

Система двух случайных величин

Двумерная случайная величина

До сих пор мы рассматривали дискретные случайные величины, которые называют одномерными: их возможные значения определялись одним числом. Кроме одномерных величин рассматривают также величины, возможные значения которых определяются несколькими числами. Двумерную случайную величину обозначают через (X, Y) ; каждая из величин X и Y называется компонентой (составляющей). Обе величины X и Y , рассматриваемые одновременно, образуют систему двух случайных величин. Например, при штамповке стальных пластинок их длина и ширина представляют собой двумерную случайную величину.

Определение 1. Законом распределения двумерной случайной величины (X, Y) называют множество возможных пар чисел (x_i, y_j) и их вероятностей $p(x_i, y_j)$. Двумерную случайную величину можно трактовать как случайную точку $A(X, Y)$ на координатной плоскости.

Закон распределения двумерной случайной величины обычно задается в виде таблицы, в строках которой указаны возможные значения x_i случайной величины X , а в столбцах — возможные значения y_j случайной величины Y , на пересечениях строк и столбцов указаны соответствующие вероятности p_{ij} . Пусть случайная величина X может принимать n значений, а случайная величина Y — m значений. Тогда закон распределения двумерной случайной величины (X, Y) имеет вид

Y/X	x_1	x_2	...	x_i	...	x_n
y_1	p_{11}	p_{12}	...	p_{1i}	...	p_{1n}
y_2	p_{21}	p_{22}	...	p_{2i}	...	p_{2n}
...
y_j	p_{j1}	p_{j2}	...	p_{ji}	...	p_{jn}
...
y_m	p_{m1}	p_{m2}	...	p_{mi}	...	p_{mn}

(18.21)

Из этой таблицы можно найти законы распределения каждой из случайных компонент. Например, вероятность того, что случайная величина X примет значение x_k , равна, согласно теореме сложения вероятностей независимых событий,

$$P(x_k) = p_{1k} + p_{2k} + \dots + p_{mk}, \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (18.22)$$

Иными словами, для нахождения вероятности $P(x_k)$ нужно просуммировать все m вероятностей по k -му столбцу таблицы (18.21). Аналогично получается вероятность того, что случайная величина Y примет возможное значение y_r : $P(y_r)$ получается суммированием всех n вероятностей r -й строки таблицы

(18.21) ($r = 1, 2, \dots, m$). Отсюда следует, что сумма всех вероятностей в законе распределения (18.21) равна единице:

$$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_{ij} = 1. \quad (18.23)$$

Корреляционный момент

Определение 2. *Корреляционным моментом* случайных величин X и Y (или *ковариацией*) называется математическое ожидание произведений их отклонений:

$$\mu_{xy} = \text{Cov}(X, Y) = M\{[X - M(X)][Y - M(Y)]\}.$$

Корреляционный момент служит для описания связи между случайными величинами X и Y . Из свойств математического ожидания легко убедиться в том, что μ_{xy} можно записать в следующем виде:

$$\mu_{xy} = M(XY) - M(X)M(Y).$$

Для непосредственного вычисления корреляционного момента (ковариации) используется формула (см. распределение (18.21))

$$\mu_{xy} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j p_{ij} - M(X)M(Y). \quad (18.24)$$

ТЕОРЕМА 3. *Корреляционный момент двух независимых случайных величин X и Y равен нулю.*

Если корреляционный момент μ_{xy} не равен нулю, то, стало быть, величины X и Y являются зависимыми.

Коэффициент корреляции

Из определения корреляционного момента следует, что его размерность равна произведению размерностей величин X и Y ; например, если X и Y измерены в сантиметрах, то μ_{xy} имеет размерность см².

Это обстоятельство затрудняет сравнение корреляционных моментов различных систем случайных величин. Для устранения этого недостатка вводят безразмерную числовую характеристику — *коэффициент корреляции*, величина которого не зависит от выбора системы измерения случайных величин.

Определение 3. Коэффициентом корреляции случайных величин X и Y называется отношение их корреляционного момента к произведению средних квадратических отклонений этих величин:

$$r_{xy} = \mu_{xy} / (\sigma_x \sigma_y) = \mu_{xy} / \sqrt{D(X)D(Y)}. \quad (18.25)$$

Из определения и свойств математического ожидания и дисперсии следует важный вывод, что абсолютная величина коэффициента корреляции не превосходит единицы:

$$|r_{xy}| \leq 1 \quad \text{или} \quad -1 \leq r_{xy} \leq 1. \quad (18.26)$$

Определение 4. Две случайные величины X и Y называются *коррелированными*, если их корреляционный момент (коэффициент корреляции) отличен от нуля; если же их корреляционный момент равен нулю, то X и Y называются *некоррелированными*.

Таким образом, две коррелированные случайные величины (т.е. при $r_{xy} \neq 0$) являются также и зависимыми. Обратное утверждение неверно, т.е. две зависимые величины могут быть как коррелированными, так и некоррелированными.

Линейная регрессия

Пусть (X, Y) — двумерная случайная величина, где X и Y — зависимые случайные величины. Оказывается возможным приближенное представление величины Y в виде линейной функции величины X :

$$Y \approx g(x) = aX + b, \quad (18.27)$$

где a и b — параметры, подлежащие определению. Обычно эти величины определяются с помощью метода наименьших квадратов (см. п. 8.5).

Определение 5. Функция (18.27) называется *наилучшим приближением* в смысле метода наименьших квадратов, если математическое ожидание $M[Y - g(X)]^2$ принимает наименьшее возможное значение. Функцию $g(x)$ называют *среднеквадратической регрессией* Y на X .

ТЕОРЕМА 4. *Линейная средняя квадратическая регрессия Y на X имеет вид*

$$g(X) = m_y + r_{xy} \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (X - m_x), \quad (18.28)$$

где r_{xy} определяется формулой (18.25), $m_y = M(Y)$ и $m_x = M(X)$ — математические ожидания соответственно случайных величин Y и X .

Коэффициент $b = r_{xy} \sigma_y / \sigma_x$ называют *коэффициентом регрессии* Y на X , а прямую

$$y - m_y = r_{xy} \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (x - m_x),$$

реализующую линейную зависимость (18.28) случайной величины Y от случайной величины X , называют *прямой среднеквадратической регрессии* X на Y .

Аналогичную форму записи имеет прямая среднеквадратическая регрессия X на Y :

$$x - m_x = r_{xy} \frac{\sigma_x}{\sigma_y} (y - m_y).$$

Рассмотрим пример:

Дано распределение вероятностей двумерной случайной величины

y/x	0,1	0,2	0,3
-----	-----	-----	-----

21	0,01	0,02	0,3
39	0,03	0,1	0,1
82	0,2	0,2	0,04

Найти одномерные законы распределения составляющих X , Y , вычислить их числовые характеристики, коэффициенты корреляции. Записать уравнения линейной регрессии. Найти условные законы распределения, условные математические ожидания и построить линии регрессии.

Решение

1. Составим одномерные законы распределения.

В нашем случае возможные значения случайной величины X : $x_1 = 0,1$, $x_2 = 0,2$, $x_3 = 0,3$. Тогда, согласно формуле (18.22), имеем $P(x_1) = 0,01 + 0,03 + 0,2 = 0,24$, $P(x_2) = 0,02 + 0,1 + 0,2 = 0,32$, $P(x_3) = 0,3 + 0,1 + 0,04 = 0,44$. Отсюда получаем закон распределения X :

X	0,1	0,2	0,3
P	0,24	0,32	0,44

Контроль $0,24 + 0,32 + 0,44 = 1$.

Аналогично получаем и для распределения Y : $y_1 = 21$, $y_2 = 39$, $y_3 = 82$; $P(y_1) = 0,01 + 0,02 + 0,3 = 0,33$, $P(y_2) = 0,03 + 0,10 + 0,10 = 0,23$, $P(y_3) = 0,2 + 0,2 + 0,04 = 0,44$.

Y	21	39	82
P	0,33	0,23	0,44

Контроль $0,33 + 0,23 + 0,44 = 1$.

2. Найдем числовые характеристики.

Числовые характеристики случайных величин X , Y находятся по стандартным формулам:

<i>математическое ожидание</i>	$M(X) = m_x = \sum_{i=1}^n x_i p_i$	$M(Y) = m_y = \sum_{j=1}^n y_j p_j$
<i>дисперсия</i>	$D(X) = M(X^2) - m_x^2$	$D(Y) = M(Y^2) - m_y^2$
<i>среднее квадратическое отклонение</i>	$\sigma(X) = \sigma_x = \sqrt{D(X)}$	$\sigma(Y) = \sigma_y = \sqrt{D(Y)}$

$$M(X) = 0,1 \cdot 0,24 + 0,2 \cdot 0,32 + 0,3 \cdot 0,44 = 0,22$$

$$M(X^2) = 0,1^2 \cdot 0,24 + 0,2^2 \cdot 0,32 + 0,3^2 \cdot 0,44 = 0,0548$$

$$D(X) = 0,0548 - 0,22^2 = 0,0064$$

$$\sigma(X) = \sqrt{0,0064} = 0,08$$

$$M(Y) = 21 \cdot 0,33 + 39 \cdot 0,23 + 82 \cdot 0,44 = 51,98$$

$$M(Y^2) = 21^2 * 0,33 + 39^2 * 0,23 + 82^2 * 0,44 = 3453,92$$

$$D(Y) = 3453,92 - 51,98^2 = 752,0$$

$$\sigma(Y) = \sqrt{752,0} = 27,42$$

3. Вычислим корреляционный момент.

Составим ряд распределения произведения XY

XY	2,1	3,9	8,2	4,2	7,8	16,4	6,3	11,7	24,6
P	0,01	0,03	0,2	0,02	0,1	0,2	0,3	0,1	0,04

$$M(XY) = 2,1 * 0,01 + 3,9 * 0,03 + 8,2 * 0,2 + 4,2 * 0,02 + 7,8 * 0,1 + 16,4 * 0,2 + 6,3 * 0,3 + 11,7 * 0,1 + 24,6 * 0,04 = 9,966$$

$$\mu_{xy} = 9,966 - 0,22 * 51,98 = -1,47 \text{ корреляционный момент}$$

$$r_{xy} = \frac{M(XY) - m_x \cdot m_y}{\sigma_x \cdot \sigma_y} = \frac{\mu_{xy}}{\sigma_x \cdot \sigma_y} = \frac{-1,47}{0,08 \cdot 27,42} = -0,67$$

Уравнение линейной регрессии Y на X

$$y - 51,98 = -0,67 \frac{27,42}{0,08} (x - 0,22)$$

После раскрытия скобок и приведения подобных слагаемых получим следующее уравнение:

$$y = 102,5 - 229,5x$$

Уравнение линейной регрессии X на Y

$$x - 0,22 = -0,67 \frac{0,08}{27,42} (y - 51,98)$$

После раскрытия скобок и приведения подобных слагаемых получим следующее уравнение:

$$x = 0,322 - 0,002y$$

4. Найдем условные законы распределения величины Y:

Y	21	39	82
P(Y/X=0,1)	1/24	3/24	20/24
P(Y/X=0,2)	2/32	10/32	20/32
P(Y/X=0,3)	30/44	10/44	4/44

$$P(Y = 21 / X = 0,1) = \frac{P(X = 0,1; Y = 21)}{P(x = 0,1)} = \frac{0,01}{0,24} = \frac{1}{24}$$

$$P(Y = 39 / X = 0,1) = \frac{P(X = 0,1; Y = 39)}{P(x = 0,1)} = \frac{0,03}{0,24} = \frac{3}{24}$$

$$P(Y = 82 / X = 0,1) = \frac{P(X = 0,1; Y = 82)}{P(x = 0,1)} = \frac{0,2}{0,24} = \frac{20}{24}$$

$$P(Y = 21 / X = 0,2) = \frac{P(X = 0,2; Y = 21)}{P(x = 0,2)} = \frac{0,02}{0,32} = \frac{2}{32}$$

$$P(Y = 39 / X = 0,2) = \frac{P(X = 0,2; Y = 39)}{P(x = 0,2)} = \frac{0,1}{0,32} = \frac{10}{32}$$

$$P(Y = 82 / X = 0,2) = \frac{P(X = 0,2; Y = 82)}{P(x = 0,2)} = \frac{0,2}{0,32} = \frac{20}{32}$$

$$P(Y = 21 / X = 0,3) = \frac{P(X = 0,3; Y = 21)}{P(x = 0,3)} = \frac{0,3}{0,44} = \frac{30}{44}$$

$$P(Y = 39 / X = 0,3) = \frac{P(X = 0,3; Y = 39)}{P(x = 0,3)} = \frac{0,1}{0,44} = \frac{10}{44}$$

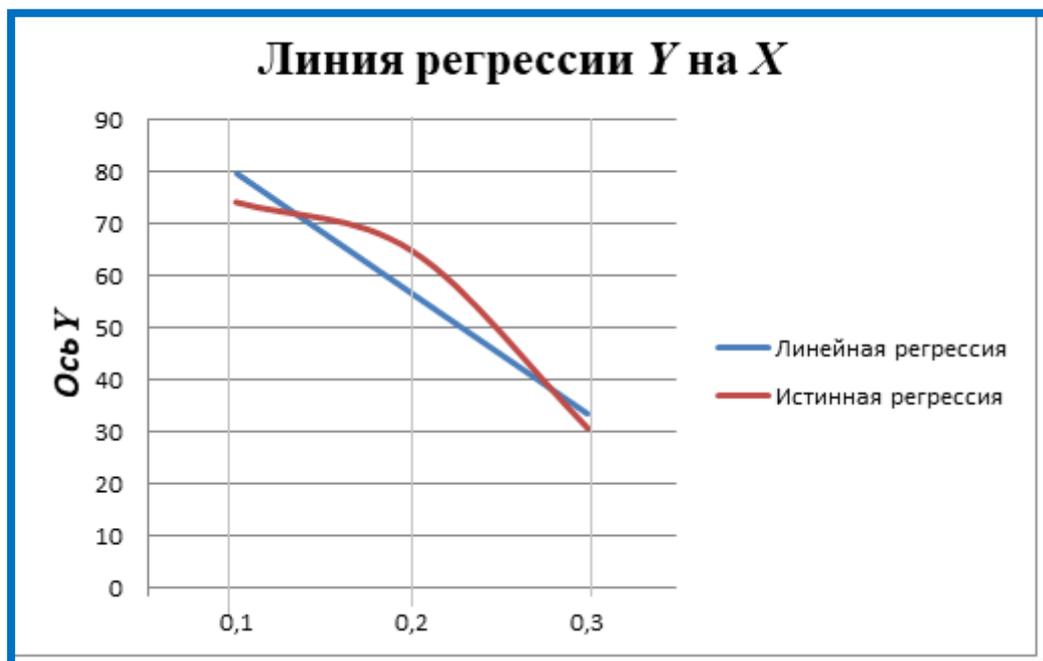
Вычислим условные математические ожидания

$$M(Y / X = 0,1) = 21 * \frac{1}{24} + 39 * \frac{3}{24} + 82 * \frac{20}{24} = \frac{1778}{24} = 74,1$$

$$M(Y / X = 0,2) = 21 * \frac{2}{32} + 39 * \frac{10}{32} + 82 * \frac{20}{32} = \frac{2072}{32} = 64,75$$

$$M(Y / X = 0,3) = 21 * \frac{30}{44} + 39 * \frac{10}{44} + 82 * \frac{4}{44} = \frac{1348}{44} = 30,64$$

Итак, мы нашли зависимость условного математического ожидания от значений случайной величины X , т.е. регрессию Y на X . Изобразим на координатной плоскости линии истинной и линейной регрессии.



5. Аналогично составим условные законы распределения X на Y

X	0,1	0,2	0,3
P(X/Y=21)	1/33	2/33	30/33
P(X/Y=39)	3/23	10/23	10/23
P(X/Y=82)	10/22	10/22	2/22

$$P(X = 0,1/Y = 21) = \frac{P(X = 0,1; Y = 21)}{P(Y = 21)} = \frac{0,01}{0,33} = \frac{1}{33}$$

$$P(X = 0,2/Y = 21) = \frac{P(X = 0,2; Y = 21)}{P(Y = 21)} = \frac{0,02}{0,33} = \frac{2}{33}$$

$$P(X = 0,3/Y = 21) = \frac{P(X = 0,3; Y = 21)}{P(Y = 21)} = \frac{0,3}{0,33} = \frac{30}{33}$$

$$P(X = 0,1/Y = 39) = \frac{P(X = 0,1; Y = 39)}{P(Y = 39)} = \frac{0,03}{0,23} = \frac{3}{23}$$

$$P(X = 0,2/Y = 39) = \frac{P(X = 0,2; Y = 39)}{P(Y = 39)} = \frac{0,1}{0,23} = \frac{10}{23}$$

$$P(X = 0,3/Y = 39) = \frac{P(X = 0,3; Y = 39)}{P(Y = 39)} = \frac{0,1}{0,23} = \frac{10}{23}$$

$$P(X = 0,1/Y = 82) = \frac{P(X = 0,1; Y = 82)}{P(Y = 82)} = \frac{0,20}{0,44} = \frac{10}{22}$$

$$P(X = 0,2/Y = 82) = \frac{P(X = 0,2; Y = 82)}{P(Y = 82)} = \frac{0,20}{0,44} = \frac{10}{22}$$

$$P(X = 0,3/Y = 82) = \frac{P(X = 0,3; Y = 82)}{P(Y = 82)} = \frac{0,04}{0,44} = \frac{2}{22}$$

Вычислим условные математические ожидания

$$M(X/Y = 21) = 0,1 * \frac{1}{33} + 0,2 * \frac{2}{33} + 0,3 * \frac{30}{33} = \frac{95}{330} = 0,29$$

$$M(X/Y = 39) = 0,1 * \frac{3}{23} + 0,2 * \frac{10}{23} + 0,3 * \frac{10}{23} = \frac{53}{230} = 0,23$$

$$M(X/Y = 82) = 0,1 * \frac{10}{22} + 0,2 * \frac{10}{22} + 0,3 * \frac{2}{22} = \frac{36}{220} = 0,16$$

Изобразим на координатной плоскости линии истинной и линейной регрессии.

Линия регрессии X на Y

