

注意：文件只列出了部分要点，没有提到的内容不代表不会考察。

### 3 多维随机变量及其分布

#### 3.1 随机向量的联合分布

二维随机向量的联合分布

定义：设 $(X, Y)$ 为二维随机向量，称二元函数

$$F(x, y) = P\{X \leq x, Y \leq y\}$$

为 $(X, Y)$ 的联合分布函数。联合分布函数的性质：

1.  $F(x, y)$ 对每个自变量都是广义单增的；
2.  $0 \leq F(x, y) \leq 1$ ；
3.  $F(x, -\infty) = F(-\infty, y) = 0, F(+\infty, +\infty) = 1$ ；

二维离散型随机向量 $(X, Y)$ 的联合概率分布  $p_{ij} = P\{X = x_i, Y = y_j\}$  满足

1.  $p_{ij} \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, j = 1, 2, \dots$
2.  $\sum_i \sum_j p_{ij} = 1$ ；

---

二维连续型随机向量 $(X, Y)$ 的联合概率密度  $f(x, y)$  满足

1.  $f(x, y) \geq 0, \quad \forall x, y \in \mathbb{R}$ ；
2.  $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$ ；

## 二维连续型随机向量

二维连续型随机向量 $(X, Y)$ 的联合分布函数

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(s, t) dt ds,$$

若联合概率密度 $f(x, y)$ 在点 $(x, y)$ 处连续, 则有

$$\frac{\partial F(x, y)}{\partial x \partial y} = f(x, y)$$

对任意的平面区域 $D$ , 有

$$P\{(X, Y) \in D\} = \iint_{(x, y) \in D} f(x, y) dx dy.$$

### 3.2 随机向量的边缘分布

#### 边缘分布

二维随机向量  $(X, Y)$  作为一个整体, 有联合分布函数 $F(x, y)$ , 其分量 $X$  与 $Y$  都是随机变量, 有各自的分布函数, 分别记成 $F_X(x)$  和  $F_Y(y)$ , 称为 $X$ 和 $Y$ 的[边缘分布函数](#). 边缘分布由联合分布完全确定:

$$F_X(x) = F(x, +\infty), \quad F_Y(y) = F(+\infty, y).$$

二维离散型随机向量 $(X, Y)$ 的边缘概率分布为

$$\begin{aligned} p_{i\cdot} &= \sum_j p_{ij}, & i = 1, 2, \dots \\ p_{\cdot j} &= \sum_i p_{ij}, & j = 1, 2, \dots \end{aligned}$$

二维连续型随机向量 $(X, Y)$ 的边缘概率密度为

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy, \\ f_Y(y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx. \end{aligned}$$

### 3.3 随机向量的条件分布

二维离散型随机向量的条件分布

当 $p_{\cdot j} > 0$ 时,  $Y = y_j$ 时 $X$ 的条件概率分布为

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}, \quad i = 1, 2, \dots$$

当 $p_{i\cdot} > 0$ 时,  $X = x_i$ 时 $Y$ 的条件概率分布为

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}}, \quad j = 1, 2, \dots$$

若 $f_Y(y) > 0$ , 在 $Y = y$ 条件下,  $X$ 的条件概率密度为

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

若 $f_X(x) > 0$ , 在 $X = x$ 条件下,  $Y$ 的条件概率密度为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

二维连续型随机向量的条件分布

定义. 若 $f_Y(y) > 0$ , 则称

$$F_{X|Y}(x|y) = \int_{-\infty}^x f_{X|Y}(s|y) ds.$$

为 $Y = y$ 条件下,  $X$ 的条件分布函数.

定义.  $f_X(x) > 0$ , 则称

$$F_{Y|X}(y|x) = \int_{-\infty}^y f_{Y|X}(t|x) dt.$$

为 $X = x$ 条件下 $Y$ 的条件分布函数.

### 3.4 随机变量的独立性

#### 二维随机向量的独立性

二维离散型随机向量 $(X, Y)$ 相互独立的充要条件为

$$p_{ij} = p_{i\cdot} \cdot p_{\cdot j}$$

对所有的 $i, j$ 都成立.

二维连续型随机向量 $(X, Y)$ 相互独立的充要条件为

$$f(x, y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$$

对几乎所有的实数 $x, y$ 成立.

### 3.5 随机向量函数的分布

#### 二维离散型随机向量函数的分布

设离散型随机变量 $(X, Y)$ 的联合分布为

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots$$

令 $Z = g(X, Y)$ , 则 $Z$ 也是一个离散型随机变量, 其分布可按如下步骤求得

1. 根据函数关系列出 $Z$ 的所有可能值;
2. 对 $Z$ 的每个可能值 $z$ ,  $P\{Z = z\}$ 等于所有满足 $g(x_i, y_j) = z$ 的 $p_{ij}$ 之和.

## 二维连续型随机向量函数的分布

对连续型随机变量 $(X, Y)$ , 求 $Z = g(X, Y)$ 的密度函数的基本方法是

1. 根据函数关系先求 $Z$ 的分布函数

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{g(X, Y) \leq z\}$$

2. 然后对 $F_Z(z)$ 求导可得 $Z$ 的概率密度.

## 3.6 常用的随机向量

### 连续型·均匀分布

定义: 设 $D$ 是平面上的有界区域, 其面积为 $d$ , 若二维随机向量 $(X, Y)$ 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{d} & (x, y) \in D \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

则称 $(X, Y)$ 服从 $D$ 上的均匀分布.

### 连续型·均匀分布

若 $(X, Y)$ 服从 $D$ 上的均匀分布, 则 $(X, Y)$ 落在某一区域 $A$ 内的概率

$$\begin{aligned} P\{(X, Y) \in A\} &= \iint_A f(x, y) dx dy \\ &= \iint_{A \cap D} \frac{1}{d} dx dy \\ &= \frac{S}{d} \end{aligned}$$

其中 $S$ 为 $A \cap D$ 的面积.

### 连续型·正态分布

定理: 若 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 相互独立, 且

$$X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2), \quad i = 1, 2, \dots, n$$

则对不全为零的数 $a_1, a_2, \dots, a_n$ ,

$$a_1 X_1 + \dots + a_n X_n \sim N\left(\sum_{i=1}^n a_i \mu_i, \sum_{i=1}^n a_i^2 \sigma_i^2\right).$$

定理: 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$ .