

## 3.2 随机矢量的函数的分布

在实际中,我们经常需要考虑一些随机变量的变换,得到另外一些随机变量。求变换后的随机变量的分布,基本来讲有两种方法:直接法(最根本)和变换变量法(可视为直接法在保维变换且存在反函数情形下的应用)。

**核心问题** 设  $X_{1:n} = (X_1(\omega) \cdots X_n(\omega))^T, y = g(x), x \in R^n, y \in R^m$  则  $g(X) = Y$  是  $m$  维随机变量,求  $Y$  的分布。

$m = 1$  时的两种常见函数:

1. 独立的随机变量的和;
2. 最大值, 最小值, 次序统计量;

### 直接法

**例 3.10** 离散情形: 设  $X \sim \text{Poisson}(\lambda_1), Y \sim \text{Poisson}(\lambda_2), X, Y$  相互独立, 求  $Z = X + Y$  的分布

解: (1) 找出  $Z$  的可能取值:  $0, 1, 2 \cdots$  (非负整数)

(2)  $k = 0, 1, \cdots$

$$\begin{aligned} P(X + Y = k) &= \sum_0^k P(X = i, Y = k - i) \\ &= \sum_0^k P(X = i)P(Y = k - i) \\ &= \sum_0^k e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^i}{i!} e^{-\lambda_2} \frac{\lambda_2^{k-i}}{(k-i)!} \\ &= \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \sum_0^k C_n^k \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^i \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^{k-i} \\ &= \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} + \frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^k \\ &\text{即 } Z \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2) \end{aligned}$$

由该例可知: 若  $X \sim \text{Poisson}(\lambda_1), Y \sim \text{Poisson}(\lambda_2), X, Y$  相互独立, 则  $X + Y \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2)$

**可加性** 若独立同分布的变量和仍服从同一类分布。

**例 3.11** 连续情形:  $X \sim f_X(\cdot), Y \sim f_Y(\cdot), (X, Y) \sim f_{XY}(\cdot)$ , 求  $Z = X + Y$  的 PDF

解: (1) 找出  $Z$  的支集  $\mathcal{Z}$ 。  $f_Z(z) > 0, z \in \mathcal{Z}; f_Z(z) = 0, z \notin \mathcal{Z}$

(2)  $F_Z(z) = P(Z \leq z)$

$$= P(X + Y \leq z)$$

$$= \int \int_{x+y \leq z} f_{X,Y}(x, y) dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[ \int_{-\infty}^{z-x} f_{X,Y}(x, y) dy \right] dx$$

$$f_Z(z) = \frac{d}{dz} F_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x, z-x) dx$$

若  $X, Y$  独立, 则有

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$

**一般结论** 两个独立随机变量和的  $PDF$  是各变量  $PDF$  的卷积。

**独立高斯变量和的分布仍服从高斯分布**  $X_1, X_2$  相互独立,  $X_1 \sim (\mu_1, \sigma_1^2), X_2 \sim (\mu_2, \sigma_2^2)$ ,  
则  $Z = X_1 + X_2 \sim (\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$

**可证**  $X_1, X_2, X_3$  相互独立,  $X_1 \sim (\mu_1, \sigma_1^2), X_2 \sim (\mu_2, \sigma_2^2), X_3 \sim (\mu_3, \sigma_3^2)$ ,  
则  $Z = X_1 + X_2 + X_3 \sim (\mu_1 + \mu_2 + \mu_3, \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2)$

**注 1**  $Z = X - Y; Z = XY; Z = \frac{X}{Y}$  分布的求解, 借助  $\frac{d}{dz} \int_{a(z)}^{b(z)} g(\xi, z) d\xi = \dots$

**注 2** 注意支集

**例 3.12**  $X \sim \text{Exp}(\lambda), Y \sim \text{Exp}(\lambda), \mathcal{X} = \{x \geq 0\}, \mathcal{Y} = \{y \geq 0\}$ ,  $X, Y$  相互独立,  
设  $Z = X + Y$ , 则  $\mathcal{Z} = \{z \geq 0\}$ ,  $Z \sim \text{Gamma}(2, \lambda)$ 。

**例 3.13** 最小值分布: 设  $X_1 \cdots X_n$  是相互独立的  $n$  个变量,  $Y = \min(X_1 \cdots X_n)$ , 求  $Y$  的分布?

解:  $F_Y(y) = P(\min(X_1 \cdots X_n) \leq y)$   
 $= 1 - P(\min(X_1 \cdots X_n) > y)$   
 $= 1 - P(X_1 > y \cdots X_n > y)$   
 $= 1 - P(X_1 > y) \cdots P(X_n > y)$   
 $= 1 - \prod_{i=1}^n [1 - F_i(y)]$

特别地, 若诸  $X_i$  同分布,  $X_i \sim F(x)$ , 则  $F_Y(y) = 1 - (1 - F(y))^n$   
 $f_Y(y) = n(1 - F(y))^{n-1} \frac{dF(y)}{dy}$

**例 3.14** 最大值分布: 设  $X_1 \cdots X_n$  是相互独立的  $n$  个变量,  $Y = \max(X_1 \cdots X_n)$ , 求  $Y$  的分布?

解:  $F_Y(y) = P(\max(X_1 \cdots X_n) \leq y)$   
 $= P(\max(X_1 \leq y \cdots X_n \leq y))$   
 $= P(X_1 \leq y \cdots X_n \leq y)$   
 $= P(X_1 \leq y) \cdots P(X_n \leq y)$   
 $= \prod_{i=1}^n F_i(y)$

特别地, 若诸  $X_i$  同分布,  $X_i \sim F(x)$ , 则  $F_Y(y) = (F(y))^n$   
 $f_Y(y) = nF(y)^{n-1} f(y)$

### 变量替换法

**定理** 设  $X_{1:n} = X, g(X) = Y \in \mathcal{R}^n, \mathcal{X} \longrightarrow \mathcal{Y}$  为一一映射,

即: 设变换  $y_i = g_i(x_1 \cdots x_n), i = 1, 2 \cdots n$ , 反变换  $x_i = h_i(x_1 \cdots x_n), i = 1, 2 \cdots n$ ,

则  $f_Y(y) = f_X(x) \left| \frac{\partial x}{\partial y} \right|, y \in \mathcal{Y}$ ;

$y \notin \mathcal{Y}$  时,  $f_Y(y) = 0$ 。

其中 Jacob 矩阵  $\frac{\partial x}{\partial y} = \left( \frac{\partial x_1}{\partial y} \cdots \frac{\partial x_n}{\partial y} \right)^T = \left( \frac{\partial x_i}{\partial y_j} \right)_{i,j=1,2 \cdots n}$

**直观认识** 随机变量取值于微元的概率在变换前后不变:  $f_Y(y) dy = f_X(x) dx$