

# 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:

$$D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2cov(X, Y)$$

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

### 3. Коэффициент корреляции

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

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

**Свойства коэффициента корреляции:**

1. **Ограниченность:**  $-1 \leq r_{xy} \leq 1$ .
  - 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.

**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.