

第四章 随机变量的数字特征

第三节 协方差、相关系数与矩

- 1、协方差的定义
- 2、协方差的性质与计算公式
- 3、协方差矩阵及其性质
- 4、相关系数及其性质
- 5、矩
- 6、小结、思考

$$D(X+Y)=D(X)+D(Y)+2E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$$

$$D(X-Y)=D(X)+D(Y)-2E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$$

一.协方差

定义：若 $E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$ 存在，称

$$cov(X,Y)=E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$$

为随机变量 X,Y 的协方差。

$$D(X)=cov(X,X)$$

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

协方差的性质:

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

$$\text{cov}(aX, bY) = ab \text{cov}(X, Y)$$

$$\text{cov}(X_1 + X_2, Y) = \text{cov}(X_1, Y) + \text{cov}(X_2, Y)$$

常用计算公式:

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

定义：设 n 维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的协方差

$$C_{ij} = \text{cov}(X_i, X_j)$$

均存在。称矩阵

$$C = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdots & \cdot \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix}$$

为 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的协方差矩阵。

协方差矩阵的性质:

$$1) c_{ii} = D(X_i) \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$2) c_{ij} = c_{ji} \quad i, j = 1, 2, \dots, n$$

二。相关系数

定义：设二维随机变量 X, Y 的 $D(X) > 0, D(Y) > 0$

称
$$\rho_{XY} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$$

为随机变量 X 与 Y 的相关系数。

注：1) ρ_{XY} 是一无量纲的量。

$$\begin{aligned} 2) \rho_{XY} &= E \left[\frac{X - E(X)}{\sqrt{D(X)}} * \frac{Y - E(Y)}{\sqrt{D(Y)}} \right] \\ &= E[X^* * Y^*] = \text{cov}(X^*, Y^*) = \rho_{X^*Y^*} \end{aligned}$$

性质：设随机变量 X, Y 的相关系数 ρ 存在，则

1) $|\rho| \leq 1$

2) $|\rho| = 1 \iff X$ 与 Y 依概率为1线性相关。即
 $\exists \alpha, \beta \ (\alpha \neq 0) \ s.t.$
 $P\{Y = \alpha X + \beta\} = 1$

3) 若 $\xi = a_1 X + b_1$, $\eta = a_2 Y + b_2$ 则

$$\rho_{\xi\eta} = \frac{a_1 a_2}{|a_1 a_2|} \rho_{XY}$$

相关系数是衡量两个随机变量之间线性相关程度的数字特征。

定义：设随机变量 X, Y 的相关系数存在。

1) $\rho_{XY}=1$ 称 X, Y **正相关**。

2) $\rho_{XY}=-1$ 称 X, Y **负相关**。

3) $\rho_{XY}=0$ 称 X, Y **不相关**。

注： $\rho_{XY}=0$ 仅说明 X, Y 之间**没有线性关系**，但可以有其他**非线性关系**。

定理：若随机变量 X 与 Y 相互独立，则 X 与 Y 不相关。

即 $\rho_{XY}=0$

注：1) 此定理的**逆定理不成立**。即由 $\rho_{XY}=0$ 我们不能得到 X 与 Y 相互独立。

2) $(X, Y) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2; \mu_2, \sigma_2^2; \rho)$ 则

X, Y 相互独立 $\longleftrightarrow \rho=0$

协方差. 相关系数与矩 性质证明

1) $|\rho| \leq 1$

$$\begin{aligned}\text{证明: } 0 &\leq D(X^* \pm Y^*) = D(X^*) + D(Y^*) \pm 2\text{cov}(X^*, Y^*) \\ &= 2 \pm 2\rho_{XY} = 2(1 \pm \rho_{XY}) \\ &\therefore \pm \rho_{XY} \leq 1 \\ &\therefore |\rho_{XY}| \leq 1\end{aligned}$$

■

2) $|\rho|=1 \iff X$ 与 Y 依概率为1线性相关。即

$$\exists \alpha, \beta \ (\alpha \neq 0) \quad s.t.$$
$$P \{Y = \alpha X + \beta\} = 1$$

证明：“ \Rightarrow ”必要性

$\rho = -1$ 时 由1) 有

$$D(X^* + Y^*) = 0 \quad E(X^* + Y^*) = 0$$

由方差的性质 4) 得

$$P \{X^* + Y^* = E(X^* + Y^*)\} = 1 \quad \text{即}$$

$$P \{X^* + Y^* = 0\} = 1$$

$$P \left\{ Y = -\frac{\sqrt{D(Y)}}{\sqrt{D(X)}} X + \frac{\sqrt{D(Y)}}{\sqrt{D(X)}} E(X) + E(Y) \right\} = 1$$

对 $\rho = 1$ 同理可得。

" \Leftarrow " 充分性

$$P\{Y = \alpha X + \beta\} = 1$$

$$E(Y) = \alpha E(X) + \beta$$

$$D(Y) = \alpha^2 D(X)$$

$$\text{cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$$

$$= E\{[X - E(X)][\alpha X + \beta - E(\alpha X + \beta)]\}$$

$$= \alpha D(X)$$

$$\rho_{XY} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = \frac{\alpha}{\sqrt{\alpha^2}} = \pm 1$$


■

3) 若 $\xi = a_1 X + b_1$, $\eta = a_2 Y + b_2$ 则

$$\rho_{\xi\eta} = \frac{a_1 a_2}{|a_1 a_2|} \rho_{XY}$$

证明: $D(\xi) = a_1^2 D(X)$ $D(\eta) = a_2^2 D(Y)$

$$\begin{aligned} \text{cov}(\xi, \eta) &= E\{[\xi - E(\xi)][\eta - E(\eta)]\} \\ &= E\{[a_1 X - a_1 E(X)][a_2 Y - a_2 E(Y)]\} \\ &= a_1 a_2 E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \\ &= a_1 a_2 \text{cov}(X, Y) \end{aligned}$$

$$\rho_{\xi\eta} = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sqrt{D(\xi)}\sqrt{D(\eta)}} = \frac{a_1 a_2}{\sqrt{(a_1 a_2)^2}} \rho_{XY} = \frac{a_1 a_2}{|a_1 a_2|} \rho_{XY}$$


例1. (X,Y) 在以原点为圆心的单位圆内服从均匀分布。

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

$$f_X(x) = \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} \frac{1}{\pi} dy = \frac{2\sqrt{1-x^2}}{\pi} \quad -1 \leq x \leq 1$$

$$f_Y(y) = \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} \frac{1}{\pi} dx = \frac{2\sqrt{1-y^2}}{\pi} \quad -1 \leq y \leq 1$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx = \int_{-1}^1 \frac{2x\sqrt{1-x^2}}{\pi} dx = 0$$

$$\text{同理: } E(Y) = 0$$

例2. (X, Y) 在以原点为圆心的单位圆内服从均匀分布。

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

$$E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = \iint_{x^2 + y^2 \leq 1} \frac{xy}{\pi} dx dy$$

$$= \frac{1}{\pi} \int_0^1 \int_0^{2\pi} r^3 \sin \theta \cos \theta d\theta dr = 0$$

可以验证 $D(X) > 0, D(Y) > 0$

从而 $\rho_{XY} = 0$

但在单位圆内 $f(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$

不相关不一定相互独立。 ■

例3. 假设二维随机变量 (X,Y) 在矩形

$G=\{ (x,y) \mid 0 \leq x \leq 2, 0 \leq y \leq 1 \}$ 上服从均匀分布.

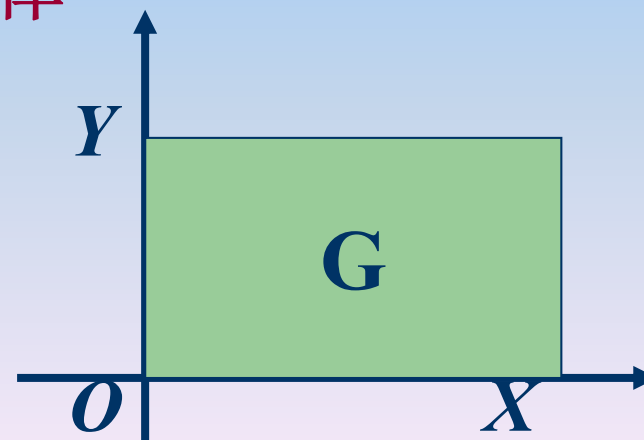
记

$$U = \begin{cases} 0 & X \leq Y \\ 1 & X > Y \end{cases} \quad V = \begin{cases} 0 & X \leq 2Y \\ 1 & X > 2Y \end{cases}$$

求 ρ_{UV}

分析:
$$\rho_{UV} = \frac{\text{cov}(U,V)}{\sqrt{D(U)}\sqrt{D(V)}} = \frac{E(UV) - E(U)E(V)}{\sqrt{D(U)}\sqrt{D(V)}}$$

关键是求 $E(UV)$ \longrightarrow 求出 UV 分布律



例4. 设二维随机变量 (X,Y) 在矩形

$G=\{ (x,y) \mid 0 \leq x \leq 2, 0 \leq y \leq 1 \}$ 上服从均匀分布.

记

$$U = \begin{cases} 0 & X \leq Y \\ 1 & X > Y \end{cases} \quad V = \begin{cases} 0 & X \leq 2Y \\ 1 & X > 2Y \end{cases}$$

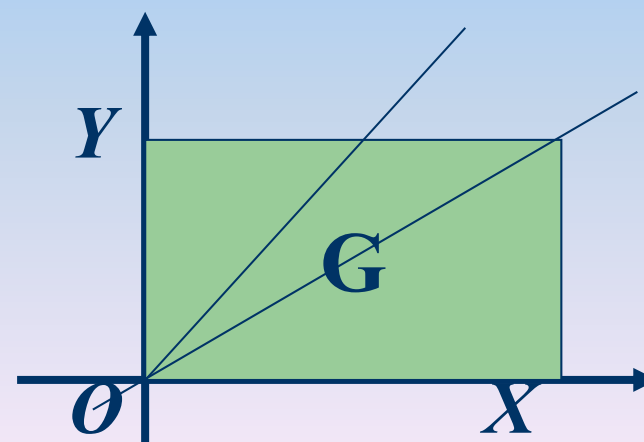
求 ρ_{UV}

解: 由已知可得 $f(x,y) = \begin{cases} 1/2 & (x,y) \in G \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$

$$E(U) = P\{X > Y\} = \int_0^1 \left[\int_y^2 f(x,y) dx \right] dy = 3/4$$

$$D(U) = p(1-p) = 3/16$$

$$\text{同理 } E(V) = 1/2 \quad D(V) = 1/4$$



UV 的分布律为:

$$UV = \begin{cases} 0 & X \leq 2Y \\ 1 & X > 2Y \end{cases} = V$$

$$\text{故 } E(UV) = E(V) = 1/2$$

从而

$$\begin{aligned} \rho_{UV} &= \frac{\text{cov}(U, V)}{\sqrt{D(U)}\sqrt{D(V)}} = \frac{E(UV) - E(U)E(V)}{\sqrt{D(U)}\sqrt{D(V)}} \\ &= \frac{\frac{1}{2} - \frac{3}{4} \times \frac{1}{2}}{\sqrt{\frac{3}{16} \times \frac{1}{4}}} = \frac{\sqrt{3}}{3} \end{aligned}$$

■

练习：将一枚硬币重复抛掷 n 次, X, Y 分别表示正面朝上和反面朝上的次数,

$$\text{则 } \rho_{XY} = -1$$

三.矩

定义: 设 X 为随机变量, 若 $E(|X|^k) < +\infty$, 则称

$$\gamma_k = E(X^k) \quad k=1,2,3,\dots$$

为 X 的 k 阶原点矩.

称 $\alpha_k = E(|X|^k) \quad k=1,2,3,\dots$

为 X 的 k 阶绝对原点矩.

定义: 设 X 为随机变量, 若 $E[|X-E(X)|^k] < +\infty$, 则称

$$\mu_k = E\{[X-E(X)]^k\} \quad k=1,2,3,\dots$$

为 X 的 k 阶中心矩.

称 $\beta_k = E[|X-E(X)|^k] \quad k=1,2,3,\dots$

为 X 的 k 阶绝对中心矩.

$$\gamma_1 = E(X) \quad \gamma_2 = \gamma_1^2 + \mu_2$$

$$\mu_1 = 0 \quad \mu_2 = D(X)$$

γ_k 与 μ_k 的关系:

$$\gamma_k = E(X^k) = E\left\{[X - E(X) + E(X)]^k\right\} = E\left\{[(X - \gamma_1) + \gamma_1]^k\right\}$$

$$= \sum_{i=0}^k C_k^i \gamma_1^i E[(X - \gamma_1)^{k-i}]$$

$$= \sum_{i=0}^k C_k^i \gamma_1^i \mu_{k-i}$$

$$\mu_k = \sum_{i=0}^k (-1)^{k-i} C_k^i \gamma_1^{k-i} \gamma_k$$

小 结

1. 协方差描述两个随机变量线性相关程度的大小；
2. 相互独立则一定不相关，反之未必成立，但对于二维正态分布，不相关与相互独立等价；
3. 计算协方差的关键是求 $E(XY)$ 。