

第十三课

4. 3 协方差和相关系数

下面，我们将讨论在 (X, Y) 中 X 与 Y 的关系。

定义： $E\{[X-E(X)][Y-E(Y)]\}$ 称为随机变量 X 与 Y 的协方差，记为 $Cov(X, Y)$ 。

$$\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = \frac{E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} \text{ 称为 } X \text{ 与 } Y \text{ 的}$$

相关系数（或标准协方差）

由这些关系可以推出：

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

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

协方差性质：

1⁰、 $Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$

2⁰、 $Cov(aX, bY) = abCov(X, Y)$ ， a, b 为常数

3⁰、 $Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$

定理

设 ρ_{XY} 是随机变量 X 与 Y 的相关系数，则有

1、 $|\rho_{XY}| \leq 1$

2、 $|\rho_{XY}| = 1$ 的充要条件是 X 与 Y 依概率 1 线性相关，即 $P\{Y = aX + b\} = 1$ ， a, b 为常数

依概率就是在概率这个条件下。

因为 $D(X+Y)=D(X)+D(Y)+2Cov(X,Y)$

所以当 X 与 Y 相互独立时, $Cov(X,Y)=0$

由上面的定义可知这时 $\rho_{XY}=0$, 当 $\rho_{XY}=0$ 时, 称 X 与 Y 是不相关的。

总结:

当 X 与 Y 相互独立时, 它们必定不相关, 但反过来就不一定了, 即不相关不一定相互独立。

例 1: 设 (X, Y) 服从二维正态分布, 求 X 与 Y 的相关系数。

解: 已知 $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}}$, $f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}$

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

而 $Cov(X, Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2) \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left(\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + 2\rho\frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right)} dx dy$

$$= \frac{\rho\sigma_1\sigma_2}{2\pi} \sqrt{2\pi}\sqrt{2\pi} = \rho\sigma_1\sigma_2$$

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

这是一种特殊情况, 只对二维正态分布成立, 一定要注意。

前面已知对于二维正态分布 X 与 Y 相互独立的充要条件为分布中的 $\rho = 0$, 而现在有 $\rho_{XY} = \rho$

所以 $\rho = 0$ ，即得出对于二维正分布中 X 与 Y 相互独立的充要条件为相关系数 $\rho_{XY} = 0$

4. 4 矩

定义:

设 X 和 Y 为随机变量，若 $E(X^k)$, $k=1,2,3,\dots$ 存在，称它为 X 的 k 阶原点矩。

若 $E\{[X-E(X)]^k\}$, $k=1,2,\dots$ 存在，称它为 X 的 k 阶中心矩。

若 $E(X^k Y^L)$, $k,L=1,2,\dots$ 存在，称它为 X 与 Y 的 $K+L$ 阶混合矩。

若 $E\{[X-E(X)]^k [Y-E(Y)]^L\}$, $k,L=1,2,\dots$ 存在，称它为 X 和 Y 的 $K+L$ 阶中心混合矩。

定义:

二维随机变量 (X_1, X_2) 有四个二阶中心矩，分别记为:

$$C_{11} = E\{[X_1 - E(X_1)]^2\}$$

$$C_{12} = E\{[X_1 - E(X_1)][X_2 - E(X_2)]\}$$

$$C_{21} = E\{[X_2 - E(X_2)][X_1 - E(X_1)]\}$$

$$C_{22} = E\{[X_2 - E(X_2)]^2\}$$

将它们排成矩阵的形式: $\begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$, 这个矩阵叫做 (X_1, X_2) 的 协方差矩阵。

这个定义可以推广到 n 个随机变量的情况。