

Ch 5.4 多维随机变量函数的分布



回顾前一次课

多维随机变量函数 $\max(X, Y)$ 和 $\min(X, Y)$

$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z-x) dx$$

$$f_{XY}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|x|} f\left(x, \frac{z}{x}\right) dx$$

$$f_{Y/X}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x, xz) dx$$

$X \sim B(n_1, p)$ 和 $Y \sim B(n_2, p)$ 独立, $X + Y \sim B(n_1 + n_2, p)$

$X \sim P(\lambda_1)$ 和 $Y \sim P(\lambda_2)$ 独立, 则 $X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$

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

$$X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

随机变量的联合分布函数

问题：

随机变量 (X, Y) 的联合概率密度 $f(x, y)$, 设 (X, Y) 的函数

$$U = u(X, Y) \quad V = v(X, Y)$$

如何求 (U, V) 的联合分布？

随机变量的联合分布函数

$u = u(x, y)$ 和 $v = v(x, y)$ 有连续偏导, 反函数 $x = x(u, v)$ 和 $y = y(u, v)$, $U = u(X, Y)$ 和 $V = v(X, Y)$ 的联合密度为

$$f_{UV}(u, v) = f_{XY}(x(u, v), y(u, v))|J|$$

其中 J 为变换的雅可比行列式, 即

$$J = \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} \right| = \left| \frac{\partial(u, v)}{\partial(x, y)} \right|^{-1} = \begin{vmatrix} \frac{\partial u}{\partial x} & \frac{\partial u}{\partial y} \\ \frac{\partial v}{\partial x} & \frac{\partial v}{\partial y} \end{vmatrix}^{-1}$$

上述结论可推广到一般的 n 维随机变量

Ch 5.5 多维随机变量的数字特征



期望

离散随机变量 (X, Y) 的分布列为 $p_{ij} = P(X = x_i, Y = y_j)$, 则随机变量 $\mathbf{Z} = \mathbf{g}(X, Y)$ 的期望为

$$E[Z] = E[g(X, Y)] = \sum_{i,j} g(x_i, y_j) p_{ij}$$

连续随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$, 则随机变量 $\mathbf{Z} = \mathbf{g}(X, Y)$ 的期望为

$$E[Z] = E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$$

例题

设随机变量 $X \sim N(0,1)$ 和 $Y \sim N(0,1)$ 相互独立，求 $E[\max(X, Y)]$

在长度为1米的线段上任取两点 X, Y ，求 $E[|X - Y|]$

性质

对任意随机变量 X, Y 和常数 a, b 有

$$E[aX + bY] = aE[X] + bE[Y]$$

对**独立**随机变量 X 和 Y , 以及任意函数 $h(x)$ 和 $g(y)$, 有

$$E[XY] = E[X]E[Y] \text{ 和 } E[h(X)g(Y)] = E[h(X)]E[g(Y)]$$

对任意随机变量 X 和 Y , 有Cauchy-Schwartz不等式

$$E[XY] \leq \sqrt{E[X^2]E[Y^2]}$$

协方差

定理： 对任意随机变量 X 与 Y 有

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

特别地, 当 X 与 Y 独立时有

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y)$$

定义： 随机变量 X 和 Y 的**协方差**为

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

协方差的性质

对任意随机变量 X 和常数 c , 有 $\text{Cov}(X, c) = 0$.

交换律: $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$

对任意常数 a 和 b , 随机变量 X 和 Y , 有

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

$$\text{Cov}(X + a, Y + b) = \text{Cov}(X, Y)$$

对任意常数 X_1, X_2 和 Y , 有

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

协方差的性质

对随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_m , 有

$$\mathbf{Cov}\left(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{j=1}^m Y_j\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \mathbf{Cov}(X_i, Y_j)$$

以及进一步有

$$\mathbf{Var}\left(\sum_i X_i\right) = \sum_i \mathbf{Var}(X_i) + 2 \sum_{i < j} \mathbf{Cov}(X_i, X_j)$$

协方差的性质

若随机变量 X 与 Y 独立, 则 $\text{Cov}(X, Y) = 0$, 反之不成立.

对任意随机变量 X 与 Y 有

$$(\text{Cov}(X, Y))^2 \leq \text{Var}(X)\text{Var}(Y)$$

等号成立的充要条件是 $Y = aX + b$, 即 X 与 Y 之间存在线性关系

例题

随机变量 X 与 Y 独立, 且 $\text{Var}(X) = 6$ 和 $\text{Var}(Y) = 3$,
求 $\text{Var}(2X \pm Y)$.

随机变量 $X \sim P(2)$ 和 $Y \sim N(-2, 4)$, 且 X 与 Y 独立,
则 $E[(X - Y)^2]$.

相关性

根据前面的性质可知

$$-1 \leq \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}} \leq 1$$

等号成立的充要条件是 X 与 Y 存在线性相关

上式一定程度上反应了随机变量 X 和 Y 的线性相关程度，
由此引入一个新概念——相关系数

相关系数的定义

随机变量 X 和 Y 的方差 $\text{Var}(X), \text{Var}(Y)$ 存在且不为0, 称

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

为 X 与 Y 的相关系数, 简记 ρ

使用相关系数而不是 $\text{Cov}(X, Y)$, 主要是规范 $|\rho_{XY}| \leq 1$, 而 $\text{Cov}(X, Y)$ 受数值大小影响

相关系数

相关系数 $|\rho_{XY}| \leq 1$: 若 $\rho > 0$, X 与 Y 正相关;

若 $\rho < 0$, X 与 Y 负相关;

$|\rho_{XY}| = 1$ 的充要条件为 X 与 Y 有线性关系 $Y = aX + b$

本质上 ρ_{XY} 刻画了 X 与 Y 的线性相关程度, 又称为“线性相关系数”

若相关系数 $|\rho_{XY}| = 0$, 则随机变量 X 和 Y 不相关

X 和 Y 不相关

X 和 Y 独立