

## Анализ корреляционного отношения

**Точечная оценка показателя  $r_{\eta\xi}$ .** Пусть экспериментальные данные представлены в форме (6.10), т.е. сгруппированы по значениям  $x_i$  случайной величины  $\xi$ .

Тогда за значение *точечной оценки* величины  $\sigma_f^2$  принимают

$$\hat{\sigma}_f^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^m n_i (\bar{y}_i - \bar{y})^2.$$

Значение точечной оценки дисперсии  $\sigma_\eta^2$  находим по известной формуле (см. 2.1)

$$\hat{\sigma}_\eta^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y})^2.$$

Отсюда на основании (6.5) получаем значение точечной оценки показателя  $r_{\eta\xi}$ :

$$\hat{r}_{\eta\xi} = \sqrt{\frac{\hat{\sigma}_f^2}{\hat{\sigma}_\eta^2}}. \quad (6.20)$$

Напомним, что точечная оценка  $\hat{r}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)$  определяет степень зависимости случайной величины  $\eta$  от случайной величины  $\xi$ . Аналогично можно ввести точечную оценку  $\hat{r}_{\xi\eta}$  для *корреляционного отношения*  $r_{\xi\eta}$ .

Пусть экспериментальные данные получены в форме (6.9) и не допускают удовлетворительной группировки по оси значений  $\xi$  (так как недостаточно велико  $n$  или точки  $(x_i, y_i)$  слишком „разрежены“ на плоскости).

В этом случае нужно выдвинуть некоторое предположение (*статистическую гипотезу*) о виде функции регрессии  $M(\eta|\xi = x) = f(x)$ . Проверка таких гипотез будет рассмотрена ниже (см. 7).

Допустим, что параметрический вид этой функции задан, т.е. принято предположение о том, что

$$f(x) = f(x; \theta_1, \dots, \theta_k)$$

и найдены значения  $\hat{\theta}_i$  оценок параметров  $\theta_i$ ,  $i = \overline{1, k}$  (см. 7). Тогда значение точечной оценки  $\hat{\sigma}_\eta^2$  для дисперсии  $\sigma_\eta^2$  находим по формуле

$$\hat{\sigma}_\eta^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2,$$

а значение  $\widehat{\sigma}_\eta^2$  оценки  $\overline{\sigma}_\eta^2$  можно записать в виде

$$\widehat{\sigma}_\eta^2 = \frac{1}{n-k} \sum_{i=1}^n \left( y_i - f(x_i; \widehat{\theta}_1, \dots, \widehat{\theta}_k) \right)^2. \quad (6.21)$$

Следовательно, согласно (6.5), точечную оценку показателя  $r_{\eta\xi}$  можно определить равенством

$$\widehat{r}_{\eta\xi} = \sqrt{\frac{1 - \widehat{\sigma}_\eta^2}{\widehat{\sigma}_\eta^2}}. \quad (6.22)$$

**Пример 6.7.** Пусть в результате обработки  $n = 132$  экспериментальных точек  $(x_i, y_i)$ ,  $i = \overline{1, n}$ , получено *выборочное значение* корреляционного отношения  $\widehat{r}_{\eta\xi} = 0,60$ , причем промежуток, содержащий все *выборочные значения* случайной величины  $\xi$ , был разбит на  $m = 12$  равных интервалов (см. 1.3). Найдем значения границ доверительного интервала  $(\underline{r}, \overline{r})$  для показателя  $r_{\eta\xi}$  с уровнем доверия  $\gamma = 0,9$  и проверим значимость этого показателя на уровне значимости  $\alpha = 0,1$ .

Сначала определим по формуле (6.23) число степеней свободы  $r_1^*$  (округляя до целого числа):

$$r_1^* = \frac{(12 - 1 + 132 \cdot 0,36)^2}{12 - 1 + 2 \cdot 132 \cdot 0,36} \approx 27.$$

По таблице квантилей распределения Фишера с числом степеней свободы  $r_1^* = 27$  и  $r_2 = n - m = 132 - 12 = 120$  (см. табл. П.4) находим квантили уровней  $\alpha/2 = (1 - \gamma)/2 = 0,05$  и  $1 - \alpha/2 = 0,95$ :

$$f_{0,05}(27, 120) = 1,58;$$

$$f_{0,95}(27, 120) = \frac{1}{f_{0,05}(120, 27)} = \frac{1}{1,73} \approx 0,58.$$

По формулам (6.24), (6.25) находим значения границ доверительного интервала:

$$\underline{r} = \sqrt{\frac{120 \cdot 0,36}{132 \cdot 0,64 \cdot 1,58} - \frac{11}{132}} = 0,49,$$

$$\overline{r} = \sqrt{\frac{120 \cdot 0,36}{132 \cdot 0,64 \cdot 0,58} - \frac{11}{132}} = 0,93.$$

Таким образом, с вероятностью  $\gamma = 0,9$  истинное значение показателя  $r_{\eta\xi}$  (при точечной оценке  $\hat{r}_{\eta\xi} = 0,60$ ) заключено в пределах  $0,49 < r_{\eta\xi} < 0,93$ .

Для проверки значимости  $r_{\eta\xi}$  (хотя она и так очевидна) найдем квантиль распределения Фишера  $f_{1-\alpha}(r_1, r_2)$  при  $\alpha = 0,1$ ,  $r_1 = 11$ ,  $r_2 = 120$ . Поскольку  $f_{0,9}(120, 11) = 1,58$ , то  $f_{0,1}(11, 120) = 1/f_{0,9}(120, 11) = 0,63$ . Значение статистики  $W_0$  равно  $6,1 > f_{0,1} = 0,63$ , следовательно, гипотеза  $H_0: r_{\eta\xi} = 0$  уверенно отклоняется, т.е. между переменными  $\xi$  и  $\eta$  имеет место стохастическая связь.

### 6.5. Анализ множественных связей

Перейдем к рассмотрению *стохастических связей* между совокупностью  $p + 1$  случайных величин  $X_0, X_1, \dots, X_p$ , где переменные  $X_1, \dots, X_p$  являются *входными*, а переменное  $X_0 = Y$  — *выходным*. Такое выделение переменного  $X_0$  не является обязательным, т.е. все переменные могут быть входными, или выходных переменных может быть несколько, но выделенный случай является, по-видимому, наиболее типичным.

Предположим, что случайный вектор  $(X_0, X_1, \dots, X_p)$  имеет нормальный закон распределения, определяемый вектором математических ожиданий  $\vec{\mu} = (\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_p)$  и ковариационной матрицей  $\Sigma = (\sigma_{ij})$ . Таким образом, известна корреляционная матрица

$$P = \begin{pmatrix} 1 & \rho_{01} & \rho_{02} & \dots & \rho_{0p} \\ \rho_{10} & 1 & \rho_{12} & \dots & \rho_{1p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{p0} & \rho_{p1} & \rho_{p2} & \dots & 1 \end{pmatrix}, \quad (6.27)$$

где  $\rho_{ij}$  является коэффициентом корреляции между случайными величинами  $X_i$  и  $X_j$ ,  $i, j = \overline{0, p}$ .

**Частные коэффициенты корреляции.** При рассмотрении трех и более случайных величин  $X_0, X_1, \dots, X_p$  коэффици-

енты корреляции любой пары из этих случайных величин могут не дать правильного представления о степени связи между всеми случайными величинами. Это объясняется тем, что на закон распределения вероятностей исследуемой пары случайных величин могут оказывать влияние и другие рассматриваемые случайные величины (см. примеры 6.1–6.3).

Это обстоятельство делает необходимым введение показателей стохастической связи между парой случайных величин  $X_i$  и  $X_j$  ( $i = \overline{0, p}$ ,  $j = \overline{0, p}$ ,  $i \neq j$ ) при условии, что значения других случайных величин зафиксированы. В этом случае говорят о статистическом анализе **частных связей**.

**Частный коэффициент корреляции** — мера линейной стохастической зависимости между двумя случайными величинами из некоторой совокупности случайных величин  $X_0, X_1, \dots, X_p$ , когда исключено влияние остальных, т.е. (для пары  $X_i$  и  $X_j$ )

$$\rho_{ij(J(i,j))} = \frac{M((Z_i - M Z_i)(Z_j - M Z_j))}{\sqrt{D Z_i D Z_j}}, \quad (6.28)$$

где

$$Z_i = \alpha_0^i + \sum_{k \in J(i,j)} \alpha_k^i X_k, \quad Z_j = \beta_0^j + \sum_{k \in J(i,j)} \beta_k^j X_k$$

и

$$J(i, j) = \{0, 1, \dots, p\} \setminus \{i, j\}.$$

При этом  $i, j$  называют **первичными индексами**, а остальные — **вторичными**. Коэффициенты  $\alpha_0^i, \beta_0^j, \alpha_k^i, \beta_k^j, k \in J(i, j)$ , находят из условия минимизации следующих функций:

$$M\left(X_i - \alpha_0^i - \sum_{k \in J(i,j)} \alpha_k^i X_k\right)^2, \quad M\left(X_j - \beta_0^j - \sum_{k \in J(i,j)} \beta_k^j X_k\right)^2.$$

Если случайный вектор  $(X_0, \dots, X_p)$  распределен по нормальному закону, то частный коэффициент корреляции между случайными величинами  $X_i$  и  $X_j$  вычисляют по формуле\*

$$\rho_{ij(J(i,j))} = -\frac{\Sigma_{ij}}{\sqrt{\Sigma_{ii} \Sigma_{jj}}}, \quad (6.29)$$

где  $\Sigma_{ij}$  — алгебраическое дополнение для элемента  $\rho_{ij}$  корреляционной матрицы (6.27).

Например, при  $i = 0, j = 1$  по формуле (6.29) имеем

$$\rho_{01(2)} = \frac{\rho_{01} - \rho_{02}\rho_{12}}{\sqrt{(1 - \rho_{02}^2)(1 - \rho_{12}^2)}}.$$

Из формулы (6.29) следует, что для вычисления частных коэффициентов корреляции нужны лишь все коэффициенты корреляции случайных величин  $X_i, X_j, i \neq j$ .

Численные расчеты могут быть упрощены, если использовать рекуррентные соотношения\*\*

$$\rho_{01(2,3,\dots,k+1)} = \frac{\rho_{01(2,\dots,k)} - \rho_{0(k+1)(2,\dots,k)}\rho_{1(k+1)(2,\dots,k)}}{\sqrt{(1 - \rho_{0(k+1)(2,\dots,k)}^2)(1 - \rho_{1(k+1)(2,\dots,k)}^2)}}. \quad (6.30)$$

Согласно (6.30), любой частный коэффициент корреляции может быть выражен через частные коэффициенты с меньшим на единицу числом вторичных индексов.

**Замечание 6.3.** Практика многомерного статистического анализа показала, что частные коэффициенты корреляции, определенные соотношениями (6.28)–(6.30), — вполне приемлемые характеристики линейной связи и в том случае, когда распределение анализируемых переменных  $X_0, X_1, \dots, X_p$  отличается от нормального.

**Пример 6.8.** По итогам работы 37 однотипных прядильных фабрик в течение года были измерены следующие показатели:  $X_0 = Y$  — среднемесячная характеристика качества пряжи (в баллах),  $X_1$  — среднемесячное количество профилактических наладок автоматической линии,  $X_2$  — среднемесячное число обрывов нити.

По матрице исходных данных  $X_{0i}, X_{1i}, X_{2i}, i = \overline{1, 37}$ , были подсчитаны выборочные коэффициенты корреляции  $\hat{\rho}_{ij}$  по формуле (6.12):

$$\hat{\rho}_{01} = 0,105; \quad \hat{\rho}_{02} = 0,024; \quad \hat{\rho}_{12} = 0,966.$$

Значения  $\hat{\rho}_{01}$  и  $\hat{\rho}_{02}$  дали основание предполагать, что случайные величины  $X_0, X_i, i = 1, 2$ , некоррелированные.

*Гипотезы* о равенстве нулю  $\rho_{01}$  и  $\rho_{02}$  были приняты на уровне значимости  $\alpha = 0,1$ . Это свидетельствует об отсутствии стохастической связи между  $X_0$  (качество ткани) и  $X_1, X_2$ , но не согласуется с профессиональными представлениями технологов.

Однако расчет значений частных коэффициентов корреляции по формуле (6.29) дает  $\hat{\rho}_{01(2)} = 0,907$  и  $\hat{\rho}_{02(1)} = -0,906$ , что

вполне соответствует представлениям специалистов о характере связей между рассмотренными показателями.

Построение доверительных интервалов для истинных значений  $\rho_{01(2)}$  и  $\rho_{02(1)}$ , согласно формулам (6.16), с учетом того, что объем выборки  $n = 37$  должен быть уменьшен на 1 (ибо число „мешающих“ переменных в данном случае равно  $k = 1$ ), дает следующие результаты (на уровне доверия  $\gamma = 0,9$ ):

$$0,821 < r_{01(2)} < 0,950; \quad -0,950 < r_{02(1)} < -0,819.$$

**Пример 6.9.** С целью исследования влияния погодных условий ( $X_1$  — весеннее количество осадков, см;  $X_2$  — накопленная за весну сумма температур, °С) на урожайность (в ц/га) кормовых трав  $X_0$  в районе с одинаковыми метеорологическими условиями были получены выборочные значения вектора  $(X_0, X_1, X_2)$  на  $n = 20$  участках. По этим экспериментальным данным  $(X_{0i}, X_{1i}, X_{2i})$ ,  $i = \overline{1, 20}$ , были вычислены значения коэффициентов корреляции  $\hat{\rho}_{01} = 0,80$ ;  $\hat{\rho}_{02} = -0,40$ ;  $\hat{\rho}_{12} = -0,56$ .

Значение  $\hat{\rho}_{02} = -0,40$  вызывает вопрос: действительно ли высокая температура  $X_2$  отрицательно влияет на урожайность, или здесь сказывается влияние „мешающего“ фактора — количества осадков?

Вычисление значений частных коэффициентов корреляции по формуле (6.29) дает следующие значения:

$$\hat{\rho}_{01(2)} = 0,759; \quad \hat{\rho}_{02(1)} = 0,097; \quad \hat{\rho}_{12(0)} = -0,436.$$

Как видим, если исключить одновременное влияние количества осадков  $X_1$  на  $X_0$  (с ростом  $X_1$  урожайность повышается) и на  $X_2$  (с ростом  $X_1$  температура  $X_2$  понижается), то мы уже не обнаружим отрицательной корреляции между температурой  $X_2$  и урожайностью  $X_0$ , ибо  $\hat{\rho}_{02(1)} = 0,097$ , что не является значимой степенью стохастической связи.

**Пример 6.11.** Двумерная случайная величина имеет нормальный закон распределения. Определим доверительный интервал для коэффициента корреляции  $\rho$  с коэффициентом доверия  $\gamma = 0,99$ , если значение  $\hat{\rho}$ , найденное по выборке объема  $n = 300$ , равно 0,14.

Воспользуемся тем, что при больших объемах выборки оценка  $\hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)$  распределена почти по нормальному закону с параметрами  $\rho - \rho(1 - \rho^2)/2n$  и  $(1 - \rho^2)^2/n$  (см. 6.3). По таблице квантилей нормального распределения (см. табл. П.2) найдем квантиль  $u_{(1+\gamma)/2} = u_{0,995} = 2,575$ . Имеем

$$P \left\{ \left| \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n) - \frac{\rho - \rho(1 - \rho^2)}{2n} \right| \frac{\sqrt{n}}{1 - \rho^2} < u_{0,995} \right\} = 0,99.$$

Отсюда

$$\begin{aligned} \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n) + \frac{\rho(1 - \rho^2)}{2n} - u_{0,995} \frac{1 - \rho^2}{\sqrt{n}} < \rho < \\ < \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n) + \frac{\rho(1 - \rho^2)}{2n} + u_{0,995} \frac{1 - \rho^2}{\sqrt{n}}. \end{aligned}$$

Заменяя в левой и правой частях неравенств  $\rho$  на  $\hat{\rho}$  и подставляя значение  $u_{0,995} = 2,575$ , для данной выборки получаем границы доверительного интервала в виде

$$\begin{aligned} \underline{\rho} &= 0,14 + \frac{0,14(1 - 0,14^2)}{600} - 2,575 \frac{1 - 0,14^2}{\sqrt{300}}, \\ \bar{\rho} &= 0,14 + \frac{0,14(1 - 0,14^2)}{600} + 2,575 \frac{1 - 0,14^2}{\sqrt{300}}. \end{aligned}$$

После вычислений окончательно получаем доверительный интервал  $(0,13, 0,16)$ .

**Пример 6.12.** Двумерная случайная величина имеет нормальный закон распределения. Построим доверительный интервал для коэффициента корреляции  $\rho$  с коэффициентом доверия  $\gamma = 0,95$ , если значение  $\hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)$ , найденное по выборке объема  $n = 12$ , равно  $-0,65$ .

Поскольку объем выборки мал, используем случайную величину

$$Z = \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)}{1 - \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)},$$

которая имеет приближенно нормальный закон распределения с параметрами

$$\mu = \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} + \frac{\rho}{2(n - 1)}, \quad \sigma = \frac{1}{n - 3}.$$

Используя таблицу квантилей нормального распределения (см. табл. П.2), находим квантиль  $u_{(1+\gamma)/2} = u_{0,975} = 1,96$ . Имеем

$$P \left\{ \left| \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)}{1 - \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)} - \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} - \frac{\rho}{2(n - 1)} \right| < \frac{1,96}{\sqrt{n - 3}} \right\} = 0,95,$$

откуда

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)}{1 - \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)} - \frac{1,96}{\sqrt{n-3}} &< \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} + \frac{\rho}{2(n-1)} < \\ &< \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)}{1 - \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)} + \frac{1,96}{\sqrt{n-3}}. \end{aligned}$$

Учитывая условия задачи, получаем

$$\frac{1}{2} \ln \frac{0,35}{1,65} - \frac{1,96}{3} < \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} + \frac{\rho}{22} < \frac{1}{2} \ln \frac{0,35}{1,65} + \frac{1,96}{3},$$

или

$$-\ln \frac{33}{7} - 1,31 < \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} + \frac{\rho}{11} < -\ln \frac{33}{7} + 1,31.$$

Решая уравнения

$$\begin{aligned} \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} + \frac{\rho}{11} &= 1,31 - \ln \frac{33}{7}, \\ \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} + \frac{\rho}{11} &= -1,31 - \ln \frac{33}{7}, \end{aligned}$$

находим нижнюю  $\underline{\rho}$  и верхнюю  $\bar{\rho}$  границы доверительного интервала:  $\bar{\rho} \approx -0,12$ ,  $\underline{\rho} \approx -0,88$ . Таким образом, доверительный интервал для  $\rho$  имеет вид  $(-0,988, -0,12)$ .

Заметим, что границы доверительного интервала можно определить с помощью (6.16).

**Пример 6.14.** По выборке объема  $n = 28$  из двумерной генеральной совокупности, распределенной по нормальному закону, найдено значение оценки  $\hat{\rho} = 0,88$  коэффициента корреляции. Проверим гипотезу  $H_0: \rho \geq 0,90$  при альтернативной гипотезе  $H_1: \rho < 0,90$  на уровне значимости  $\alpha = 0,01$ .

Для проверки гипотезы  $H_0$  воспользуемся статистикой

$$Z(\vec{X}_n, \vec{Y}_n) = \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)}{1 - \hat{\rho}(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)}$$

(см. (6.15)), для которой имеем

$$\mathbf{P} \left\{ \left( Z(\vec{X}_n, \vec{Y}_n) - \frac{1}{2} \ln \frac{1 + \rho}{1 - \rho} - \frac{\rho}{2(n-1)} \right) \sqrt{n-3} < u_{0,01} \right\} = 0,01.$$

С помощью таблицы квантилей нормального распределения (см. табл. П.3) находим квантиль  $u_{0,01} = 0,504$ , а затем — границу критической области для  $Z(\vec{X}_n, \vec{Y}_n)$ :



$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \ln \frac{1+\rho}{1-\rho} + \frac{\rho}{2(n-1)} + \frac{u_{0,01}}{\sqrt{n-3}} &= \frac{1}{2} \ln \frac{1+0,9}{0,1} + \frac{0,9}{2 \cdot 27} + \frac{0,504}{5} = \\ &= \frac{1}{2} \ln 19 + \frac{0,1}{6} + 0,1008 \approx \frac{1}{2} \ln 19 + 0,118. \end{aligned}$$

Вычислим выборочное значение

$$Z_{\text{в}} = \frac{1}{2} \ln \frac{1+0,88}{1-0,88} \approx \frac{1}{2} \ln 15,7.$$

Поскольку выборочное значение попало в критическую область ( $Z_{\text{в}} < \frac{1}{2} \ln 19 + 0,118$ ), гипотезу  $H_0$  отклоняем.

**Пример 6.15.** По выборке объема  $n = 19$ , заданной в виде таблицы (табл. 6.3), найдем значение оценки *корреляционного*

Таблица 6.3

$x$	0	0	0	1	2	2	3	3	4	4
$y$	22,8	21,9	22,1	24,5	26,0	26,1	26,8	27,3	28,2	28,5
$x$	5	6	6	6	7	8	8	9	1	
$y$	28,9	30,0	30,3	29,8	30,4	31,4	31,5	31,8	33,7	

*отношения* и границы соответствующего доверительного интервала с коэффициентом доверия  $\gamma = 0,8$ .

Вычисляем выборочное среднее

$$\begin{aligned} \bar{y} &= \frac{1}{19} (22,8 + 21,9 + 22,1 + 24,5 + \\ &\quad + 26,0 + 26,1 + 26,8 + 27,3 + 28,2 + 28,5 + 28,9 + 30,0 + \\ &\quad + 30,3 + 29,8 + 30,4 + 31,4 + 31,5 + 31,8 + 33,1) \approx 28,0 \end{aligned}$$

и выборочную дисперсию

$$\begin{aligned} \hat{\sigma}^2 &= \frac{1}{19} (22,8^2 + 21,9^2 + 22,1^2 + 24,5^2 + 26,0^2 + 26,1^2 + 26,8^2 + \\ &\quad + 27,3^2 + 28,2^2 + 28,5^2 + 28,9^2 + 30,0^2 + 30,3^2 + 29,8^2 + 30,4^2 + \\ &\quad + 31,4^2 + 31,5^2 + 31,8^2 + 33,1^2) - 28^2 \approx 292,99 - 782,32 = 10,67. \end{aligned}$$

Чтобы вычислить значение  $\hat{\sigma}_f^2$ , составим *статистический ряд* (табл. 6.4). С помощью этого ряда находим

$$\begin{aligned} \hat{\sigma}_f^2 &= \frac{1}{19} (3(22,3 - 28,0)^2 + (24,5 - 28,0)^2 + 2(26,0 - 28,0)^2 + \\ &\quad + 2(27,0 - 28,0)^2 + 2(28,4 - 28,0)^2 + (28,9 - 28,0)^2 + \\ &\quad + 3(30,0 - 28,0)^2 + (30,4 - 28,0)^2 + 2(31,5 - 28,0)^2 + \\ &\quad + (31,8 - 28,0)^2 + (33,1 - 28,0)^2) \approx 8,18. \end{aligned}$$

Согласно формуле (6.20),

$$\hat{r}_{\xi\eta} = \sqrt{\frac{8,18}{10,67}} \approx \sqrt{0,77} \approx 0,9.$$

Таблица 6.4

$x_i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$n_i$	3	1	2	2	2	1	3	1	2	1	1
$y_i$	22,3	24,5	26,0	27,0	28,4	28,9	30,0	30,4	31,5	31,8	33,1

Чтобы определить границы доверительного интервала, предварительно найдем степени свободы

$$r_1^* = \frac{(11 - 1 + 19 \cdot 0,77)^2}{11 - 1 + 2 \cdot 19 \cdot 0,77} + \frac{(10 + 19 \cdot 0,77)^2}{10 + 38 \cdot 0,77} \approx 15$$

и  $r_2 = n - m = 19 - 11 = 8$ , а также квантили распределения Фишера

$$F_{1-0,1} = F_{0,9} = 2,46, \quad F_{0,1} = \frac{1}{F_{0,9}} \approx 0,41.$$

Далее с помощью формул (см. (6.24), (6.25)) получаем

$$r_{\eta\xi} = \sqrt{\frac{(19 - 11) \cdot 0,77}{19(1 - 0,77) \cdot 2,46} - \frac{10}{19}} = \sqrt{\frac{10,90 - 10}{19}} \approx \sqrt{0,05} \approx 0,2,$$

$$\bar{r}_{\eta\xi} = \sqrt{\frac{(19 - 11) \cdot 0,77}{19(1 - 0,77) \cdot 0,41} - \frac{10}{19}} = \sqrt{\frac{10,90 - 10}{19}} \approx \sqrt{2,91} \approx 1,7.$$

Итак,  $0,2 < r_{\eta\xi} < 1$ .

### Условия задач.

**6.16.** По выборке объема  $n = 20$  (табл. 6.7) найдите значение оценки корреляционного отношения.

Таблица 6.7

$x$	1,0	1,0	1,5	2,0	2,0	2,5	2,5	3,0	3,0	3,5
$y$	0,2	0,3	0,3	0,3	0,4	0,4	0,5	0,5	0,5	0,8
$x$	3,5	4,0	4,0	4,5	5,0	5,5	5,5	5,5	6,0	6,5
$y$	0,7	1,1	1,0	1,2	1,7	2,3	2,2	2,4	2,7	3,3

О т в е т:  $\hat{r}_{\eta\xi} = 0,95$ .

**6.17.** По результатам 10 наблюдений, заданным таблицей (табл. 6.8), найдите:

а) значения оценок коэффициентов корреляции  $\hat{\rho}_{01}$ ,  $\hat{\rho}_{02}$ ,  $\hat{\rho}_{12}$ :

- б) значения оценок частных коэффициентов корреляции  $\hat{\rho}_{01(2)}$  и  $\hat{\rho}_{02(1)}$ ;
- в) значения границ доверительного интервала для  $\rho_{01(2)}$  и  $\rho_{02(1)}$  с коэффициентом доверия 0,95;
- г) значения оценки коэффициента детерминации.

Таблица 6.8

$x_1$	1	4	0	5	-3	3	-5	-1	2	-2
$x_2$	4	-6	2	-4	12	-2	14	6	0	8
$y$	-4	-5	4	-1	4	0	5	1	2	7

Ответ: а)  $\hat{\rho}_{12} = -0,98$ ;  $\hat{\rho}_{01} = -0,73$ ;  $\hat{\rho}_{02} = 0,69$ ; б)  $\hat{\rho}_{01(2)} = -0,36$ ;  $\hat{\rho}_{02(1)} = -0,15$ ; в)  $-0,3 \pm 0,57$ ;  $-0,15 \pm 0,64$ ; г) 0,54.