

## Ch-03 随机向量

### 3.1 随机向量的概念

定义 1.1 我们称  $n$  个随机变量  $X_1, \dots, X_n$  的整体  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  为  $n$  维随机向量（或  $n$  维随机变量）。一维随机向量简称随机变量。

定义 1.1' 数学上的精确定义 设  $X_1 = X_1(\omega), \dots, X_n = X_n(\omega)$  都是概率空间  $(\Omega, F, P)$  上的随机变量，则称  $\xi = \xi(\omega) \triangleq (X_1(\omega), \dots, X_n(\omega))$  为概率空间  $(\Omega, F, P)$  上的  $n$  维随机向（变）量。

定义 1.2 设  $X_1 = X_1(\omega), \dots, X_n = X_n(\omega)$  是  $n$  个随机变量， $f(x_1, \dots, x_n)$  是  $n$  元实值函数，则称随机变量  $Y \triangleq f(X_1, \dots, X_n)$  为随机变量  $X_1, \dots, X_n$  的函数（即随机向量  $(X_1, \dots, X_n)$  的函数）。

### 3.2 二维随机向量的联合分布与边缘分布

#### 1. 离散型情形

定义 2.1 称二维随机向量  $\xi = (X, Y)$  是离散型的，若它只取至多可列个不同的值，即  $\xi$  可能取的值可以排成一个（有限或无穷）序列。

定义 2.2 设  $\xi = (X, Y)$  是离散型随机变量，其可能的值为  $a_1, a_2, \dots$ （有限个或可列无穷个）， $p_i \triangleq P(\xi = a_i) (i = 1, 2, \dots)$ ，则称  $\{p_i : i = 1, 2, \dots\}$  为  $\xi$  的概率分布（也叫概率函数或概率分布列）。 $\xi$  的概率分布也叫做  $X$  与  $Y$  的联合分布。

定义 2.3 对于二维随机向量  $\xi = (X, Y)$ ，分量  $X$  的概率分布称为  $\xi$  关于  $X$  的边缘分布，分量  $Y$  的概率分布称为  $\xi$  关于  $Y$  的边缘分布。

#### 2. 连续型情形

定义 2.4 设  $\xi = (X, Y)$  是随机向量，如果存在非负函数  $p(x, y)$ （ $x, y$  是任意实数）使得对于任何矩形  $D = \{(x, y) : a < x < b, c < y < d\}$ （ $a, b, c, d$  任意， $a < b, c < d$ ）均成立

$$P((X, Y) \in D) = \iint_D p(x, y) dx dy$$

则称  $\xi$  是连续型的，并称  $p(x, y)$  为  $\xi$  的概率密度函数（简称分布密度，也称密度函数），也称  $p(x, y)$  为  $(X, Y)$  的联合分布密度（简称联合密度）。

对于连续型的随机向量  $\xi = (X, Y)$ ，可以证明对于平面上相当任意的集合  $A$  均成立：

$$P((X, Y) \in A) = \iint_A p(x, y) dx dy$$

其中  $p(x, y)$  是  $(X, Y)$  的联合密度。 $\iint_A p(x, y) dx dy \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} I_A(x, y) p(x, y) dx dy$

**定义 2.5** 设  $G$  是平面上面积为  $a$  的区域 ( $0 < a < +\infty$ )，称  $\xi = (X, Y)$  服从  $G$  上的均匀分布，若  $P((X, Y) \in G) = 1$  而且  $(X, Y)$  取值属于  $G$  的任何部分  $A$  ( $A$  是  $G$  的子区域) 的概率与  $A$  面积成正比。 $(X, Y)$  有联合密度

$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{a}, & (x, y) \in G \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

**定理 2.1** 设  $p(x, y)$  是  $\xi = (X, Y)$  的联合密度，则

$$p_X(x) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy, \quad p_Y(y) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx$$

分别是  $X, Y$  的分布密度。

### 3. 一般情形

**定义 2.7** 设  $\xi = (X, Y)$  是随机向量，则称

$$F(x, y) = P(X \leq x \text{ 且 } Y \leq y) \quad (\forall x, y)$$

为  $\xi$  的分布函数，也称为  $(X, Y)$  的联合分布函数。

### 3.3 随机变量的独立性

**定义 3.1** 设  $X$  和  $Y$  都是随机变量，如果对任意  $a < b, c < d$ ，事件  $\{a < X < b\}$  与事件  $\{c < Y < d\}$  相互独立，则称  $X$  与  $Y$  相互独立（简称独立）

**定理 3.1** 设  $X$  的可能值是  $x_1, x_2, \dots$ （有限个或无穷个）， $Y$  的可能值是  $y_1, y_2, \dots$ （有限个或无穷个），则  $X$  和  $Y$  相互独立的充要条件是：

$$\forall x, y, \quad P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j)$$

**定理 3.2** 设  $X, Y$  分别有分布密度  $p_X(x), p_Y(y)$ ，则  $X$  与  $Y$  相互独立的充要条件是二元函数  $p(x, y) = p_X(x)p_Y(y)$  是随机向量  $(X, Y)$  的联合密度。

**定理 3.3** 设  $\xi = (X, Y)$  是随机向量， $X$  的分布函数是  $F_X(x)$ ， $Y$  的分布函数是  $F_Y(y)$ ，则  $X$  与  $Y$  相互独立的充要条件是  $\xi$  的分布函数  $F(x, y) = F_X(x)F_Y(y), \forall x, y$ 。

### 3.4 两个随机变量的函数

#### 1. 随机向量函数的概率分布

定理 4.1 设  $(X, Y)$  有联合密度  $p(x, y)$ ,  $Z = X + Y$ , 则  $Z$  的分布密度为

$$p_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, z-x) dx$$

定理 4.2 设  $(X, Y)$  有联合密度  $p(x, y)$ ,  $Z = X/Y$ , 则  $Z$  的分布密度为

$$p_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} |y| p(zy, y) dy$$

定理 4.3

#### 2. 两个随机变量的函数的数学期望

定理 4.4 设  $X$  与  $Y$  相互独立且  $E(X)$  和  $E(Y)$  都存在, 则

$$E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$$

定理 4.5 设  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X$  的期望和方差存在,  $Y$  的期望和方差也存在, 则

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

定理 4.6 均值公式 (1) 设  $(X, Y)$  的可能值是  $a_1, a_2, \dots$  (有限个或可列无穷个),  $f(x, y)$  是任何二元函数, 则

$$Ef(X, Y) = \sum_i f(a_i) P((X, Y) = a_i)$$

(2) 设  $(X, Y)$  有联合分布密度  $p(x, y)$ ,  $f(x, y)$  满足: 积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} |f(x, y)| p(x, y) dx dy$$

收敛, 则

$$Ef(X, Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) p(x, y) dx dy$$

### 3.5 二维随机向量的数字特征

定义 5.1 设  $X$  和  $Y$  是两个随机变量, 分别有期望和方差, 则称

$$E(X - E(X))(Y - E(Y))$$

为  $X$  和  $Y$  的协方差, 记作  $\text{cov}(X, Y)$  或  $\sigma_{XY}$ . 当  $\sigma_{XY} = 0$  时, 称  $X$  与  $Y$  不相关。

$$\text{cov}(X, Y) = E(X - E(X))(Y - E(Y)) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$\text{var}(X + Y) = \text{var}(X) + \text{var}(Y) + 2\text{cov}(X, Y)$$

定理 5.1 设  $X$  和  $Y$  的方差都存在, 则

$$|\text{cov}(X, Y)|^2 \leq \text{var}(X) \cdot \text{var}(Y)$$

定义 5.2 设  $X$  和  $Y$  的方差都是正数, 则称

$$\rho \triangleq \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{var}(X)} \cdot \sqrt{\text{var}(Y)}}$$

为  $X$  和  $Y$  的相关系数, 记为  $\rho_{XY}$ .

定理 5.2 设  $\rho$  是  $X$  与  $Y$  的相关系数, 则

1.  $|\rho| \leq 1$
2. 若  $X$  与  $Y$  独立, 则  $\rho = 0$  (逆定理不成立)
3.  $|\rho| = 1$  的充要条件是存在常数  $a, b$  使得

$$P(Y = a + bX) = 1$$

### 3.6 $n$ 维随机向量

#### 1. $n$ 维随机向量

定义 6.1 设  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  ( $n \geq 1$ ) 是  $n$  维随机向量, 称  $n$  元函数

$$F(x_1, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$$

为  $\xi$  的 (联合) 分布函数。

定义 6.2 称  $n$  维随机向量  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  是离散型的, 若  $\xi$  只能取有限个或可列无穷个值。

定义 6.3 称  $n$  维随机向量  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  是连续型的, 若存在非负可积函数  $p(x_1, \dots, x_n)$  满足: 对任何  $a_1 < b_1, a_2 < b_2, \dots, a_n < b_n$ , 有

$$\begin{aligned} & P(a_1 < X_1 < b_1, a_2 < X_2 < b_2, \dots, a_n < X_n < b_n) \\ &= \int_{a_1}^{b_1} \int_{a_2}^{b_2} \cdots \int_{a_n}^{b_n} p(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \cdots dx_n \end{aligned}$$

这个  $p(x_1, \dots, x_n)$  叫做  $\xi$  的 (联合) 分布密度函数, 简称密度函数或密度。

**定义 6.4** 设  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  是  $n$  维随机变量。若  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$  ( $1 \leq k < n$ )，这些  $i_j$  都是整数，则称随机变量  $(X_{i_1}, X_{i_2}, \dots, X_{i_k})$  的概率分布为  $\xi$  的边缘分布。

**定义 6.5** 设  $n$  个随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  ( $n \geq 2$ ) 是相互独立的，若对任何  $a_i < b_i$  ( $i = 1, \dots, n$ ) 均成立

$$\begin{aligned} & P(a_1 < X_1 < b_1, a_2 < X_2 < b_2, \dots, a_n < X_n < b_n) \\ &= P(a_1 < X_1 < b_1)P(a_2 < X_2 < b_2) \cdots P(a_n < X_n < b_n) \end{aligned}$$

**定理 6.1** 设  $X_1, \dots, X_n$  都是随机变量 ( $n \geq 2$ )，分别有密度函数  $p_1(x), \dots, p_n(x)$ ，则  $X_1, \dots, X_n$  相互独立的充要条件是： $n$  元函数

$$p(x_1, \dots, x_n) = p_1(x_1)p_2(x_2) \cdots p_n(x_n)$$

是  $(X_1, \dots, X_n)$  的联合分布密度。

## 2. $n$ 维随机变量的数字特征

**定义 6.6** 称  $E(\xi) \triangleq (E(X_1), E(X_2), \dots, E(X_n))$  为随机变量  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  的期望（或均值）。

**定义 6.7** 设  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$ ，并记

$$\begin{aligned} \sigma_{ij} &= \text{cov}(X_i, X_j), & \rho_{ij} &= \sigma_{ij} / \sqrt{\sigma_{ii}\sigma_{jj}} \\ \Sigma &= (\sigma_{ij})_{n \times n}, & R &= (\rho_{ij})_{n \times n} \end{aligned}$$

称  $\Sigma$  为  $\xi$  的协方差阵， $R$  为  $\xi$  的相关阵。

## 3. 7 条件分布和条件期望

### 2. 连续型随机变量

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{p(x, y)}{p_Y(y)}$$