

概率论与数理统计

4.3 协方差及相关系数

北京化工大学数学系

苏贵福

对于二维随机变量 (X, Y) , 我们除了讨论 X 与 Y 的数学期望和方差以外, 还需要讨论描述 X 与 Y 之间相互关系的数字特征.

本节讨论有关这方面的数学特征. 在第二节关于方差性质的证明中发现: 如果两个随机变量 X 和 Y 是相互独立的, 则

$$E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = 0$$

这就意味着当 $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \neq 0$ 时, X 与 Y 不相互独立. 那么此时它们之间存在着什么关系?

定义1 设 (X, Y) 为二维随机变量, 若 $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$ 存在, 则称它为 X 与 Y 的协方差, 记作

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

而

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

称为随机变量 X 与 Y 的相关系数.

定理1 设 X 与 Y 是随机变量, 则

$$(1) D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2Cov(X, Y).$$

$$(2) Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y).$$

$$(3) Cov(X, Y) = Cov(Y, X).$$

$$(4) Cov(aX, bY) = abCov(X, Y), \text{ 其中 } a, b \text{ 为常数}.$$

$$(5) Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y).$$

定理2 设 X 与 Y 是随机变量, 则

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

(2) 若 X 与 Y 相互独立, 则 $\rho_{XY} = 0$, 并称 X 与 Y 不相关.

(3) $\rho_{XY} = 1 \Leftrightarrow X$ 与 Y 依概率1线性相关, 即存在两个常数 a 和 $b \neq 0$, 使得 $P\{Y = bX + a\} = 1$.

假设随机变量 X 与 Y 的相关系数 ρ_{XY} 存在. 当 X 和 Y 相互独立时有 $\rho_{XY} = 0$, 即 X 与 Y 不相关. 但当 X 和 Y 不相关时, X 与 Y 并非相互独立.

"不相关"只是讨论随机变量的线性关系, 而"相互独立"考察随机变量之间的一般关系.

例1 设二维随机变量 (X, Y) 的联合分布律为

$Y \setminus X$	-2	-1	1	2	$P\{Y = i\}$
1	0	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{2}$
4	$\frac{1}{4}$	0	0	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$
$P\{X = i\}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	1

讨论 X 与 Y 的关系.

解 计算得 $E(X) = 0$, $E(Y) = \frac{5}{2}$, 而 $E(XY) = 0$. 因此 $\rho_{XY} = 0$,
即 X 和 Y 不相关, 也就是说它们不存在线性关系.

又 $P\{X = -2, Y = 1\} = 0 \neq \frac{1}{16} = P\{X = -2\}P\{Y = 1\}$, 说明 X 与 Y 不相互独立.

例2 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为

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

试验证 X 与 Y 不相关, 但 X 与 Y 不是相互独立的.

解 已知在单位圆盘上有 $f(x, y) = \frac{1}{\pi}$, 其他地方有 $f(x, y) = 0$. 那么

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} \frac{1}{\pi} dx = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2}.$$

同理可得

$$f_Y(y) = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-y^2}.$$

根据期望的概念

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

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} yf_Y(y)dy = \int_{-1}^1 \frac{2y}{\pi} \sqrt{1-y^2} dy = 0.$$

另外XY的数学期望为

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyf(x,y)dxdy = \int_{-1}^1 xdx \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} y \frac{1}{\pi} dy = 0.$$

于是有

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0.$$

故根据相关系数的概念

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = 0.$$

这说明随机变量 X 与 Y 不相关. 另外显然 $f(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$, 这说明 X 与 Y 不相互独立. ■

例3 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} 1, & |y| < x, 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

试求 $Cov(X, Y)$.

解 已知 X 的概率密度为

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \int_{-x}^x 1 dy = 2x \quad (0 < x < 1).$$

于是有

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf_X(x) dx = \int_0^1 2x^2 dx = \frac{2}{3}.$$

同理可知Y的概率密度为

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} \int_y^1 dx = 1 - y, & 0 < y < 1 \\ \int_{-y}^1 dx = 1 + y, & -1 < y \leq 0 \end{cases}$$

于是有

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy = \int_{-1}^0 y(1 + y) dy + \int_0^1 y(1 - y) dy = 0.$$

又因为

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f(x, y) dx dy = \int_0^1 x dx \int_{-x}^x y dy = 0.$$

故 $\text{Cov}(X, Y) = 0$. ■

例4 设二维随机变量 (X, Y) 服从正态分布, 其联合分密度为

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left\{ \frac{-1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\}$$

试求 X 与 Y 的相关系数.

解 已知 (X, Y) 的边缘密度为

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}}, \quad -\infty < x < +\infty$$
$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}, \quad -\infty < y < +\infty.$$

故知 $E(X) = \mu_1$, $E(Y) = \mu_2$, $D(X) = \sigma_1^2$, $D(Y) = \sigma_2^2$. 而

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2)f(x, y)dx dy \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2) \\ &\quad \times \exp\left[\frac{-1}{2(1-\rho^2)}\left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2 - \frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right] dy dx. \end{aligned}$$

$$\text{令 } t = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}}\left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right), \quad u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}. \text{ 则有}$$

$$\begin{aligned}
\text{Cov}(X, Y) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (\sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2} tu + \rho \sigma_1 \sigma_2 u^2) e^{-\frac{u^2+t^2}{2}} dt du \\
&= \frac{\rho \sigma_1 \sigma_2}{2\pi} \left(\int_{-\infty}^{\infty} u^2 e^{-\frac{u^2}{2}} du \right) \left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \right) \\
&\quad + \frac{\sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2}}{2\pi} \left(\int_{-\infty}^{\infty} u e^{-\frac{u^2}{2}} du \right) \left(\int_{-\infty}^{\infty} t e^{-\frac{t^2}{2}} dt \right) \\
&= \frac{\rho \sigma_1 \sigma_2}{2\pi} \cdot \sqrt{2\pi} \cdot \sqrt{2\pi} = \rho \sigma_1 \sigma_2.
\end{aligned}$$

于是

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = \rho.$$

♠ 二维正态随机变量 (X, Y) 的概率密度中的参数 ρ 就是 X 和 Y 的相关系数. 因而二维正态随机变量的分布完全可由 X 和 Y 各自的数学期望, 方差以及它们的相关系数所确定.

♠ 若 (X, Y) 服从二维正态分布, 则 X 与 Y 相互独立的 充要条件是 $\rho = 0$. 现在证得 $\rho = \rho_{XY}$. 因此对于二维正态随机变量 (X, Y) 而言:
 X 与 Y 不相关 $\Leftrightarrow X$ 与 Y 相互独立.