§ 4.3 协方差和相关系数

- •协方差的定义
- •协方差的计算
- •协方差的性质
- •相关系数的定义
- •相关系数的性质

协方差的定义

定义3 设(X,Y)是一个二维随机变量,若 $E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$ 存在, 则称其为X与Y的协方差,记为cov(X,Y),

$$\mathbb{P}\operatorname{cov}(X,Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}. \quad (4.3.1)$$

$$= E[XY - E(X)Y - XE(Y) + E(X)E(Y)]$$

$$= E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$cov(X,Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$
 (4.3.2)

协方差的性质:

- (1).cov(X, Y) = cov(Y, X); cov(X, X) = D(X);
- (2).设X,Y是r.v.,a,b为常数,则 cov(aX,bY) = abcov(X,Y);
- (3).设X和Y是两个r.v.,且相互独立,

则 cov(X,Y)=0;

求 $\operatorname{cov}(2X - 3Y, X + Y)$ 。

#:
$$cov(2X-3Y, X+Y)$$

= $2cov(X, X) - 3cov(Y, X) + 2cov(X, Y) - 3cov(Y, Y)$
= $2D(X) - cov(X, Y) - 3D(Y)$

$$=2\times\frac{1}{2^2}-\frac{1}{2}-3\times4=-12.$$

例12 设 $X_1, X_2, \dots X_{10}$ 相互独立, 且都服从 $P(\lambda)$,

$$\Rightarrow X = \sum_{i=1}^{7} X_i, Y = \sum_{i=1}^{10} X_i, \quad \text{Resp.} \text{cov}(X, Y)_{\circ}$$

解:
$$cov(X,Y) = cov(\sum_{i=1}^{3} X_i + \sum_{i=4}^{7} X_i, \sum_{i=4}^{7} X_i + \sum_{i=8}^{10} X_i)$$

$$= \cot(\sum_{i=1}^{3} X_{i}, \sum_{i=4}^{7} X_{i}) + \cot(\sum_{i=1}^{3} X_{i}, \sum_{i=8}^{10} X_{i})$$

$$+\cos(\sum_{i=4}^{7} X_i, \sum_{i=4}^{7} X_i) + \cos(\sum_{i=4}^{7} X_i, \sum_{i=8}^{10} X_i)$$

$$= 0 + 0 + D\left(\sum_{i=4}^{7} X_i\right) + 0 = \sum_{i=4}^{7} D(X_i) = 4\lambda.$$

相关系数的定义

定义4 设(X,Y)是一个二维随机变量,称

$$\frac{\operatorname{cov}(X,Y)}{\sqrt{D(X)} \cdot \sqrt{D(Y)}}$$
为 X 与 Y 的相关系数,记为 ρ_{XY} ,

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

相关系数的性质

(1).
$$|\rho_{XY}| \leq 1$$
;

(2).
$$|\rho_{XY}| = 1 \Leftrightarrow \exists 常数a, b, 使 P\{Y = aX + b\} = 1.$$

证明: (1).考虑实变量t的二次函数

$$g(t) = D(tX + Y)$$

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

$$\exists \frac{\operatorname{cov}(X,Y)^2}{D(X)D(Y)} \leq 1, \quad \exists ||\rho_{XY}| \leq 1.$$

$$(2).$$
 $|\rho_{XY}|=1$ $\longrightarrow \Delta=0$ \longrightarrow 方程 $g(t)=0$ 有重根 t_0

$$g(t_0) = D(t_0X + Y) = 0$$
 $P\{t_0X + Y = C\} = 1.$

性质(2)说明当 $|\rho_{XY}|=1$ 时,X与Y概率为1的存在线性关系。

当X与Y有线性关系,即Y = aX + b,则 $|\rho_{XY}| = 1$,

具体地,
$$\rho_{XY} = \begin{cases} 1 & a > 0 \\ -1 & a < 0 \end{cases}$$

定义5 当 $\rho_{XY} = 0$ 时,称X与Y不相关。

 1° 若X与Y相互独立,则 $\rho_{XY}=0$,即X与Y不相关。

反之,若X与Y不相关,则X与Y不一定相互独立。

例13 设连续型随机变量 X的密度函数为

(3).X与Y是否相互独立,为什么?

解: (1).
$$E(X) = \int_{-1}^{1} x \cdot \frac{3}{2} x^2 dx = 0$$

$$E(Y) = E(X^2) = \int_{-1}^{1} x^2 \cdot \frac{3}{2} x^2 dx = \frac{3}{5}$$

$$D(X) = E(X^2) - E^2(X) = \frac{3}{5} - 0 = \frac{3}{5}$$

(2).
$$E(XY) = E(X^3) = \int_{-1}^{1} x^3 \cdot \frac{3}{2} x^2 dx = 0$$

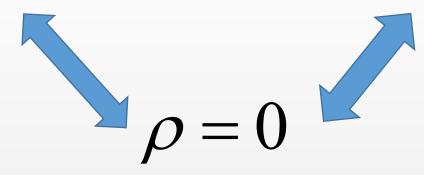
 $cov(X,Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0$
所以 X与 Y不相关;

(3).X与Y不相互独立。

假设X与Y相互独立,在 X^2 与Y也相互独立, 必有 $E(X^2Y) = E(X^2)E(Y)$

X与Y不相互独立。

 2° .对二维正态分布的随机变量(X,Y), X与 Y不相关 \Leftrightarrow X与 Y相互独立。



二维 $r.v.(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho),$ $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), \quad Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2), \qquad \rho_{XY} = \rho$ $cov(X,Y) = E[(X - \mu_1)(Y - \mu_2)] = \rho \sigma_1 \sigma_2$

$$cov(X,Y) = E[(X - \mu_1)(Y - \mu_2)]$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} dx \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2) f(x, y) dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} dx \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}$$

$$\cdot \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - \frac{2\rho(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}dy$$

$$-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left\{ (1-\rho^2) \frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \left[\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{(x-\mu_1)}{\sigma_1} \right]^2 \right\}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right) = u, \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} = v,$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma_1 dv \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{v(\sqrt{1-\rho^2}u+\rho v)\sigma_2}{2\pi \sqrt{1-\rho^2}} \cdot e^{\frac{v^2}{2}} e^{\frac{u^2}{2}} \sqrt{1-\rho^2} du$$

$$= \frac{\sigma_{1}\sigma_{2}}{2\pi} \left[\sqrt{1 - \rho^{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} v e^{-\frac{v^{2}}{2}} dv \int_{-\infty}^{+\infty} u e^{-\frac{u^{2}}{2}} du + \rho \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{u^{2}}{2}} du \int_{-\infty}^{+\infty} v^{2} e^{-\frac{v^{2}}{2}} dv \right] = \rho \sigma_{1}\sigma_{2}$$

§ 4.4 其他数字特征

矩

定义6 设*X*为随机变量,如果 $E|X|^k < +\infty$, $k = 1, 2, \cdots$,则称 $E(X^k)$ 为随机变量*X*的k阶原点矩, 称 $E[(X - E(X))^k]$ 为 *X*的 k阶中心矩。 期望E(X)是一阶原点矩,方差 D(X)是二阶中心矩。

例14 设随机变量 $X \sim E(\lambda)$,求X的三阶原点矩。

解:
$$E(X^{3}) = \int_{0}^{+\infty} x^{3} \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx$$
$$= \int_{0}^{+\infty} x^{3} d(-e^{-\lambda x})$$
$$= \frac{6}{\lambda^{3}}.$$

例15 设随机变量 $X \sim N(0, \sigma^2)$,求X的k阶原点矩。

解:
$$E(X^{2k-1}) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2k-1} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx = 0$$
, $k = 1, 2, \cdots$

$$E(X^{2k}) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2k} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$=2\int_{0}^{+\infty}x^{2k}\cdot\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}}e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}}dx =2\int_{0}^{+\infty}x^{2k-1}\cdot\frac{\sigma^{2}}{\sqrt{2\pi\sigma}}d(-e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}})$$

$$= (2k-1)\sigma^2 \cdot 2\int_0^{+\infty} x^{2k-2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx = \sigma^{2k} (2k-1)!!.$$

协方差矩阵

定义7 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为n个随机变量, 令 $\sigma_{ij} = Cov(X_i, X_j)$,

其中 $i, j = 1, 2, \dots, n$, 称矩阵 $\Sigma = (\sigma_{ij})_{n \times n}$ 为 X_1, X_2, \dots, X_n 的协方差矩阵。

协方差矩阵的性质:

- (1) 协方差矩阵为对称阵
- (2) 协方差矩阵为半正定阵

对任意的非零向量 $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$,都有 $\mathbf{a}^T \sum \mathbf{a} \geq 0$.

设
$$Y = \sum_{i=1}^{n} a_i X_i$$
,则 $D(Y) = \operatorname{cov}(\sum_{i=1}^{n} a_i X_i, \sum_{j=1}^{n} a_j X_j)$

$$= \sum_{i=1}^{n} a_i \operatorname{cov}(X_i, \sum_{j=1}^{n} a_j X_j)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} a_i a_j \operatorname{cov}(X_i, X_j)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} a_i a_j \sigma_{ij} = \mathbf{a}^T \sum \mathbf{a} \ge 0.$$

§ 5.5 综合例题

例15 设二维随机变量 $(X,Y) \sim N(1,1,2^2,3^2,0.5)$,

求:(1).cov(X,Y),E(XY),cov(X,2X-3Y),D(X-2Y);

- (2)求k使得X + kY与X Y相互独立;
- (3).求Z = 3X 2Y的分布;
- (4).求概率 P(3X-2Y>7)。

解: (1). $cov(X,Y) = \rho\sigma_1\sigma_2 = 0.5 \times 2 \times 3 = 3$ E(XY) = cov(X,Y) + E(X)E(Y)

$$= 3 + 1 \times 1 = 4$$

$$cov(X,2X-3Y) = 2D(X) - 3cov(X,Y)$$

$$= 2 \times 2^{2} - 3 \times 3 = -1$$

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

$$= 2^{2} + 4 \times 3^{2} - 2 \times 2 \times 3 = 28$$

$$(2). 若 二维 r.v.(X,Y) \sim N(\mu_{1}, \mu_{2}, \sigma_{1}^{2}, \sigma_{2}^{2}, \rho), 则$$

①
$$aX + bY \sim N(a\mu_1 + b\mu_2, D(aX + bY)).$$
②
$$\begin{cases} Z = aX + bY \\ W = cX + dY \end{cases}$$
, $\mathcal{Q}(Z, W) \sim$

(2)求
$$k$$
使得 $X + kY$ 与 $X - Y$ 相互独立;

$$N(a\mu_1 + b\mu_2, c\mu_1 + d\mu_2, D(Z), D(W), \rho_{ZW}).$$

$$X + kY$$
与 $X - Y$ 相互独立 \longrightarrow $X + kY$ 与 $X - Y$ 不相关 $cov(X + kY, X - Y)$

$$= D(X) + k \operatorname{cov}(X, Y) - \operatorname{cov}(X, Y) - kD(Y)$$

$$= 2^{2} + (k-1) \times 3 - k \times 3^{2}$$

$$=1-6k=0$$
 $k=\frac{1}{6}$ 时, $X+kY$ 与 $X-Y$ 相互独立。

(3)
$$E(Z) = 3E(X) - 2E(Y) = 3 \times 1 - 2 \times 1 = 1$$

 $D(Z) = D(3X - 2Y)$
 $= 9D(X) + D(-2Y) - 2\cos(3X, 2Y)$
 $= 9 \times 2^2 + 4 \times 3^2 - 2 \times 3 \times 2 \times 3 = 36$
 $Z \sim N(1,36)$
 $(4).P(3X - 2Y > 7) = P(\frac{3X - 2Y - 1}{6} > \frac{7 - 1}{6})$
 $= 1 - \Phi(1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$

(3).求Z = 3X - 2Y的分布;

例16 设二维随机变量 $(X,Y) \sim N(1,1,2^2,3^2,0.5)$,求 $E \max\{X,Y\}$ 。

解:
$$\max\{X,Y\} = \frac{1}{2}(X+Y+|X-Y|)$$

 $E\max\{X,Y\} = E[\frac{1}{2}(X+Y+|X-Y|)]$
 $= \frac{1}{2}[E(X)+E(Y)+E|X-Y|]$

$$X-Y \sim N(0,7)$$

$$E|X-Y|=E|Z| = \int_{-\infty}^{+\infty} z|\cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\cdot\sqrt{7}} e^{-\frac{z^2}{14}} dz = \frac{14}{\sqrt{14\pi}}$$

$$E\max\{X,Y\} = 1 + \frac{7}{\sqrt{14\pi}}$$

 $E \min\{X,Y\}$?

$$E \min\{X, Y\} = E\left[\frac{1}{2}(X + Y - |X - Y|)\right]$$
$$= 1 - \frac{7}{\sqrt{14\pi}}$$

例17 将*n*个编号为1,2,…, *n*的球随机地放入编号为1,2,…, *n*的*n*个盒子中,一个盒子只能装一个球。如果第*i*号球正好放入第*i*号盒子,称为一个配对。求配对数的期望与方差。

解: $i = \begin{cases} 1, & \text{\hat{x}} i \cap \hat{a} = \text{\hat{x}} \\ 0, & \text{\hat{x}} i \cap \hat{a} = \text{\hat{x}} \end{cases}$, $i = 1, 2, \dots$, n,

则配对数为 $X = \sum_{i=1}^{n} X_i$. $E(X_i) = \frac{1}{n}, i = 1, 2, \dots, n$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{n} E(X_i) = 1$$

$$D(X) = \sum_{i=1}^{n} D(X_i) + \sum_{i \neq j} \operatorname{cov}(X_i, X_j)$$

$$D(X_i) = E(X_i^2) - E^2(X_i) = \frac{1}{n} - \frac{1}{n^2} = \frac{n-1}{n^2}$$

$$cov(X_i, X_j) = E(X_i X_j) - E(X_i) E(X_j)$$
$$= \frac{1}{n(n-1)} - \frac{1}{n^2} = \frac{1}{n^2(n-1)}$$

$$D(X) = \sum_{i=1}^{n} D(X_i) + \sum_{i \neq j} \text{cov}(X_i, X_j)$$

$$= n \times \frac{n-1}{n^2} + A_n^2 \cdot \frac{1}{n^2(n-1)}$$

$$= 1$$

例18 设r.v.X ~ E(4), Y = $min\{2, X\}$, 求E(Y)。

解: $E(Y) = Emin\{2, X\}$

$$= \int_0^{+\infty} \min\{2, x\} 4e^{-4x} dx$$

$$= \int_0^2 x \cdot 4e^{-4x} dx + \int_2^{+\infty} 2 \times 4e^{-4x} dx$$

$$=\frac{1}{4}-\frac{e^{-8}}{4}.$$

例19 从区间[0,1]上任取n个点,求最大点与最小点之间距离的数学期望。

解:设 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 为这n个点,则 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 相互独立且都服从U[0,1],令 $Y=\max\{X_1, X_2, \cdots X_n\}$, $Z=\min\{X_1, X_2, \cdots X_n\}$,则最大点与最小点的距离为Y-Z,由第三章例38知

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} ny^{n-1}, 0 < y < 1 \\ 0, & \text{#d} \end{cases}$$

$$f_Z(z) = \begin{cases} n(1-z)^{n-1}, 0 < z < 1 \\ 0, & \text{#de} \end{cases}$$

$$E(Y) = \int_0^1 y \cdot ny^{n-1} dy$$

$$= n \cdot \int_0^1 y^n dy = \frac{n}{n+1}$$

$$E(Z) = \int_0^1 z \cdot n(1-z)^{n-1} dz$$
$$= n \int_0^1 (1-t)t^{n-1} dt$$

$$= n \left[\int_0^1 t^{n-1} dt - \int_0^1 t^n dt \right]$$

$$= n \left[\frac{1}{n} - \frac{1}{n+1} \right] = \frac{1}{n+1}$$

$$E(Y-Z) = E(Y) - E(Z) = \frac{n}{n+1} - \frac{1}{n+1} = \frac{n-1}{n+1}$$