$	$\frac{13,12}{20} = 0,656$	$S = 2,1496$

возможность, если и не измерить величину признака в строгом смысле слова, то хотя бы приближенно охарактеризовать степень его интенсивности по сравнению с какой-либо скалой условных градаций этой интенсивности. Примером такой приближенной количественной оценки интенсивности качественных признаков могут служить различные оттенки яркости одного какого-либо цвета, или произвольно взятые ступени постепенного перехода одного цвета в другой, расположение

учащихся в ряд по возрастанию (или убыванию) их успешности в занятиях и т. д. Во всех этих случаях мы устанавливаем некоторую последовательность нарастания данного признака (цвета, успешности и т. д.) и каждого отдельного индивидуума характеризуем соответствующим № (или рангом) его в этом ряду.

Пусть, например, имеем группу объектов исследования

A, B, C, D, E, F, G, H и K ,

расположенных в этом ряду в порядке постепенного нарастания какого-либо признака. Это значит, что объект исследования A имеет самую малую степень данного признака, объект B — уже несколько большую, следующий объект C — еще большую и т. д. Таким образом, самая большая интенсивность данного признака будет наблюдаться у крайнего справа объекта исследования K .

Пронумеруем этих объектов слева направо последовательными числами от № 1 до № 9 включительно:

№№	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	A	B	C	D	E	F	G	H	K

При невозможности точно измерить величину интересующего нас признака у каждого из 9 индивидуумов мы вынуждены условно принять данные №№ за количественную оценку этого признака и считать, что величина (интенсивность) признака у объекта исследования A равна 1 у $B=2$ и т. д.

При этом необходимо помнить, что такой способ количественной оценки признака в сущности очень неточен. В самом деле разница в интенсивности признака у A и у B может и не равняться в действительности разнице между B и C . Наши же номера в обоих случаях дают одинаковое увеличение на 1 (от 1 к 2 и от 2 к 3). Далее, объект исследования B отмечен у нас № 2, а объект исследования D — № 4. Можно ли отсюда заключить, что данный признак у D вдвое интенсивнее, чем у B ? Очевидно, такое заключение было бы опрометчивым. Наша нумерация имеет здесь чисто условный характер и применена лишь за невозможностью произвести точные измерения.

Пусть, на ряду с первым признаком (x) те же 9 объектов исследования были расположены по рангам какого-либо другого признака (y), причем порядок их номеров в данном случае определился так:

№№	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	D	A	C	G	B	F	K	H	E

Если бы между признаками x и y существовала полная прямая зависимость (корреляция), то, как в первом, так и во втором случае все 9 объектов исследования расположились бы в совершенно одинаковые ряды, сохранив те же самые №№ и во втором случае. Однако мы этого здесь не наблюдаем. Измененный порядок их расположения во втором ряду (по признаку y) свидетельствует о нарушении прямой корреляции, которая, таким образом, здесь уже не может считаться полной.

Зададимся целью вычислить соответствующий коэффициент корреляции r по имеющимся у нас данным.

Приняв №№ первого ряда за варианты ряда x (т.-е. за V_x), а №№ этих же 9 объектов исследования по второму признаку за варианты ряда y (т.-е. за V_y) и применив способ непосредственного вычисления, получим следующий результат (см. таблицу 110).

ТАБЛИЦА 110.

Объекты исследов.	V_x	V_y	x	x^2	y	y^2	xy
A	1	2	-4	16	-3	9	+12
B	2	5	-3	9	0	0	0
C	3	3	-2	4	-2	4	+4
D	4	1	-1	1	-4	16	+4
E	5	9	0	0	+4	16	0
F	6	6	+1	1	+1	1	+1
G	7	4	+2	4	-1	1	-2
H	8	8	+3	9	+3	9	+9
K	9	7	+4	16	+2	4	+8
Σ	45	45	0	60	0	60	+36

Здесь среднее арифметическое ряда x , т.-е.

$$M_x = \frac{\Sigma V_x}{n} = \frac{45}{9} = 5$$

и среднее арифметическое ряда y , т.-е.

$$M_y = \frac{\Sigma V_y}{n} = \frac{45}{9} = 5$$

Вычислим все отклонения x и y , перемножим их попарно, затем возвысим каждый x и каждый y в квадрат и просуммируем соответствующие столбцы в расчетной решетке. В результате получим:

$$\Sigma x^2 = 60 \quad \Sigma y^2 = 60 \quad \Sigma xy = +36$$

Откуда искомый коэффициент корреляции:

$$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \Sigma y^2}} = \frac{+36}{\sqrt{60 \cdot 60}} = \frac{+36}{60} = +0,6$$

Ошибка этого коэффициента:

$$m_r = \frac{1 - r^2}{\sqrt{n}} = \frac{1 - 0,6^2}{\sqrt{9}} = \frac{1 - 0,36}{3} = \frac{0,64}{3} = \pm 0,21$$

Отношение:

$$\frac{r}{m_r} = \frac{0,60}{0,21} = 2,86,$$

откуда заключаем, что условие достоверности r в данном случае не выполнено.

Однако этот общий способ вычисления r в данном случае может быть в значительной степени упрощен с помощью применения особого приема.

Выпишем в первом столбце расчетной решетки (см. таблицу 111) порядковые №№ всех 9-ти наших объектов исследования по первому признаку (N_x), а в соседнем столбце их порядковые №№ по второму признаку (N_y). Далее из каждого числа столбца N_x вычтем соответствующее ему число столбца N_y и полученные разности $N_x - N_y = \delta$ (дельта) с соответствующими знаками (+ или -) занесем в клетки третьего столбца, озаглавленного буквою δ .

Сумма этих разностей (с учетом знаков) должна равняться 0, что мы и имеем здесь в действительности.

Далее, каждую разность δ следует возвысить в квадрат и записать в крайнем справа столбце, озаглавленном символом δ^2 .

ТАБЛИЦА 111.

N_x	N_y	δ	δ^2
1	2	-1	1
2	5	-3	9
3	3	0	0
4	1	+3	9
5	9	-4	16
6	6	0	0
7	4	+3	9
8	8	0	0
9	7	+2	4
—	—	0	48

Сумма чисел этого столбца, т. е. сумма квадратов всех 9-ти разностей между номерами N_x и N_y в данном случае равна 48. Обозначив ее через $\Sigma\delta^2$, получим:

$$\Sigma\delta^2 = 48.$$

Искомый коэффициент корреляции r связан с этой величиной ($\Sigma\delta^2$) следующей формулой:

$$r = 1 - \frac{6 \Sigma\delta^2}{n(n^2 - 1)}$$

В нашем примере $\Sigma\delta^2 = 48$, а $n = 9$. Следовательно:

$$\begin{aligned} r &= 1 - \frac{6 \cdot 48}{9 \cdot (9^2 - 1)} = 1 - \frac{2 \cdot 48}{3(81 - 1)} = 1 - \frac{96}{3 \cdot 80} = 1 - \frac{2}{5} = \\ &= \frac{3}{5} = +0,6 \end{aligned}$$

Итак, при этом способе вычислений, так же как и раньше, коэффициент корреляции

$$r = +0,6$$

В тех случаях, когда несколько объектов исследования оказываются по интенсивности какого-либо признака совершенно одинаковыми, и у нас нет никаких оснований снабдить их различными N_2N_2 , всем им дается один и тот же номер, соответствующий среднему арифметическому этих N_2N_2 . Так, например, если 4 совершенно равноценных объекта исследования занимают в ряду отдельные места, соответствующие N_2N_2 5, 6, 7 и 8, то всем им следует присвоить один и тот же N_2 , вычисленный по формуле:

$$N_2 = \frac{5+6+7+8}{4} = 6,5$$

или, проще, как полусумму крайних номеров 5 и 8

$$N_2 = \frac{5+8}{2} = \frac{13}{2} = 6,5$$

При этих условиях, следовательно, некоторые из ранговых N_2N_2 могут оказаться и дробными числами.

XIX. Графический способ оценки достоверности окончательных выводов и приближенного вычисления средних ошибок.

В главе V был указан и разъяснен на нескольких числовых примерах общий способ оценки достоверности тех или иных заключений и выводов, получаемых при сопоставлении друг с другом различных числовых характеристик варьирующих признаков. Способ этот заключается в применении особого количественного критерия, на основании которого подлежащая оценке величина должна превышать свою среднюю ошибку по крайней мере в 3 раза.

Так, для суждения о достоверности наличия обнаруженной связи между двумя признаками, мы должны убедиться в том, что абсолютная величина коэффициента корреляции r превышает абсолютную величину его средней ошибки m_r , не менее, чем в 3 раза. Это условие можно выразить в форме следующего неравенства:

$$\frac{r}{m_r} > 3.$$

Знак неравенства $>$, поставленный острием вправо, указывает здесь на то, что отношение $\frac{r}{m}$ должно оказаться больше 3. Только при соблюдении этого требования мы можем считать данную зависимость доказанной; в противном случае, как бы ни был сам по себе велик коэффициент корреляции r , мы все же должны сомневаться в его достоверности.

При оценке достоверности какой-либо разницы между двумя величинами (напр., между двумя средними арифметическими M_1 и M_2 , двумя средними квадратическими откло-

нениями σ_1 и σ_2 или двумя коэффициентами корреляции r_1 и r_2) следует также абсолютную величину этой разницы разделить на абсолютную величину ее средней ошибки, которая в данном случае будет равна квадратному корню из суммы квадратов двух ошибок этих величин (см. главу V). Если сравниваемые величины обозначить через T_1 и T_2 , а их средние ошибки — через m_1 и m_2 , то критерий достоверности данной разницы выразится следующим неравенством:

$$\frac{T_1 - T_2}{\sqrt{m_1^2 + m_2^2}} > 3.$$

Чтобы избежать извлечения квадратного корня в знаменателе, можно обе части этого неравенства возвысить в квадрат и пользоваться им уже в таком виде:

$$\frac{(T_1 - T_2)^2}{m_1^2 + m_2^2} > 9.$$

Некоторые частные случаи применения этих формул были указаны в числовых примерах главы V (полезно просмотреть эту главу еще раз).

Покажем теперь более легкий графический способ оценки достоверности окончательных выводов, основанный на применении тех же формул, но уже без всяких вычислений, с помощью лишь простого отмера циркулем расстояния на особом „графике“.

График этот представляет собой квадрат произвольного размера, вычерченный на листе миллиметровой бумаги или, в крайнем случае, на простой писчей бумаге, разграфленной в клетку (см. черт. 1). От нижнего левого угла этого квадрата вверх и вправо по его сторонам следует наметить деления какого-либо произвольного масштаба и против этих делений проставить соответствующие цифры (на нашем чертеже левая и нижняя стороны квадрата для простоты разделены всего лишь на 6 частей; в действительности же удобнее делить эти стороны на значительно большее число мелких частей). Далее, на правой стороне квадрата, на расстоянии одной трети полной его высоты, наметим точку и соединим ее прямой линией с левым нижним углом квадрата. Кроме этой линии проведем еще диагональ, соединяющую левый нижний угол квадрата с его правым верхним углом. Этими

двумя линиями вся площадь квадрата разделится на 3 части, обозначенные на нашем чертеже следующими сокращенными надписями: „случ.“ (случайная разница), „вер.“ (вероятная разница) и „дост.“ (достоверная разница). В этом окончательном виде наш график готов к употреблению.

Покажем способ пользования этим графиком на числовом примере. Пусть требуется сравнить следующие два средних арифметических M_1 и M_2 с их средними ошибками m_1 и m_2 .

$$M_1 = 15$$

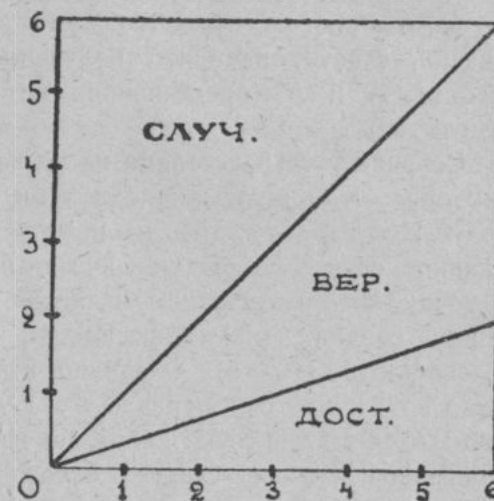
$$M_2 = 10$$

$$m_1 = \pm 2,5$$

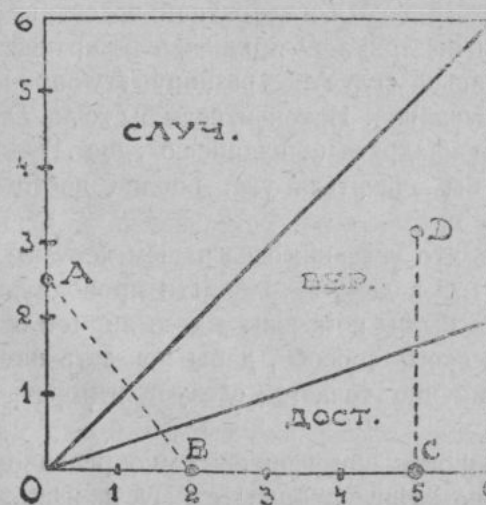
$$m_2 = \pm 2.$$

Прежде всего на левой и на правой стороне квадрата (см. черт. 2) наметим две точки A и B, соответствующие в данном масштабе двум нашим ошибкам m_1 и m_2 . Так как $m_1 = 2,5$, то первая точка A ляжет по середине между 2-м и 3-м делением левой стороны квадрата. Вторая точка B, соответствующая второй ошибке $m_2 = 2$, придется, очевидно, как раз на 2-м де-

ЧЕРТ. 1.



ЧЕРТ. 2.



лени (см. черт. 2) наметим две точки A и B, соответствующие в данном масштабе двум нашим ошибкам m_1 и m_2 . Так как $m_1 = 2,5$, то первая точка A ляжет по середине между 2-м и 3-м делением левой стороны квадрата. Вторая точка B, соответствующая второй ошибке $m_2 = 2$, придется, очевидно, как раз на 2-м де-

лении нижней стороны квадрата (заметим кстати, что можно было бы поступить и наоборот, т.е. на левой стороне квадрата наметить точку, соответствующую ошибке m_2 , а на нижней — m_1). Далее, с помощью циркуля с двумя острями или даже просто с помощью бумажки, сложенной в виде линейки, следует измерить полученное расстояние между точками A и B (обозначенное на чертеже пунктирной линией AB).

Сохранив это расстояние на разведенном соответствующим образом циркуле или пометками на бумажной линейке, следует, далее, отметить на нижней стороне квадрата (и в данном случае уже непременно на нижней, а не на левой) ту точку, которая в нашем масштабе соответствует данной разнице средних арифметических $M_1 - M_2$ (в этом примере $M_1 - M_2 = 15 - 10 = 5$). Очевидно, эта точка (обозначим ее буквою C) придется как раз на 5-м делении нижней стороны квадрата. От этой точки вверх, по направлению линий миллиметровой бумаги, следует отложить полученный ранее отрезок AB (зафиксированный циркулем или на бумажке). На верхнем конце этого вертикального отрезка мы получим точку D , по положению которой и можно судить о достоверности оцениваемой разницы между двумя средними арифметическими M_1 и M_2 .

Если, как в данном случае, точка эта окажется в средней части квадрата (с надписью: „вер.“), данная разница средних должна быть признана хотя и вероятной, но еще не вполне доказанной. Если бы точка D пришлась в верхней части квадрата (с надписью „случ.“ — разницу эту пришлось бы считать лишь случайной. Наконец, если бы точка D оказалась в нижней части квадрата (с надписью „дост.“) — разница средних могла бы считаться уже вполне достоверной.

Необходимо заметить, что указанные на нашем чертеже пунктирные линии AB и CD в действительности проводить на графике не надо. Они были помечены здесь лишь для ясности описания графического способа, дабы показать наглядно, между какими именно точками следует измерять расстояние циркулем.

При оценке достоверности коэффициента корреляции r операции с этим графиком еще упрощаются. Пусть, напр.,

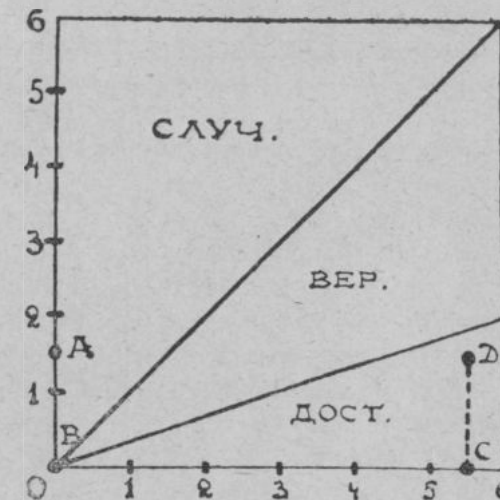
требуется выяснить достоверность наличия обратной связи двух признаков, характеризующейся коэффициентом корреляции $r = -0,55$ со средней ошибкой $m_r = \pm 0,15$. Чтобы подогнать эти данные к масштабу нашего графика, помножим абсолютную величину коэффициента корреляции r (0,55) и его средней ошибки m_r (0,15) на одно и то же число, в нашем случае на 10 (такое умножение или деление мы всегда имеем право сделать, так как нас интересуют не самые числа 0,55 и 0,15, а их отношение 0,55:0,15, которое, очевидно, при таком умножении или делении не изменится).

В результате взамен r и m_r получим два новых числа: 5,5 и 1,5. Эти числа уже подходят к принятому на графике масштабу, и потому их можно откладывать на сторонах заготовленного нами квадрата (см. черт. 3).

Наметив на левой стороне квадрата точку A , соответствующую в данном масштабе средней ошибке коэффициента корреляции m_r (т.е. теперь уже числу 1,5), измерим циркулем расстояние от точки B до точки A . Далее, на нижней стороне квадрата наметим точку C , соответствующую в том же масштабе самому коэффициенту корреляции r (т.е. числу 5,5), и отложим от этой точки C вверх по направлению линий миллиметровой бумаги только-что измеренный отрезок $AB = CD$. На верхнем конце этого отрезка получим точку D , по положению которой и можно судить о достоверности заданного коэффициента корреляции r .

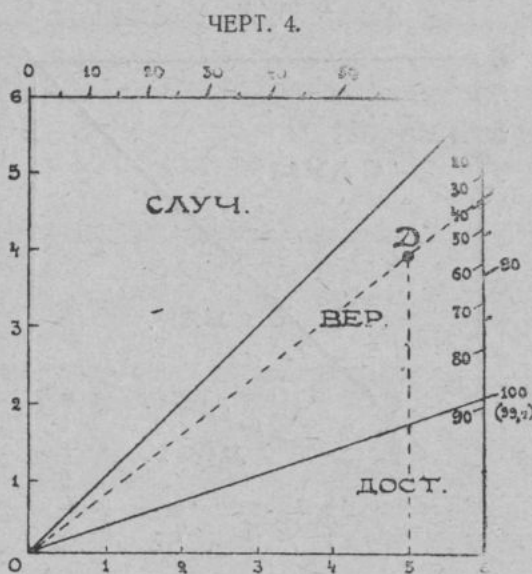
В нашем примере точка D оказалась в той части квадрата, которая озаглавлена сокращенным названием „дост.“. Следовательно наличие обратной корреляции при этих условиях можно считать вполне достоверным.

ЧЕРТ. 3.



При большом количестве таких оценок применение описанного графического способа может дать существенную экономию времени, так как вся эта операция при известном навыке занимает здесь всего лишь несколько секунд, в то время, как соответствующие вычисления по формуле требуют значительно большей затраты времени и внимания.

Описанная здесь упрощенная форма этого графика позволяет делать оценку достоверности того или иного вывода лишь в самой грубой форме, пользуясь понятиями „случайных“, „вероятных“ и „достоверных“ различий. Однако в некоторых случаях может представить интерес и более детальная количественная формулировка такой оценки, выраженная хотя бы в числе шансов (из 100) за то, что данная обнаруженная частным опытом разница существует в действительности, а не является простым результатом случайного подбора объектов исследования в сравниваемых группах.



В целях установления таких промежуточных градаций в оценке достоверности отдельных выводов и заключений можно на правой и верхней стороне квадрата нанести особые (не равные друг другу) деления, соответствующие значениям так называемого „нормального интеграла вероятностей“ (подробности об этих значениях будут изложены во 2-ой части данного руководства). В этом несколько усложненном виде наш график представлен на черт. 4.

Ранее при пользовании этим графиком мы получали где либо в его плоскости конечную точку D (см. описание чертежа 2-го) и по положению ее в одной из трех зон

(„случ.“, „вер.“ или „дост.“) делали окончательное заключение о достоверности оцениваемого вывода. При наличии нанесенных на правую и верхнюю сторону квадрата новых делений мы имеем возможность уточнить это суждение о той или иной степени достоверности вывода, соединив точку D с угловой точкой графика O и заметив на продолжении этой линии (она обозначена на чертеже 4 пунктиром) то деление масштаба правой стороны квадрата, которое эта линия отметила. Чтобы не портить графика проведением этой линии в действительности, можно просто приложить край линейки к точке D и к точке O и, поставив острие циркуля к соответствующей стороне квадрата у края линейки, посмотреть, на каком делении пришлось эта точка. В данном случае пунктирная линия OD пересекла правую сторону квадрата на уровне деления, соответствующего цифре 80. Это указывает на наличие 80 шансов из 100 за то, что оцениваемая разница средних (или оцениваемый коэффициент корреляции r) не является случайным. Стало быть, если бы мы повторили наш опыт еще 99 раз (а всего, следовательно, 100 раз), то приблизительно в 80 случаях (из этих 100) мы могли бы ожидать подтверждения того же самого заключения, а в остальных 20 случаях (100—80) мог бы получиться и обратный (противоречащий нашему) вывод.

Если бы пунктирная линия (соединяющая точку O и D) пересекла верхнюю сторону квадрата в точке, соответствующей, например, 50, то мы имели бы 50 шансов из 100 за то, что данный вывод не является случайным, т.е. при повторении опыта могли бы ожидать подтверждения его только в 50 случаях из 100 (и, стало быть, неподтверждения тоже в 50 случаях), что лишило бы этот вывод всякой практической ценности.

В конце книги приложен этот график *) с намеченными уже делениями на всех четырех сторонах квадрата. Слева и снизу помечены деления равномерные (более мелкие, чем на описанных здесь чертежах), а справа и сверху оценочные деления, указывающие число шансов из 100 за то, что данный вывод не является случайным. На внутренней части

*) Имеется в отдельной продаже в книжном складе кооп. т-ва „Современник“ (Ленинград, пр. Володарского 27).

правой стороны квадрата, там, где снаружи идут деления от 69 до 100 (сверху — вниз), помечены особые мелкие неравномерные деления от 0 (сверху) до 100 (снизу). Эти деления обозначают то количество шансов, за которое можно ручаться во всяком случае. Например, там где у нас по наружному масштабу получилось число шансов = 80, отсчет по внутреннему масштабу даст приблизительно только 40 шансов (см. черт. 4). Это значит, что мы ожидаем приблизительно 80 шансов за правильность данного вывода и во всяком случае не менее 40 шансов.

На том же графике вычерчены внутри плоскости квадрата еще несколько линий. С их помощью можно графически определять приближенную величину средних ошибок.

Так, для определения средней ошибки процентного отношения (m_q), которая, как известно, вычисляется по формуле (см. стр. 234):

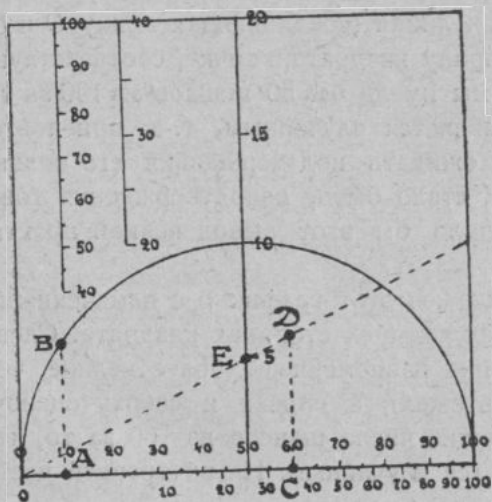
$$m_q = \pm \sqrt{\frac{q(100-q)}{n-1}} \%,$$

мы поступаем следующим образом (см. черт. 5).

На нижней стороне квадрата по верхнему (равномерному) масштабу отыскиваем точку A , соответствующую данному проценту q (здесь $q = 10\%$). В эту точку мы ставим одну ножку циркуля, а другую ножку поднимаем (раздвигая циркуль) до линии полуокружности и ставим ее в точку B . Далее осторожно снимаем циркуль с чертежа и по нижнему (уже неравномерному)

масштабу той же (нижней) стороны квадрата отыскиваем деление, соответствующее числу измерений без 1, т. е. $n - 1$

ЧЕРТ. 5.



(у нас $n = 37$, а $n - 1 = 36$). В эту точку (C) мы ставим одну из ножек циркуля, а другую ножку поднимаем вверх (не раздвигая циркуля) и ставим ее в точку, в которой она окажется (в точку D)^{*}. Таким образом отрезок CD в точности равен измеренному перед тем отрезку AB . Соединив затем краем линейки точку D с левым нижним углом квадрата (O), мы циркуль снимаем и одну из его ножек ставим, прижимая к краю линейки, на вертикальную масштабную прямую в точке E . Место этой точки и определяет приближенную величину искомой ошибки m_q .

В нашем примере точка E прилась на 5-м делении этой линии. Следовательно

$$m_q = \pm 5\%.$$

Если бы край линейки, приложенной к точкам D и O , вовсе не пересек бы этой вертикальной прямой, то мы сделали бы отметку на параллельной ей масштабной прямой (с делениями от 20

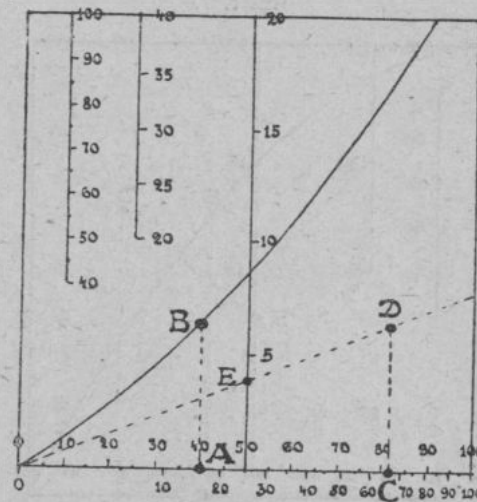
до 40), расположенной несколько левее, и на ней прочли бы желаемый результат. Если бы и эта линия не попала в пересечение с краем линейки, то мы воспользовались бы самой крайней слева масштабной прямой (с делениями от 40 до 100).

Аналогичным построением можно определить и ошибку m_v вариационного коэффициента v , вычисляемую по формуле (см. стр. 192):

$$m_v = \frac{v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}}{\sqrt{n}}$$

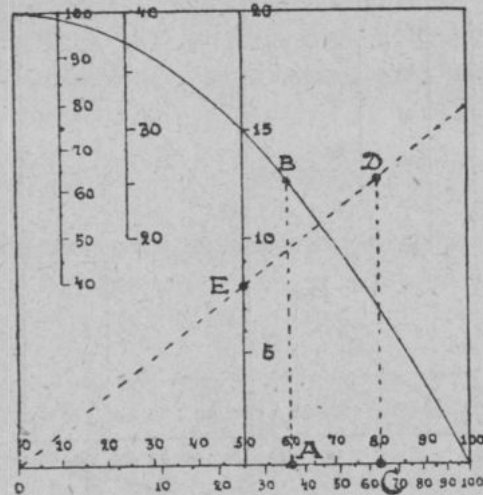
^{*} Чтобы облегчить отложение отрезка CD вверх по направлению строго перпендикулярному нижней стороне квадрата, на графике, приложенном в конце этой книги, проведена сеть параллельных друг другу вертикальных прямых.

ЧЕРТ. 6.



Для этого (см. черт. 6) по равномерному масштабу нижней стороны квадрата отыскиваем точку A , соответствующую значению вариационного коэффициента v (пусть $v = 40\%$), и измеряем циркулем расстояние кверху от этой точки до вычерченной на графике специальной кривой в точке B . Затем по неравномерному нижнему масштабу отыскиваем точку C , соответствующую заданному числу измерений n (например = 66), и от этой точки C откладываем вверх только что измеренное перед тем расстояние ($AB = CD$). Полученную точку D соединяем с O линейкой

ЧЕРТ. 7.



и на пересечении ее края с вертикальной масштабной прямой находим точку E , положение которой и дает искомую величину ошибки вариационного коэффициента. В данном случае точка E пришлось приблизительно на 4-м делении соответствующего масштаба. Следовательно:

$$m_v = \pm 4\%$$

Если бы край линейки не дал пересечения со средней масштабной прямой; то точку E пришлось бы искать на одной из двух слева расположенных вертикальных линий.

С помощью того же графика можно определить и ошибку коэффициента корреляции r , вычисляемую по формуле (см. стр. 153):

$$m_r = \frac{1-r^2}{\sqrt{n}}$$

Для этого следует воспользоваться кривой (параболой), соединяющей левый верхний угол квадрата с его правым нижним углом (см. черт. 7). Схема построения остается прежней, с той лишь разницей, что значение коэффициента корреляции следует сперва увеличить в 100 раз, а конечный

отсчет по вертикальной масштабной прямой, наоборот, уменьшить в 100 раз.

Пусть, например, $r = 0,60$. Увеличив его в 100 раз, получим 60. Отыскав по горизонтальному равномерному масштабу точку A , соответствующую 60, измеряем расстояние от A до B (до параболы) и откладываем его от точки C (соответствующей числу измерений $n = 64$) кверху от C до D ($CD = AB$). Соединив D с O (по линейке), найдем на вертикальной масштабной прямой точку E , которая в нашем примере пришлось на 8 делении. Этот отсчет следует уменьшить в 100 раз.

Следовательно искомая ошибка коэффициента корреляции

$$m_r = \pm 0,08.$$

Для определения приближенной величины ошибки (m_σ) среднего квадратического отклонения (σ), вычисляемой по формуле (см. стр. 187):

$$m_\sigma = \frac{m}{\sqrt{2}},$$

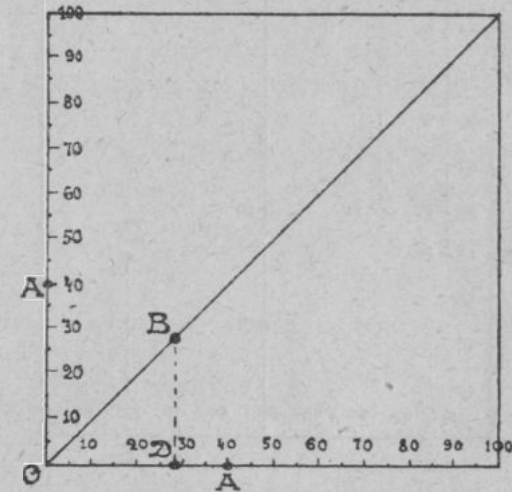
необходимо выполнить на графике следующее построение (см. черт. 8).

Отмерив от точки O по равномерному масштабу нижней (или левой) стороны квадрата отрезок OA , соответствующий величине m , откладываем его на диагонали ($OB = OA$). Перпендикуляр, опущенный из точки B до нижней стороны квадрата (до точки D) в том же масштабе, и даст искомую величину ошибки сигмы.

Наконец, с помощью этого графика можно находить и приближенную величину процентного отношения одного числа к другому и, в частности, определять величину вариационного коэффициента v , вычисляемого по формуле (см. стр. 190):

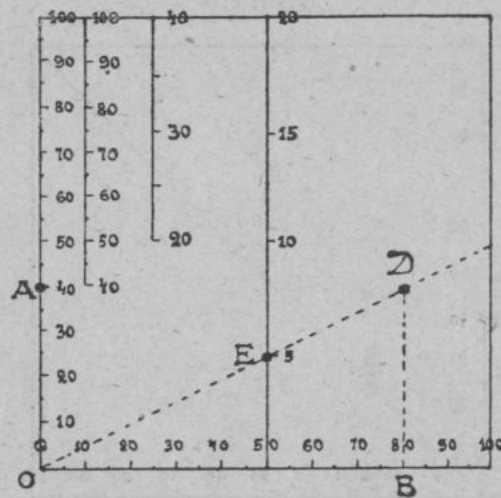
$$v = \frac{100\sigma}{M} \%$$

ЧЕРТ. 8.



Для этого (см. черт. 9) на левой стороне квадрата от точки O отложим отрезок OA , соответствующий в данном масштабе величине σ (пусть $\sigma = 40$). Затем, отыскав по равномерному масштабу нижней стороны точку B , соответствующую величине M ($= 80$), восставим из B перпендикуляр $BD = OA$. Соединив точку D с O , определим деление E на вертикальной масштабной прямой, по которой и произведем нужный нам отсчет. Этот отсчет (5) следует всегда увеличить в 10 раз (получим $\nu = 50\%$).

ЧЕРТ. 9.



Если бы $M = 8$, а $\sigma = 4$, то, чтобы избежать слишком мелких построений, удобнее предварительно увеличить оба эти числа в 10 раз; если же, наоборот, заданная величина M и σ выходит за пределы масштаба (например, $M = 800$, а $\sigma = 400$), то оба эти числа следует еще до построения уменьшить в одинаковое число раз (например, в 10).

Эти увеличения и уменьшения M и σ в одинаковое число раз при данном построении совершенно не отражаются на конечном расчете, который, таким образом, во всех случаях необходимо в свою очередь увеличивать в 10 раз.

Но несколько иначе должно быть выполняемо приспособление к масштабу графика при построении средних ошибок (см. черт. 5, 6 и 7). Там изменять можно лишь величину отрезка, откладываемого по нижнему неравномерному масштабу нижней стороны квадрата (деления этого масштаба нанесены пропорционально квадратному корню из числа измерений n , и соответствующие цифры от 0 до 100 проставлены снизу масштабных делений).

Если это число измерений n выходит за пределы данного масштаба (т.-е. оказывается больше 100), то при отыскании точки C его следует уменьшить в 100 раз, а при окончательном отсчете по вертикальному масштабу, т.-е. при определении на нем точки E , соответствующий отсчет увеличить в 10 раз.

Полезно запомнить, что при пользовании этим графиком для определения числа шансов из 100 за тот или иной вывод (черт. 1, 2, 3 и 4) можно увеличить или уменьшить в одинаковое число раз все величины, откладываемые по равномерным масштабам левой и нижней стороны квадрата. Так, при оценке достоверности различия между двумя средними арифметическими ($M_1 - M_2$), вычисленными с их средними ошибками m_1 и m_2 , можно все эти три величины ($M_1 - M_2$, m_1 и m_2) предварительно умножить или разделить на постоянное число, а при оценке достоверности коэффициента корреляции r , вычисленного со средней ошибкой m_r , можно r и m_r изменять в любое одинаковое число раз.

КРАТКИЙ БИБЛИОГРАФИЧЕСКИЙ УКАЗАТЕЛЬ.

- Бетц, В. Проблема корреляции в психологии (о соотношении психических способностей). М. 1923.
- Беляев-Башкиров, Б. В. Статистический метод в психологии и педагогике. М. 1927.
- Вихляев, П. А. Очерки теоретической статистики. 2-ое изд. М. 1926.
- Иванов, А. А. Теория ошибок и способ наименьших квадратов. Пгр. 1921.
- Кауфман, А. А. Теория и методы статистики. Л. 1928.
- Лахтин, Л. К. Кривые распределения и построение для них интерполяционных формул по способам Пирсона и Брунса. М. 1922.
- Леонтович, А. В. Элементарное пособие к применению методов Gauss'a и Pearson'a. Часть I, II, III. Киев. 1909—1911.
- Митропольский, А. К. Основы статистики (статистическое исчисление) Т. I. Л. 1925.
- Орженцкий, Р. М. Учебник математической статистики. 1914.
- Принцинг, Ф. Методы санитарной статистики. М. 1925.
- Ритц, Г. Л. Математические методы в статистике. М. 1927.
- Романовский, В. И. Элементарный курс математической статистики. Л. 1924.
- Сапегин, А. А. Вариационная статистика. 3-ье изд. Л. 1928.
- Слуцкий, Е. Е. Теория корреляции и элементы учения о кривых распределения. Киев. 1912.
- Статистический метод в научном исследовании. Под редакцией М. Смит и А. Тимирязева. М. 1925.
- Уиппл, Дж. Ч. и Новосельский, С. А. Основы демографической и санитарной статистики. М. 1929.
- Филипченко, Ю. А. Изменчивость и методы ее изучения (основы биологической вариационной статистики). Л. 1927.
- Хотимский, В. И. Выравнивание статистических рядов по методу наименьших квадратов (способ Чебышева). Л. 1925.
- Эгиз С. А. Корреляционный метод в полевом опыте. М. 1925.
- Эльдертон, В. П. Кривые распределения численностей и корреляция. М. 1924.
- Наиболее доступными для читателей не математиков являются книги проф. Ю. А. Филипченко (Изменчивость и методы ее изучения) и проф. А. А. Сапегина (Вариационная статистика). Для лиц с достаточной математической подготовкой можно рекомендовать книгу проф. А. К. Митропольского (Основы статистики). В книге того же автора „Предмет статистики“, Л. 1927, помещен подробный систематический указатель литературы по „Статистическому Исчислению“.

ТАБЛИЦА

квадратных корней и квадратов чисел от 1 до 1000.

N	\sqrt{N}	N ²	N	\sqrt{N}	N ²	N	\sqrt{N}	N ²
1	1,0000	1	36	6,0000	1296	71	8,4261	5041
2	1,4142	4	37	6,0828	1369	72	8,4853	5184
3	1,7321	9	38	6,1644	1444	73	8,5440	5329
4	2,0000	16	39	6,2450	1521	74	8,6023	5476
5	2,2361	25	40	6,3246	1600	75	8,6603	5625
6	2,4495	36	41	6,4031	1681	76	8,7178	5776
7	2,6458	49	42	6,4807	1764	77	8,7750	5929
8	2,8284	64	43	6,5574	1849	78	8,8318	6084
9	3,0000	81	44	6,6332	1936	79	8,8882	6241
10	3,1623	100	45	6,7082	2025	80	8,9443	6400
11	3,3166	121	46	6,7823	2116	81	9,0000	6561
12	3,4641	144	47	6,8557	2209	82	9,0554	6724
13	3,6056	169	48	6,9282	2304	83	9,1104	6889
14	3,7417	196	49	7,0000	2401	84	9,1652	7056
15	3,8730	225	50	7,0711	2500	85	9,2195	7225
16	4,0000	256	51	7,1414	2601	86	9,2736	7396
17	4,1231	289	52	7,2111	2704	87	9,3274	7569
18	4,2426	324	53	7,2801	2809	88	9,3808	7744
19	4,3589	361	54	7,3485	2916	89	9,4340	7921
20	4,4721	400	55	7,4162	3025	90	9,4868	8100
21	4,5826	441	56	7,4833	3136	91	9,5394	8281
22	4,6904	484	57	7,5498	3249	92	9,5917	8464
23	4,7958	529	58	7,6158	3364	93	9,6437	8649
24	4,8990	576	59	7,6811	3481	94	9,6954	8836
25	5,0000	625	60	7,7460	3600	95	9,7468	9025
26	5,0990	676	61	7,8102	3721	96	9,7980	9216
27	5,1962	729	62	7,8740	3844	97	9,8489	9409
28	5,2915	784	63	7,9373	3969	98	9,8995	9604
29	5,3852	841	64	8,0000	4096	99	9,9499	9801
30	5,4772	900	65	8,0623	4225	100	10,0000	10000
31	5,5678	961	66	8,1240	4356	101	10,0499	10201
32	5,6569	1024	67	8,1854	4489	102	10,0995	10404
33	5,7446	1089	68	8,2462	4624	103	10,1489	10609
34	5,8310	1156	69	8,3066	4761	104	10,1980	10816
35	5,9161	1225	70	8,3666	4900	105	10,2470	11025

N	\sqrt{N}	N ²	N	\sqrt{N}	N ²	N	\sqrt{N}	N ²
101	10,0499	10201	151	12,2882	22801	201	14,1774	40401
102	10,0995	10404	152	12,3288	23104	202	14,2127	40804
103	10,1489	10609	153	12,3693	23409	203	14,2478	41209
104	10,1980	10816	154	12,4097	23716	204	14,2829	41616
105	10,2470	11025	155	12,4499	24025	205	14,3178	42025
106	10,2956	11236	156	12,4900	24336	206	14,3527	42436
107	10,3441	11449	157	12,5300	24649	207	14,3875	42849
108	10,3923	11664	158	12,5698	24964	208	14,4222	43264
109	10,4403	11881	159	12,6095	25281	209	14,4568	43681
110	10,4881	12100	160	12,6491	25600	210	14,4914	44100
111	10,5357	12321	161	12,6886	25921	211	14,5258	44521
112	10,5830	12544	162	12,7279	26244	212	14,5602	44944
113	10,6301	12769	163	12,7671	26569	213	14,5945	45369
114	10,6771	12996	164	12,8062	26896	214	14,6287	45796
115	10,7238	13225	165	12,8452	27225	215	14,6629	46225
116	10,7703	13456	166	12,8841	27556	216	14,6969	46656
117	10,8167	13689	167	12,9228	27889	217	14,7309	47089
118	10,8628	13924	168	12,9615	28224	218	14,7648	47524
119	10,9087	14161	169	13,0000	28561	219	14,7986	47961
120	10,9545	14400	170	13,0384	28900	220	14,8324	48400
121	11,0000	14641	171	13,0767	29241	221	14,8661	48841
122	11,0454	14884	172	13,1149	29584	222	14,8997	49284
123	11,0905	15129	173	13,1529	29929	223	14,9332	49729
124	11,1355	15376	174	13,1909	30276	224	14,9666	50176
125	11,1803	15625	175	13,2288	30625	225	15,0000	50625
126	11,2250	15876	176	13,2665	30976	226	15,0333	51076
127	11,2694	16129	177	13,3041	31329	227	15,0665	51529
128	11,3137	16384	178	13,3417	31684	228	15,0997	51984
129	11,3578	16641	179	13,3791	32041	229	15,1327	52441
130	11,4018	16900	180	13,4164	32400	230	15,1658	52900
131	11,4455	17161	181	13,4536	32761	231	15,1987	53361
132	11,4891	17424	182	13,4907	33124	232	15,2315	53824
133	11,5326	17689	183	13,5277	33489	233	15,2643	54289
134	11,5758	17956	184	13,5647	33856	234	15,2971	54756
135	11,6190	18225	185	13,6015	34225	235	15,3297	55225
136	11,6619	18496	186	13,6382	34596	236	15,3623	55696
137	11,7047	18769	187	13,6748	34969	237	15,3948	56169
138	11,7473	19044	188	13,7113	35344	238	15,4272	56644
139	11,7898	19321	189	13,7477	35721	239	15,4596	57121
140	11,8322	19600	190	13,7840	36100	240	15,4919	57600
141	11,8743	19881	191	13,8203	36481	241	15,5242	58081
142	11,9164	20164	192	13,8564	36864	242	15,5563	58564
143	11,9583	20449	193	13,8924	37249	243	15,5885	59049
144	12,0000	20736	194	13,9284	37636	244	15,6205	59536
145	12,0416	21025	195	13,9642	38025	245	15,6525	60025
146	12,0830	21316	196	14,0000	38416	246	15,6844	60516
147	12,1244	21609	197	14,0357	38809	247	15,7162	61009
148	12,1655	21904	198	14,0712	39204	248	15,7480	61504
149	12,2066	22201	199	14,1067	39601	249	15,7797	62001
150	12,2474	22500	200	14,1421	40000	250	15,8114	62500

N	\sqrt{N}	N ²	N	\sqrt{N}	N ²	N	\sqrt{N}	N ²
251	15,8430	63001	301	17,3494	90601	351	18,7350	123201
252	15,8745	63504	302	17,3781	91204	352	18,7617	123904
253	15,9060	64009	303	17,4069	91809	353	18,7883	124609
254	15,9374	64516	304	17,4356	92416	354	18,8149	125316
255	15,9687	65025	305	17,4642	93025	355	18,8414	126025
256	16,0000	65536	306	17,4929	93636	356	18,8680	126736
257	16,0312	66049	307	17,5214	94249	357	18,8944	127449
258	16,0624	66564	308	17,5499	94864	358	18,9209	128164
259	16,0935	67081	309	17,5784	95481	359	18,9473	128881
260	16,1245	67600	310	17,6068	96100	360	18,9737	129600
261	16,1555	68121	311	17,6352	96721	361	19,0000	130321
262	16,1864	68644	312	17,6635	97344	362	19,0263	131044
263	16,2173	69169	313	17,6918	97969	363	19,0526	131769
264	16,2481	69696	314	17,7200	98596	364	19,0788	132496
265	16,2788	70225	315	17,7482	99225	365	19,1050	133225
266	16,3095	70756	316	17,7764	99856	366	19,1311	133956
267	16,3401	71289	317	17,8045	100489	367	19,1572	134689
268	16,3707	71824	318	17,8326	101124	368	19,1833	135424
269	16,4012	72361	319	17,8606	101761	369	19,2094	136161
270	16,4317	72900	320	17,8885	102400	370	19,2354	136900
271	16,4621	73441	321	17,9165	103041	371	19,2614	137641
272	16,4924	73984	322	17,9444	103684	372	19,2873	138384
273	16,5227	74529	323	17,9722	104329	373	19,3132	139129
274	16,5529	75076	324	18,0000	104976	374	19,3391	139876
275	16,5831	75625	325	18,0278	105625	375	19,3649	140625
276	16,6132	76176	326	18,0555	106276	376	19,3907	141376
277	16,6433	76729	327	18,0831	106929	377	19,4165	142129
278	16,6733	77284	328	18,1108	107584	378	19,4422	142884
279	16,7033	77841	329	18,1384	108241	379	19,4679	143641
280	16,7332	78400	330	18,1659	108900	380	19,4936	144400
281	16,7631	78961	331	18,1934	109561	381	19,5192	145161
282	16,7929	79524	332	18,2209	110224	382	19,5448	145924
283	16,8226	80089	333	18,2483	110889	383	19,5704	146689
284	16,8523	80656	334	18,2757	111556	384	19,5959	147456
285	16,8819	81225	335	18,3030	112225	385	19,6214	148225
286	16,9115	81796	336	18,3303	112896	386	19,6469	148996
287	16,9411	82369	337	18,3576	113569	387	19,6723	149769
288	16,9706	82944	338	18,3848	114244	388	19,6977	150544
289	17,0000	83521	339	18,4120	114921	389	19,7231	151321
290	17,0294	84100	340	18,4391	115600	390	19,7484	152100
291	17,0587	84681	341	18,4662	116281	391	19,7737	152881
292	17,0880	85264	342	18,4932	116964	392	19,7990	153664
293	17,1172	85849	343	18,5203	117649	393	19,8242	154449
294	17,1464	86436	344	18,5472	118336	394	19,8494	155236
295	17,1756	87025	345	18,5742	119025	395	19,8746	156025
296	17,2047	87616	346	18,6011	119716	396	19,8997	156816
297	17,2337	88209	347	18,6279	120409	397	19,9249	157609
298	17,2627	88804	348	18,6548	121104	398	19,9499	158404
299	17,2916	89401	349	18,6815	121801	399	19,9750	159201
300	17,3205	90000	350	18,7083	122500	400	20,0000	160000

N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2
401	20,0250	160801	451	21,2368	203401	501	22,3830	251001
402	20,0499	161604	452	21,2603	204304	502	22,4054	252004
403	20,0749	162409	453	21,2838	205209	503	22,4277	253009
404	20,0998	163216	454	21,3073	206116	504	22,4499	254016
405	20,1246	164025	455	21,3307	207025	505	22,4722	255025
406	20,1494	164836	456	21,3542	207936	506	22,4944	256036
407	20,1742	165649	457	21,3776	208849	507	22,5167	257049
408	20,1990	166464	458	21,4009	209764	508	22,5389	258064
409	20,2237	167281	459	21,4243	210681	509	22,5610	259081
410	20,2485	168100	460	21,4476	211600	510	22,5832	260100
411	20,2731	168921	461	21,4709	212521	511	22,6053	261121
412	20,2978	169744	462	21,4942	213444	512	22,6274	262144
413	20,3224	170569	463	21,5174	214369	513	22,6495	263169
414	20,3470	171396	464	21,5407	215296	514	22,6716	264196
415	20,3715	172225	465	21,5639	216225	515	22,6936	265225
416	20,3961	173056	466	21,5870	217156	516	22,7156	266256
417	20,4206	173889	467	21,6102	218089	517	22,7376	267289
418	20,4450	174724	468	21,6333	219024	518	22,7596	268324
419	20,4695	175561	469	21,6564	219961	519	22,7816	269341
420	20,4939	176400	470	21,6795	220900	520	22,8035	270400
421	20,5183	177241	471	21,7025	221841	521	22,8254	271441
422	20,5426	178084	472	21,7256	222784	522	22,8473	272484
423	20,5670	178929	473	21,7486	223729	523	22,8692	273529
424	20,5913	179776	474	21,7715	224676	524	22,8910	274576
425	20,6155	180625	475	21,7945	225625	525	22,9129	275625
426	20,6398	181476	476	21,8174	226576	526	22,9347	276676
427	20,6640	182329	477	21,8403	227529	527	22,9565	277729
428	20,6882	183184	478	21,8632	228484	528	22,9783	278784
429	20,7123	184041	479	21,8861	229441	529	23,0000	279841
430	20,7364	184900	480	21,9089	230400	530	23,0217	280900
431	20,7605	185761	481	21,9317	231361	531	23,0434	281961
432	20,7846	186624	482	21,9545	232324	532	23,0651	283024
433	20,8087	187489	483	21,9773	233289	533	23,0868	284089
434	20,8327	188356	484	22,0000	234256	534	23,1084	285156
435	20,8567	189225	485	22,0227	235225	535	23,1301	286225
436	20,8806	190096	486	22,0454	236196	536	23,1517	287296
437	20,9045	190969	487	22,0681	237169	537	23,1733	288369
438	20,9284	191844	488	22,0907	238144	538	23,1948	289444
439	20,9523	192721	489	22,1133	239121	539	23,2164	290521
440	20,9762	193600	490	22,1359	240100	540	23,2379	291600
441	21,0000	194481	491	22,1585	241081	541	23,2594	292681
442	21,0238	195364	492	22,1811	242064	542	23,2809	293764
443	21,0476	196249	493	22,2036	243049	543	23,3024	294849
444	21,0713	197136	494	22,2261	244036	544	23,3238	295936
445	21,0950	198025	495	22,2486	245025	545	23,3452	297025
446	21,1187	198916	496	22,2711	246016	546	23,3666	298116
447	21,1424	199809	497	22,2935	247009	547	23,3880	299209
448	21,1660	200704	498	22,3159	248004	548	24,4094	300304
449	21,1896	201601	499	22,3383	249001	549	23,4307	301401
450	21,2132	202500	500	22,3607	250000	550	23,4521	302500

N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2
551	23,4734	303601	601	24,5153	361201	651	25,5147	423801
552	23,4947	304704	602	24,5357	362404	652	25,5343	425104
553	23,5160	305809	603	24,5561	363609	653	25,5539	426409
554	23,5372	306916	604	24,5764	364816	654	25,5734	427716
555	23,5584	308025	605	24,5967	366025	655	25,5930	429025
556	23,5797	309136	606	24,6171	367236	656	25,6125	430336
557	23,6008	310249	607	24,6374	368449	657	25,6320	431649
558	23,6220	311364	608	24,6577	369664	658	25,6515	432964
559	23,6432	312481	609	24,6779	370881	659	25,6710	434281
560	23,6643	313600	610	24,6982	372100	660	25,6905	435600
561	23,6854	314721	611	24,7184	373321	661	25,7099	436921
562	23,7065	315844	612	24,7386	374544	662	25,7294	438244
563	23,7276	316969	613	24,7588	375769	663	25,7488	439569
564	23,7487	318096	614	24,7790	376996	664	25,7682	440896
565	23,7697	319225	615	24,7992	378225	665	25,7876	442225
566	23,7908	320356	616	24,8193	379456	666	25,8070	443556
567	23,8118	321489	617	24,8395	380689	667	25,8263	444889
568	23,8328	322624	618	24,8596	381924	668	25,8457	446224
569	23,8537	323761	619	24,8797	383161	669	25,8650	447561
570	23,8747	324900	620	24,8998	384400	670	25,8844	448900
571	23,8956	326041	621	24,9199	385641	671	25,9037	450241
572	23,9165	327184	622	24,9399	386884	672	25,9230	451584
573	23,9374	328329	623	24,9600	388129	673	25,9422	452929
574	23,9583	329476	624	24,9800	389376	674	25,9615	454276
575	23,9792	330625	625	25,0000	390625	675	25,9808	455625
576	24,0000	331776	626	25,0200	391876	676	26,0000	456976
577	24,0208	332929	627	25,0400	393129	677	26,0192	458329
578	24,0416	334084	628	25,0599	394384	678	26,0384	459684
579	24,0624	335241	629	25,0799	395641	679	26,0576	461041
580	24,0832	336400	630	25,0998	396900	680	26,0768	462400
581	24,1039	337561	631	25,1197	398161	681	26,0960	463761
582	24,1247	338724	632	25,1396	399424	682	26,1151	465124
583	24,1454	339889	633	25,1595	400689	683	26,1343	466489
584	24,1661	341056	634	25,1794	401956	684	26,1534	467856
585	24,1868	342225	635	25,1992	403225	685	26,1725	469225
586	24,2074	343396	636	25,2190	404496	686	26,1916	470596
587	24,2281	344569	637	25,2389	405769	687	26,2107	471969
588	24,2487	345744	638	25,2587	407044	688	26,2298	473344
589	24,2693	346921	639	25,2784	408321	689	26,2488	474721
590	24,2899	348100	640	25,2982	409600	690	26,2679	476100
591	24,3105	349281	641	25,3180	410881	691	26,2869	477481
592	24,3311	350464	642	25,3377	412164	692	26,3059	478864
593	24,3516	351649	643	25,3574	413449	693	26,3249	480249
594	24,3721	352836	644	25,3772	414736	694	26,3439	481636
595	24,3926	354025	645	25,3969	416025	695	26,3629	483025
596	24,4131	355216	646	25,4165	417316	696	26,3818	484416
597	24,4336	356409	647	25,4362	418609	697	26,4008	485809
598	24,4540	357604	648	25,4558	419904	698	26,4197	487204
599	24,4745	358801	649	25,4755	421201	699	26,4386	488601
600	24,4949	360000	650	25,4951	422500	700	26,4575	490000

N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2
701	26,4764	491401	751	27,4044	564001	801	28,3019	641601
702	26,4953	492804	752	27,4226	565504	802	28,3196	643204
703	26,5141	494209	753	27,4408	567009	803	28,3373	644809
704	26,5330	495616	754	27,4591	568516	804	28,3549	646416
705	26,5518	497025	755	27,4773	570025	805	28,3725	648025
706	26,5707	498436	756	27,4955	571536	806	28,3901	649636
707	26,5895	499849	757	27,5136	573049	807	28,4077	651249
708	26,6083	501264	758	27,5318	574564	808	28,4253	652864
709	26,6271	502681	759	27,5500	576081	809	28,4429	654481
710	26,6458	504100	760	27,5681	577600	810	28,4605	656100
711	26,6646	505521	761	27,5862	579121	811	28,4781	657721
712	26,6833	506944	762	27,6043	580644	812	28,4956	659344
713	26,7021	508369	763	27,6225	582169	813	28,5132	660969
714	26,7208	509796	764	27,6405	583696	814	28,5307	662596
715	26,7395	511225	765	27,6586	585225	815	28,5482	664225
716	26,7582	512656	766	27,6767	586756	816	28,5657	665856
717	26,7769	514089	767	27,6948	588289	817	28,5832	667489
718	26,7955	515524	768	27,7128	589824	818	28,6007	669124
719	26,8142	516961	769	27,7308	591361	819	28,6182	670761
720	26,8328	518400	770	27,7489	592900	820	28,6356	672400
721	26,8514	519841	771	27,7669	594441	821	28,6531	674041
722	26,8701	521284	772	27,7849	595984	822	28,6705	675684
723	26,8887	522729	773	27,8029	597529	823	28,6880	677329
724	26,9072	524176	774	27,8209	599076	824	28,7054	678976
725	26,9258	525625	775	27,8388	600625	825	28,7228	680625
726	26,9444	527076	776	27,8568	602176	826	28,7402	682276
727	26,9629	528529	777	27,8747	603729	827	28,7576	683929
728	26,9815	529984	778	27,8927	605284	828	28,7750	685584
729	27,0000	531441	779	27,9106	606841	829	28,7924	687241
730	27,0185	532900	780	27,9285	608400	830	28,8097	688900
731	27,0370	534361	781	27,9464	609961	831	28,8271	690561
732	27,0555	535824	782	27,9643	611524	832	28,8444	692224
733	27,0740	537289	783	27,9821	613089	833	28,8617	693889
734	27,0924	538756	784	28,0000	614656	834	28,8791	695556
735	27,1109	540225	785	28,0179	616225	835	28,8964	697225
736	27,1293	541696	786	28,0357	617796	836	28,9137	698896
737	27,1477	543169	787	28,0535	619369	837	28,9310	700569
738	27,1662	544644	788	28,0713	620944	838	28,9482	702244
739	27,1846	546121	789	28,0891	622521	839	28,9655	703921
740	27,2029	547600	790	28,1069	624100	840	28,9828	705600
741	27,2213	549081	791	28,1247	625681	841	29,0000	707281
742	27,2397	550564	792	28,1425	627264	842	29,0172	708964
743	27,2580	552049	793	28,1603	628849	843	29,0345	710649
744	27,2764	553536	794	28,1780	630436	844	29,0517	712336
745	27,2947	555025	795	28,1957	632025	845	29,0689	714025
746	27,3130	556516	796	28,2135	633616	846	29,0861	715716
747	27,3313	558009	797	28,2312	635209	847	29,1033	717409
748	27,3496	559504	798	28,2489	636804	848	29,1204	719104
749	27,3679	561001	799	28,2666	638401	849	29,1376	720801
750	27,3861	562500	800	28,2843	640000	850	29,1548	722500

N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2	N	\sqrt{N}	N^2
851	29,1719	724201	901	30,0167	811801	951	30,8383	904401
852	29,1890	725904	902	30,0333	813604	952	30,8545	906304
853	29,2062	727609	903	30,0500	815409	953	30,8707	908209
854	29,2233	729316	904	30,0666	817216	954	30,8869	910116
855	29,2404	731025	905	30,0832	819025	955	30,9031	912025
856	29,2575	732736	906	30,0998	820836	956	30,9192	913936
857	29,2746	734449	907	30,1164	822649	957	30,9354	915849
858	29,2916	736164	908	30,1330	824464	958	30,9516	917764
859	29,3087	737881	909	30,1496	826281	959	30,9677	919681
860	29,3258	739600	910	30,1662	828100	960	30,9839	921600
861	29,3428	741321	911	30,1828	829921	961	31,0000	923521
862	29,3598	743044	912	30,1993	831744	962	31,0161	925444
863	29,3769	744769	913	30,2159	833569	963	31,0322	927369
864	29,3939	746496	914	30,2324	835396	964	31,0483	929296
865	29,4109	748225	915	30,2490	837225	965	31,0644	931225
866	29,4279	749956	916	30,2655	839056	966	31,0805	933156
867	29,4449	751689	917	30,2820	840889	967	31,0966	935089
868	29,4618	753424	918	30,2985	842724	968	31,1127	937024
869	29,4788	755161	919	30,3150	844561	969	31,1288	938961
870	29,4958	756900	920	30,3315	846400	970	31,1448	940900
871	29,5127	758641	921	30,3480	848241	971	31,1609	942841
872	29,5296	760384	922	30,3645	850084	972	31,1769	944784
873	29,5466	762129	923	30,3809	851929	973	31,1929	946729
874	29,5635	763876	924	30,3974	853776	974	31,2090	948676
875	29,5804	765625	925	30,4138	855625	975	31,2250	950625
876	29,5973	767376	926	30,4302	857476	976	31,2410	952576
877	29,6142	769129	927	30,4467	859329	977	31,2570	954529
878	29,6311	770884	928	30,4631	861184	978	31,2730	956484
879	29,6479	772641	929	30,4795	863041	979	31,2890	958441
880	29,6648	774400	930	30,4959	864900	980	31,3050	960400
881	29,6816	776161	931	30,5123	866761	981	31,3209	962361
882	29,6985	777924	932	30,5287	868624	982	31,3369	964324
883	29,7153	779689	933	30,5450	870489	983	31,3528	966289
884	29,7321	781456	934	30,5614	872356	984	31,3688	968256
885	29,7489	783225	935	30,5778	874225	985	31,3847	970225
886	29,7658	784996	936	30,5941	876096	986	31,4006	972196
887	29,7825	786769	937	30,6105	877969	987	31,4166	974169
888	29,7993	788544	938	30,6268	879844	988	31,4325	976144
889	29,8161	790321	939	30,6431	881721	989	31,4484	978121
890	29,8329	792100	940	30,6594	883600	990	31,4643	980100
891	29,8496	793881	941	30,6757	885481	991	31,4802	982081
892	29,8664	795664	942	30,6920	887364	992	31,4960	984064
893	29,8831	797449	943	30,7083	889249	993	31,5119	986049
894	29,8998	799236	944	30,7246	891136	994	31,5278	988036
895	29,9166	801025	945	30,7409	893025	995	31,5436	990025
896	29,9333	802816	946	30,7571	894916	996	31,5595	992016
897	29,9500	804609	947	30,7734	896809	997	31,5753	994009
898	29,9666	806404	948	30,7896	898704	998	31,5911	996004
899	29,9833	808201	949	30,8058	900601	999	31,6070	998001
900	30,0000	810000	950	30,8221	902500	1000	31,6228	1000000

Таблица значений величины $\gamma = v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}$, входящей в числитель упрощенной формулы для определения средней ошибки вариационного коэффициента $m_v = \frac{\gamma}{\sqrt{n}}$, для всех значений этого коэффициента в пределах от 1 до 125 включительно.

(См. описание на стр. 195).

v	γ	Δ	v	γ	Δ	v	γ	Δ	v	γ	Δ	v	γ	Δ
1	0,71	0,070	26	19,59	0,085	51	44,46	0,118	76	78,89	0,161	101	124,58	0,207
2	1,41	0,071	27	20,44	0,085	52	45,64	0,120	77	80,50	0,162	102	126,60	0,208
3	2,12	0,071	28	21,29	0,087	53	46,84	0,120	78	82,12	0,164	103	128,68	0,211
4	2,83	0,071	29	22,16	0,088	54	48,04	0,123	79	83,76	0,166	104	130,79	0,213
5	3,54	0,071	30	23,04	0,089	55	49,27	0,124	80	85,42	0,168	105	132,92	0,215
6	4,25	0,072	31	23,93	0,091	56	50,51	0,126	81	87,09	0,170	106	135,07	0,216
7	4,97	0,072	32	24,84	0,091	57	51,77	0,127	82	88,79	0,171	107	137,23	0,219
8	5,69	0,072	33	25,75	0,093	58	53,04	0,129	83	90,50	0,173	108	139,42	0,220
9	6,41	0,073	34	26,68	0,093	59	54,33	0,131	84	92,23	0,175	109	141,62	0,222
10	7,14	0,073	35	27,61	0,096	60	55,64	0,133	85	93,98	0,177	110	143,84	0,225
11	7,87	0,074	36	28,57	0,096	61	56,97	0,134	86	95,75	0,179	111	146,09	0,226
12	8,61	0,074	37	29,53	0,097	62	58,31	0,135	87	97,54	0,180	112	148,35	0,228
13	9,35	0,074	38	30,50	0,099	63	59,66	0,138	88	99,34	0,183	113	150,63	0,230
14	10,09	0,075	39	31,49	0,101	64	61,04	0,139	89	101,17	0,184	114	152,93	0,232
15	10,84	0,076	40	32,50	0,101	65	62,43	0,141	90	103,01	0,186	115	155,25	0,234
16	11,60	0,076	41	33,51	0,103	66	63,84	0,143	91	104,87	0,188	116	157,59	0,236
17	12,36	0,077	42	34,54	0,105	67	65,27	0,144	92	106,75	0,190	117	159,95	0,238
18	13,13	0,078	43	35,59	0,105	68	66,71	0,146	93	108,65	0,192	118	162,33	0,239
19	13,91	0,079	44	36,64	0,108	69	68,17	0,148	94	110,57	0,194	119	164,72	0,242
20	14,70	0,079	45	37,72	0,108	70	69,65	0,150	95	112,51	0,195	120	167,14	0,244
21	15,49	0,080	46	38,80	0,111	71	71,15	0,151	96	114,46	0,198	121	169,58	0,245
22	16,29	0,081	47	39,91	0,111	72	72,66	0,153	97	116,44	0,199	122	172,03	0,248
23	17,10	0,082	48	41,02	0,113	73	74,19	0,155	98	118,43	0,201	123	174,51	0,249
24	17,92	0,083	49	42,15	0,115	74	75,74	0,157	99	120,44	0,203	124	177,00	0,252
25	18,75	0,084	50	43,30	0,116	75	77,31	0,158	100	122,47	0,206	125	179,52	0,253

Таблица значений величин $1-r^2$, соответствующих значениям коэффициентов корреляции r в пределах от 0,01 до 1,00 включительно и наименьшего числа измерений n , при наличии которого данный коэффициент r будет превышать свою среднюю ошибку m_r по крайней мере в 3 раза.

(См. описание на стр. 154).

r	1-r ²	n	r	1-r ²	n	r	1-r ²	n	r	1-r ²
0,01	0,9999	89983	0,26	0,9324	116	0,51	0,7399	19	0,76	0,4224
0,02	0,9996	22483	0,27	0,9271	107	0,52	0,7296	18	0,77	0,4071
0,03	0,9991	9982	0,28	0,9216	98	0,53	0,7191	17	0,78	0,3916
0,04	0,9984	5608	0,29	0,9159	90	0,54	0,7084	16	0,79	0,3759
0,05	0,9975	3583	0,30	0,9100	83	0,55	0,6975	15	0,80	0,3600
0,06	0,9964	2483	0,31	0,9039	77	0,56	0,6864	14	0,81	0,3439
0,07	0,9951	1819	0,32	0,8976	71	0,57	0,6751	13	0,82	0,3276
0,08	0,9936	1389	0,33	0,8911	66	0,58	0,6636	12	0,83	0,3111
0,09	0,9919	1094	0,34	0,8844	61	0,59	0,6519	11	0,84	0,2944
0,10	0,9900	883	0,35	0,8775	57	0,60	0,6400	11	0,85	0,2775
0,11	0,9879	726	0,36	0,8704	53	0,61	0,6279	10	0,86	0,2604
0,12	0,9856	608	0,37	0,8631	49	0,62	0,6156	9	0,87	0,2431
0,13	0,9831	515	0,38	0,8556	46	0,63	0,6031	9	0,88	0,2256
0,14	0,9804	442	0,39	0,8479	43	0,64	0,5904	8	0,89	0,2079
0,15	0,9775	383	0,40	0,8400	40	0,65	0,5775	8	0,90	0,1900
0,16	0,9744	334	0,41	0,8319	38	0,66	0,5644	7	0,91	0,1719
0,17	0,9711	294	0,42	0,8236	35	0,67	0,5511	7	0,92	0,1536
0,18	0,9676	261	0,43	0,8151	33	0,68	0,5376	6	0,93	0,1351
0,19	0,9639	232	0,44	0,8064	31	0,69	0,5239	6	0,94	0,1164
0,20	0,9600	208	0,45	0,7975	29	0,70	0,5100	5	0,95	0,0975
0,21	0,9559	187	0,46	0,7884	27	0,71	0,4959	5	0,96	0,0784
0,22	0,9516	169	0,47	0,7791	25	0,72	0,4816	5	0,97	0,0591
0,23	0,9471	153	0,48	0,7696	24	0,73	0,4671	4	0,98	0,0396
0,24	0,9424	139	0,49	0,7599	22	0,74	0,4524	4	0,99	0,0199
0,25	0,9375	127	0,50	0,7500	21	0,75	0,4375	4	1,00	0,0000

ПЕРЕЧЕНЬ ОБОЗНАЧЕНИЙ.

	СТРАН.
V — варианты (числовой результат отдельного измерения)	50
p — частота (количество вариант данного значения V)	65
n — общее число измерений (наблюдений)	50
Σ — знак суммирования (напр. $\Sigma p = n$)	50
M — среднее арифметическое	10
x (или y) — центральное отклонение (от M)	50
C (или C_x или C_y) — начало отсчетов (произвольное)	57
x_c (или y_c) — вспомогательное отклонение (от C)	57
a_1 } a_2 } итоги сложения частот по вертикальным столбцам при	} 77—78
b_1 } b_2 } вычислениях, производимых по способу сумм	
S_1 — сумма вспомогательных отклонений	
S_2 — сумма квадратов вспомогательных отклонений	58
Σx — сумма центральных отклонений ($\Sigma x = 0$)	52
Σx^2 — сумма квадратов центральных отклонений	53
k (или k_x или k_y) — классовый промежуток	96
σ — среднее квадратическое отклонение	14
m — средняя ошибка (среднего арифметического M)	19
m_σ — ошибка сигмы (σ)	47
v — вариационный коэффициент	190
P — показатель точности	197
m_v — ошибка вариационного коэффициента (v)	192
γ — вспомогательная величина для вычисления ошибки m_v , определяемая по таблице	195
Δ — табличная разность при определении величины γ	196
m_P — ошибка показателя точности (P)	199
q — процентная частота (для качественных признаков)	233
m_q — ошибка процентной частоты (q)	231
Σxy — сумма произведений центральных отклонений	148
r — коэффициент корреляции	27
m_r — ошибка коэффициента корреляции (r)	37
z — сумма центральных отклонений ($z = x + y$)	158
p_1 } p_2 } частоты в четырех клетках корреляционной решетки	} 236
p_3 } p_4 } при вычислении коэффициента r для двух качественных признаков	

p_x } p } итоги подсчета частот по столбцам и по строчкам при вы-	} 241
p_y } числении коэффициентов r для качественных признаков	
t_x } t_y } вспомогательные величины (зависящие от p_x и p_y) при	} 243
t } вычислении коэффициентов r для качественн. признаков	
δ — разность между ранговыми (порядковыми) номерами	265
R_y — коэффициент регрессии y на x	201
R_x — коэффициент регрессии x на y	201
m_y — ошибка коэффициента регрессии y на x (R_y)	206
m_x — ошибка коэффициента регрессии x на y (R_x)	206
φ — показатель взаимной сопряженности	253
S — вспомогательная сумма, вычисляемая при определении показателя φ или коэффициента r (для многих качественных признаков)	257
T — общее обозначение любых величин, подлежащих сравнению друг с другом	268

СВОДКА ФОРМУЛ

I. Общие числовые характеристики.

1) Среднее арифметическое:		страница
	$M = \frac{\Sigma V}{n}$	50
	$M = C + \frac{kS_1}{n}$	96
2) Среднее квадратическое отклонение:		
	$\sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n-1}}$	96
	$\sigma = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}}$	187
3) Вариационный коэффициент	$v = \frac{100 \sigma}{M} \%$	190
4) Показатель точности:	$P = \frac{100 m}{M} \%$	197
	$P = \frac{v}{\sqrt{n}} \%$	198
5) Коэффициент корреляции (для количественных признаков):		
	$r = \frac{\Sigma xy}{\sqrt{\Sigma x^2 \cdot \Sigma y^2}}$	148
	$r = \frac{\Sigma xy}{n \sigma_x \sigma_y}$	188
6) Коэффициент корреляции (для двух качественных признаков):		
	$r = \frac{p_2 p_3 - p_1 p_4}{\sqrt{(p_1 + p_2)(p_3 + p_4)(p_1 + p_3)(p_2 + p_4)}}$	236
	$r = \frac{np - p_x p_y}{t_x t_y}$	243
7) Коэффициент корреляции (для многих качественных признаков):		
	$r = \sqrt{\frac{\varphi^2}{1 + \varphi^2}}$	253
	$r = \sqrt{\frac{S-1}{S}}$	257

8) Коэффициент корреляции (для рангов)	$r = 1 - \frac{6 \Sigma \delta^2}{n(n^2 - 1)}$	266
9) Коэффициенты регрессии:		
	$R_y = \frac{k_y}{k_x} \cdot \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2}$	202
	$R_x = \frac{k_x}{k_y} \cdot \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2}$	202
	$R_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} r$	205
	$R_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} r$	205

II. Средние ошибки.

10) Средняя ошибка среднего арифметического (M)		
	$m = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$	50
	$m = \pm k \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n(n-1)}}$	96
11) Ошибка среднего квадратического отклонения (σ)		
	$m_\sigma = \frac{\sigma}{\sqrt{2n}}$	47
	$m_\sigma = \frac{m}{\sqrt{2}}$	187
12) Ошибка вариационного коэффициента (v)		
	$m_v = \pm \frac{v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}}{\sqrt{n}} \%$	192
	$m_v = \frac{v}{\sqrt{n}}$	195
13) Ошибка показателя точности (P)		
	$m_P = \pm P \sqrt{\frac{1}{2n} + \left(\frac{P}{100}\right)^2} \%$	199
14) Ошибка процентной частоты (q)		
	$m_q = \pm \sqrt{\frac{q(100-q)}{n-1}}$	234
15) Ошибка коэффициента корреляции (r)		
	$m_r = \pm \frac{1-r^2}{\sqrt{n}}$	153

16) Ошибка коэффициента корреляции, вычисленного при посредстве φ (или S)

$$m_r = \pm \frac{4}{3} \left(\frac{1-r^2}{\sqrt{n}} \right) \dots \dots \dots 253$$

17) Ошибки коэффициентов регрессии (R_y и R_x):

$$m_y = \pm \frac{k_y}{k_x} \sqrt{\frac{\Sigma y^2}{\Sigma x^2} \left(\frac{1-r^2}{n} \right)} \dots \dots \dots 206$$

$$m_x = \pm \frac{k_x}{k_y} \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{\Sigma y^2} \left(\frac{1-r^2}{n} \right)} \dots \dots \dots 206$$

$$m_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} \sqrt{\frac{1-r^2}{n}} \dots \dots \dots 207$$

$$m_x = \frac{\sigma_x}{\sigma_y} \sqrt{\frac{1-r^2}{n}} \dots \dots \dots 207$$

III. Технические и контрольные формулы.

18) Центральное отклонение $x = V - M \dots \dots \dots 50$

19) Вспомогательное отклонение $x_c = V - C \dots \dots \dots 57$

20) Сумма центральных отклонений $\Sigma x = 0 \dots \dots \dots 52$

21) Сумма вспомогательных отклонений $S_1 = \Sigma V - nC \dots \dots \dots 58$
 $S_1 = a_1 - b_1 \dots \dots \dots 78$

22) Сумма квадратов вспомогательных отклонений $S_2 = a_1 + b_1 + 2a_2 + 2b_2 \dots \dots \dots 78$

23) Проверка величин a_1, b_1, a_2 и b_2
 $\Sigma a_1 = a_1$ в сводке }
 $\Sigma b_1 = b_1$ " " }
 $\Sigma a_2 = a_2$ " " }
 $\Sigma b_2 = b_2$ " " } \dots \dots \dots \left\{ \begin{matrix} 123 \\ 124 \end{matrix} \right.

24) Проверка величин S_1 и S_2
 $\Sigma S_1 = S_1$ в сводке }
 $\Sigma S_2 = S_2$ " " } \dots \dots \dots \left\{ \begin{matrix} 124 \\ 125 \end{matrix} \right.

25) Сумма квадратов центральных отклонений Σx^2 (или Σy^2 , или Σz^2) $= S_2 - \frac{S_1^2}{n} \dots \dots \dots 160$

26) Сумма произведений центральных отклонений $\Sigma xy = \frac{\Sigma z^2 - \Sigma y^2 - \Sigma x^2}{2} \dots \dots \dots 161$

27) Проверка величин $\Sigma x^2, \Sigma y^2$ и Σz^2
 $\Sigma x^2 + \Sigma y^2 + \Sigma z^2 = S_{2(u)} - \frac{\Sigma S_1^2}{n} \dots \dots \dots 173$

28) Проверка коэффициентов регрессии $R_y \cdot R_x = r^2 \dots \dots \dots 203$

29) Проверка ошибок коэффициентов регрессии $m \cdot m_x = \frac{1-r^2}{n} \dots \dots \dots 207$

IV. Формулы для оценки достоверности выводов.

30) Условие достоверности различия между двумя величинами T_1 и T_2 , вычисленными со средними ошибками m_1 и m_2

$$\frac{T_1 - T_2}{\sqrt{m_1^2 + m_2^2}} > 3 \dots \dots \dots 45$$

или

$$\frac{(T_1 - T_2)^2}{m_1^2 + m_2^2} > 9 \dots \dots \dots 46$$

31) Условие достоверности коэффициента корреляции $\frac{r}{m_r} > 3 \dots \dots \dots 43$

32) Условие достоверности коэффициентов регрессии $\frac{R_y}{m_y} > 3 \dots \dots \dots 209$
 $\frac{R_x}{m_x} > 3 \dots \dots \dots 209$

33) Наименьшее значение коэффициента корреляции r , при котором этот коэффициент будет превышать свою среднюю ошибку (m_r) по крайней мере в 3 раза $\min r = \frac{\sqrt{n+36} - \sqrt{n}}{6} \dots \dots \dots 245$

34) Наименьшее значение вспомогательной суммы S , при котором зависящий от нее коэффициент корреляции r (для качественных признаков) будет превышать свою среднюю ошибку m_r по крайней мере в 3 раза $\min S = 0,5 + \sqrt{0,25 + \frac{16}{n}} \dots \dots \dots 258$

V. Формулы, упрощающие вычисления в некоторых частных случаях.

35) Если ко всем вариантам V прибавить постоянную величину a , то общие числовые характеристики нового ряда (M_0 , σ_0 и m_0) будут находиться в следующем соотношении к старым (M , σ и m):

$$\begin{aligned} M_0 &= M + a && 211 \\ \sigma_0 &= \sigma && 211 \\ m_0 &= m && 214 \end{aligned}$$

36) Если из всех вариант V вычесть постоянную величину a , то

$$\begin{aligned} M_0 &= M - a && 211 \\ \sigma_0 &= \sigma && 21 \\ m_0 &= m && 214 \end{aligned}$$

37) Если все варианты V умножить на постоянную величину a , то

$$\begin{aligned} M_0 &= aM && 211 \\ \sigma_0 &= a\sigma && \\ m_0 &= am && 214 \end{aligned}$$

38) Если все варианты V разделить на постоянную величину a , то

$$\begin{aligned} M_0 &= \frac{M}{a} && 212 \\ \sigma_0 &= \frac{\sigma}{a} && 212 \\ m_0 &= \frac{m}{a} && 214 \end{aligned}$$

39) Если все варианты ряда y (т.е. V_y) и, независимо от этого, все варианты ряда x (т.е. V_x) изменить на какую-либо постоянную величину, то новый коэффициент корреляции r_0 и оба новых коэффициента регрессии R_{0y} и R_{0x} окажутся равными прежним их значениям r , R_y и R_x

$$\begin{aligned} r_0 &= r && 216 \\ R_{0y} &= R_y && 217 \\ R_{0x} &= R_x && 217 \end{aligned}$$

40) Если все варианты ряда y (т.е. V_y) умножить на постоянное число a , то

$$\begin{aligned} r_0 &= r && 216 \\ R_{0y} &= aR_y && 218 \\ R_{0x} &= \frac{R_x}{a} && 218 \end{aligned}$$

41) Если все варианты ряда y (т.е. V_y) разделить на постоянное число a , то

$$\begin{aligned} r_0 &= r && 216 \\ R_{0y} &= \frac{R_y}{a} && 218 \\ R_{0x} &= aR_x && 218 \end{aligned}$$

42) Если все варианты ряда x (т.е. V_x) умножить на постоянное число a , то

$$\begin{aligned} r_0 &= r && 216 \\ R_{0y} &= \frac{R_y}{a} && 217 \\ R_{0x} &= aR_x && 217 \end{aligned}$$

43) Если все варианты ряда x (т.е. V_x) разделить на постоянное число a , то

$$\begin{aligned} r_0 &= r && 216 \\ R_{0y} &= aR_y && 218 \\ R_{0x} &= \frac{R_x}{a} && 218 \end{aligned}$$

44) Если новые варианты V_3 образуются путем сложения попарно двух соответствующих вариант V_1 и V_2 первоначальных рядов, то общие числовые характеристики нового ряда (M_3 , σ_3 и m_3) будут находиться в следующем соотношении к старым (M_1 , M_2 , σ_1 , σ_2 , m_1 и m_2) и к коэффициенту корреляции r между двумя суммируемыми рядами

$$\begin{aligned} M_3 &= M_1 + M_2 && 219 \\ \sigma_3 &= \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2r\sigma_1\sigma_2} && 220 \\ m_3 &= \sqrt{m_1^2 + m_2^2 + 2r m_1 m_2} && 225 \end{aligned}$$

45) В частности, при полной прямой корреляции суммируемых рядов (т.е. при $r = +1$)

$$\begin{aligned} \sigma_3 &= \sigma_1 + \sigma_2 && 220 \\ m_3 &= m_1 + m_2 && 225 \end{aligned}$$

46) При полной обратной корреляции этих рядов (т.е. при $r = -1$)

$$\begin{aligned} \sigma_3 &= \sigma_1 - \sigma_2 && 220 \\ m_3 &= m_1 - m_2 && 225 \end{aligned}$$

47) При отсутствии корреляции между ними (т.е. при $r = 0$)

$$\begin{aligned} \sigma_3 &= \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} && 220 \\ m_3 &= \sqrt{m_1^2 + m_2^2} && 225 \end{aligned}$$

48) Коэффициент корреляции

$$r = \frac{\sigma_3^2 - \sigma_2^2 - \sigma_1^2}{2\sigma_1\sigma_2} && 223$$

49) Если новые варианты V_3 образуются путем вычитания вариант V_2 из V_1 (т.-е. если $V_3 = V_1 - V_2$), то

$$M_3 = M_1 - M_2 \dots \dots \dots 223$$

$$\sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2r\sigma_1\sigma_2} \dots \dots \dots 223$$

$$m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 - 2r m_1 m_2} \dots \dots \dots 225$$

50) В частности, при полной прямой корреляции этих рядов (т.-е. при $r = +1$)

$$\sigma_3 = \sigma_1 - \sigma_2 \dots \dots \dots 223$$

$$m_3 = m_1 - m_2 \dots \dots \dots 226$$

51) При полной обратной их корреляции (т.-е. при $r = -1$)

$$\sigma_3 = \sigma_1 + \sigma_2 \dots \dots \dots 223$$

$$m_3 = m_1 + m_2 \dots \dots \dots 226$$

52) При отсутствии корреляции между этими рядами (т.-е. при $r = 0$)

$$\sigma_3 = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \dots \dots \dots 223$$

$$m_3 = \sqrt{m_1^2 + m_2^2} \dots \dots \dots 226$$

53) Коэффициент корреляции

$$r = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - \sigma_3^2}{2\sigma_1\sigma_2} \dots \dots \dots 224$$

54) Если новые варианты V образуются путем сложения трех соответствующих вариант V_1, V_2 и V_3 , то общие числовые характеристики нового ряда (M, σ и m) будут находиться в следующем соотношении к старым ($M_1, M_2, M_3, \sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, m_1, m_2$ и m_3) и к коэффициентам корреляции (r_{12}, r_{13} и r_{23}) между этими рядами

$$M = M_1 + M_2 + M_3 \dots \dots \dots 225$$

$$\sigma = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2 + 2r_{12}\sigma_1\sigma_2 + 2r_{13}\sigma_1\sigma_3 + 2r_{23}\sigma_2\sigma_3} \dots \dots \dots 225$$

$$m = \sqrt{m_1^2 + m_2^2 + m_3^2 + 2r_{12}m_1m_2 + 2r_{13}m_1m_3 + 2r_{23}m_2m_3}$$

55) Если вариационный ряд был разбит на части и для каждой из этих частей были определены n, M, σ и m , то общие для всего ряда числовые его характеристики n_0, M_0, σ_0 и m_0 могут быть вычислены по формулам

$$n_0 = \Sigma n \dots \dots \dots 230$$

$$M_0 = \frac{\Sigma nM}{\Sigma n} \dots \dots \dots 230$$

$$\sigma_0 = \pm \sqrt{\frac{\Sigma(n-1)\sigma^2 + \Sigma n(M - M_0)^2}{\Sigma n - 1}} \dots \dots \dots 231$$

$$m_0 = \frac{\sigma_0}{\sqrt{\Sigma n}} \dots \dots \dots 232$$

56) В частности, при достаточно большом числе измерений n_0

$$\sigma_0 = \pm \sqrt{\frac{\Sigma n \sigma^2 + \Sigma n (M - M_0)^2}{\Sigma n}} \dots \dots \dots 233$$

ДЛЯ ЗАМЕТОК:

ОГЛАВЛЕНИЕ.

	СТРАН.
От автора	3
I. Среднее арифметическое (M)	7
II. Среднее квадратическое отклонение (σ)	10
III. Средняя ошибка (m)	16
IV. Коэффициент корреляции (r)	23
V. Оценка достоверности окончательных выводов	39
VI. Способ непосредственного вычисления	50
VII. Способ округления	55
VIII. Способ произведений	63
IX. Способ сумм	70
X. Пользование таблицей квадратных корней	84
XI. Разбивка вариационного ряда на классы	95
XII. Одновременная обработка нескольких вариационных рядов со сводкой	116
XIII. Дополнительный учет отдельных вариантов с большими отклонениями	135
XIV. Вычисление коэффициента корреляции при малом числе измерений	147
XV. Вычисление коэффициента корреляции при большом числе измерений	163
XVI. Вариационный коэффициент (v), показатель точности (P) и коэффициенты регрессии (R)	186
XVII. Некоторые частные случаи статистической обработки вариационных рядов	210
XVIII. Статистический анализ качественных признаков	233
XIX. Графический способ оценки достоверности окончательных выводов и приближенного вычисления средних ошибок	267
Краткий библиографический указатель	280
Таблица квадратов и квадратных корней	281
Таблица значений величины $\gamma = v \sqrt{0,5 + \left(\frac{v}{100}\right)^2}$ для вычисления средней ошибки вариационного коэффициента	288
Таблица значений $1 - r^2$ и наименьшего количества измерений (n), для вычисления ошибки коэффициента корреляции	289
Перечень обозначений	290
Сводка формул	292
П р и л о ж е н и я:	
а) расчетные решетки, формы №№ 1 и 2,	
б) график для приближенного вычисления вероятностей и средних ошибок и	
в) статистическая карточка.	

Цена 3 руб.

Переплет 50 коп.

Тою же автора. Вариационная статистика. Часть II.

Содержание. Графическое изображение вариационных рядов. Понятие о нормальном распределении. Построение кривой нормального распределения. Таблица процентного распределения вариант. Ассиметрия и эксцесс. Упрощенные способы вычисления показателей асимметрии и эксцесса. Мода, медиана и квартиль. Методы оценки индивидуальных вариант с помощью стандартов, выведенных на массовом материале. Оценочные зоны. Децисигмальная оценка и перцентилаж. Составление оценочных таблиц и изготовление оценочных графиков. Комплексная оценка индивидуума по совокупности нескольких признаков. Индивидуальный профиль. Изготовление оценочного трафарета для вычерчивания индивидуальных профилей. Корреляция между отдельными компонентами единого комплекса суммарно оцениваемых признаков (интеркомпонентная корреляция). Парциальный коэффициент корреляции. Эмпирическая линия регрессии. Криволинейная корреляция. Вычисление корреляционных отношений по способу сумм. Построение теоретической линии регрессии 1-го, 2-го и 3-го порядка. Упрощенные способы выравнивания ломаных линий.

Д-р мед. Н. Шеповальников и проф. Ю. Поморский. Возрастно-половые эволютивные особенности школьника и методика разработки стандартов антропометрических величин. Л. Ц. 1 р. 25 к.

Для вариационно-статистических вычислений имеются:

расчетные решетки с рабочими и контрольными формулами для вычисления констант (форма № 1) и для корреляций (форма № 2), 100 экз.	4 р. — к.
график ошибок и вероятностей, на картоне, 1 экз.	— „ 75 „
статистические карточки, 100 экз.	2 „ — „
масштабные сетки для вычерчивания сигмальных профилей (антропометрических, психометрич. и пр.), 100 экз.	2 „ — „
картонные трафареты с прорезями и масштабными делениями для накладывания на сетки при вычерчивании сигмальных профилей (по специальным заданиям), 1 экз.	2 „ — „
раскладочный ящик для статистических карточек с 32 отделениями, 1 экз.	10 „ — „

УПАКОВКА И ПЕРЕСЫЛКА ПО ДЕЙСТВИТ. СТОИМОСТИ.

ИЗДАНИЕ НА СКЛАДЕ

Кооперативного Товарищества „СОВРЕМЕННОК“
Ленинград 28. Просп. Володарского 27. Тел. 160-10.