

15. Функциональная, корреляционная и статистическая зависимости. Ковариация и корреляция (определения, свойства – с доказательством)

В статистике и теории вероятностей выделяют три основных вида связи между случайными величинами X и Y .

1. Виды зависимостей между переменными

- **Функциональная зависимость:** Самый строгий вид связи, при котором каждому значению переменной X соответствует ровно одно определенное значение переменной Y . В общем виде записывается уравнением $Y = f(X)$. Пример: $S = \pi r^2$.
- **Статистическая зависимость:** Более общая форма связи, при которой изменение одной величины (X) влечет за собой изменение **закона распределения** другой величины (Y). Это означает, что при фиксированном x величина Y остается случайной, но ее возможные значения и их вероятности меняются в зависимости от x .
- **Корреляционная зависимость:** частный случай статистической связи, при которой изменение значения X приводит к изменению **среднего значения** (математического ожидания) величины Y . Она выражается через функции регрессии: $M(Y|X = x) = f(x)$ или $M(X|Y = y) = \varphi(y)$.

2. Ковариация (корреляционный момент)

Ковариацией $cov(X, Y)$ (или корреляционным моментом K_{xy}) называется математическое ожидание произведения отклонений случайных величин от их математических ожиданий.

Формулы ковариации:

1. Теоретическая (по определению):

$$cov(X, Y) = M[(X - M(X))(Y - M(Y))]$$

2. Эмпирическая (через сумму для выборки):

Для выборки объема n ковариация рассчитывается как:

$$cov(X, Y) = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{n}$$

3. Расчетная формула:

$$\text{cov}(X, Y) = M(XY) - M(X)M(Y)$$

Доказательство расчетной формулы:

Исходя из определения ковариации и используя свойство линейности математического ожидания:

1. Разложим произведение под знаком M :

$$\text{cov}(X, Y) = M[XY - X \cdot M(Y) - Y \cdot M(X) + M(X)M(Y)]$$

2. Применим свойства математического ожидания (вынося постоянные $M(X)$ и $M(Y)$ за знак ожидания, т.к. $M(M(X))$ – это константы):

$$\text{cov}(X, Y) = M(XY) - M(X) \cdot M(Y) - M(Y) \cdot M(X) + M(X)M(Y)$$

3. После сокращения подобных слагаемых получаем:

$$\text{cov}(X, Y) = M(XY) - M(X)M(Y)$$

Свойства ковариации и доказательства:

0. **Линейность:** $\text{cov}(X, U + V) = \text{cov}(X, U) + \text{cov}(X, V)$

1. **Симметричность:** $\text{cov}(X, Y) = \text{cov}(Y, X)$.

2. **Вынос константы:** $\text{cov}(kX, Y) = k \cdot \text{cov}(X, Y)$.

3. **Ковариация с константой:** $\text{cov}(X, C) = 0$.

4. **Связь с дисперсией:** $\text{cov}(X, X) = D(X)$.

- **Доказательство:** $\text{cov}(X, X) = M[(X - M(X))(X - M(X))] = M[(X - M(X))^2] = D(X)$.

5. **Дисперсия суммы и разности:**

$$D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2\text{cov}(X, Y)$$

- **Доказательство (для суммы):**

$$D(X + Y) = M[((X + Y) - M(X + Y))^2] = M[((X - M(X)) + (Y - M(Y)))^2]$$

Раскроем квадрат суммы:

$$D(X + Y) = M[(X - M(X))^2 + (Y - M(Y))^2 + 2(X - M(X))(Y - M(Y))]$$

Применяя линейность математического ожидания:

$$D(X + Y) = M[(X - M(X))^2] + M[(Y - M(Y))^2] + 2M[(X - M(X))(Y - M(Y))]$$

По определениям дисперсии и ковариации:

$$D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2\text{cov}(X, Y)$$

Ковариация характеризует как силу связи, так и её направление: если $\text{cov}(X, Y) > 0$, величины имеют тенденцию возрастать или убывать **одновременно**; если $\text{cov}(X, Y) < 0$ — при возрастании одной величины другая убывает.

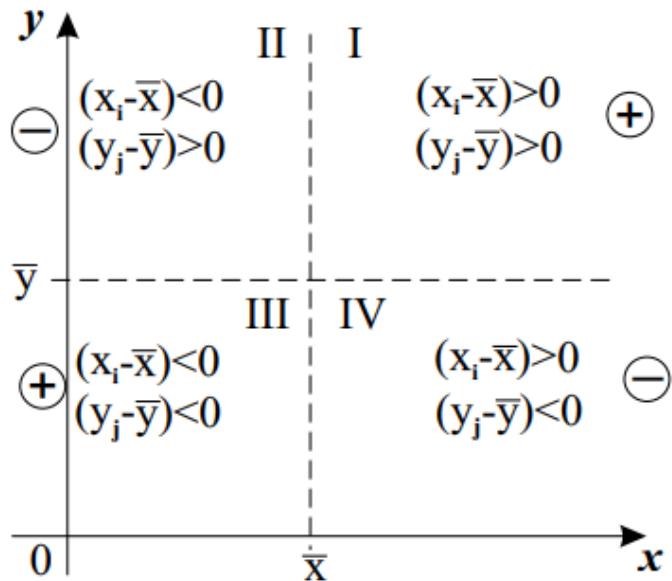


Рис.7.1. Пояснение к термину «ковариация»

3. Коэффициент корреляции

Определение: Коэффициентом корреляции Пирсона r_{xy} называется безразмерная величина, характеризующая тесноту **линейной** связи между переменными:

$$r_{xy} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma_x \sigma_y} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)} \sqrt{D(Y)}}$$

Свойства коэффициента корреляции:

1. **Ограниченностъ:** $-1 \leq r_{xy} \leq 1$.
 - Если $|r_{xy}| = 1$, то между переменными существует строгая **линейная функциональная зависимость**.
2. **Независимость и корреляция:** Если X и Y независимы, то $r_{xy} = 0$.

- Важно: Если $r_{xy} = 0$, величины называются **некоррелированными**. Это гарантирует **отсутствие линейной связи**, но между ними всё ещё может существовать сильная **нелинейная зависимость**.
3. **Инвариантность:** Значение r_{xy} не меняется при изменении единиц измерения или масштаба переменных, так как оно является нормированным значением ковариации.
4. **Направление связи:** если $r_{xy} > 0$, связь прямая; если $r_{xy} < 0$, связь обратная.

Таблица 7.5

Теснота связи	Значение коэффициента корреляции $ r_{xy} $
Слабая	0,1 — 0,3
Умеренная	0,3 — 0,5
Заметная	0,5 — 0,7
Высокая	0,7 — 0,9
Весьма высокая	0,9 — 0,99

Аналогия:

- Ковариация — это как наблюдение за направлением движения двух велосипедистов.
 - Если оба едут вперед или оба назад, ковариация положительна — они движутся в одном направлении.
 - Если один едет вперед, а другой назад, ковариация отрицательна — они движутся в противоположных направлениях.
 - Проблема в том, что по значению ковариации (например, 10 или 1000) вы не можете сказать, насколько быстро или синхронно они едут, так как это значение зависит от их скорости и единиц измерения (км/ч, мили/ч и т.д.).
- Коэффициент корреляции — это как оценка того, насколько велосипедисты привязаны друг к другу невидимой резинкой.
 - Коэффициент корреляции **нормирует** (переводит в стандартную шкалу) это движение, давая четкое понимание силы и последовательности связи.
 - Значение **+1** означает, что они движутся абсолютно синхронно, как будто их велосипеды жестко соединены.
 - Значение **-1** означает идеальную синхронность, но в противоположных направлениях.
 - Значение **0** означает, что связи нет вообще, и их движение никак не зависит друг от друга (они могут ехать в разных направлениях с разной скоростью).

Главное отличие: Ковариация показывает направление связи (вместе или врозь), а коэффициент корреляции показывает силу и направленность этой связи по стандартной шкале, позволяя сравнивать любые пары переменных независимо от их единиц измерения.