

# 随机事件与概率

- 常用公式

- 加法

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$$

- 减法

$$P(A - B) = P(A) - P(AB)$$

- 条件概率

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

- 全概率公式

若  $\sum_{i=1}^n B_i = \Omega$ , 则

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)$$

- 贝叶斯公式

若  $\sum_{i=1}^n B_i = \Omega$ , 则

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{P(A)} = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)}$$

简化为

$$P(B|A) = \frac{P(A|B)P(B)}{P(A)}$$

- 独立事件

若  $A$  和  $B$  独立, 则

$$P(AB) = P(A)P(B)$$

$$P(A|B) = P(A)$$

$$P(B|A) = P(B)$$

此时  $\bar{A}, B, \bar{B}, A$  和  $\bar{B}, \bar{A}$  也相互独立

## 古典概型略

# 一维随机变量及其分布函数

## 离散型随机变量及其分布

- 两点分布

$$P(X = 0) = 1 - p, \quad P(X = 1) = p$$

- 二项分布  $B(n, p)$

$$P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

- 松柏分布  $P(\lambda)$

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

- 超几何分布  $H(n, m, N)$

$$P(X = k) = \frac{C_m^k C_{N-m}^{n-k}}{C_N^n}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

- 松柏定理

当  $n \rightarrow \infty$  时, 令  $\lambda = np$ , 则二项分布  $B(n, p)$  近似于泊松分布  $P(\lambda)$ 。

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B(n, p) = P(np)$$

离散型随机变量的分布函数为

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{k \leq x} P(X = k)$$

可以得到

$$P(a < X \leq b) = F(b) - F(a)$$

## 连续型随机变量及其分布

若存在非负可积函数  $f(x)$ , 使得随机变量  $X$  取值于任意区间  $[a, b]$  上的概率为

$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx$$

则称  $f(x)$  为随机变量  $X$  的概率密度函数, 简称密度函数。

规范性条件:

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

- 均匀分布  $U(a, b)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

- 指数分布  $E(\lambda)$

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

- 正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

标准正态分布  $N(0, 1)$  的密度函数为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

连续型随机变量的分布函数为

$$F(x) = P(X < x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

同样有

$$P(a < X < b) = F(b) - F(a)$$

由于连续性随机变量单点概率为0的特点，因此这里的比较符号可任意使用  $\leq$  或  $<$ 。

## 二维随机变量及其分布函数

二维随机变量的分布函数通常又称为**联合分布函数**或**联合密度函数**

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

• 联合分布函数的性质

1.  $F(x, y)$  是非递减函数
2.  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0, \forall y$
3.  $\lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0, \forall x$
4.  $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x, y) = P(Y \leq y), \forall y$
5.  $\lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y) = P(X \leq x), \forall x$
6.  $\lim_{x \rightarrow +\infty, y \rightarrow +\infty} F(x, y) = 1$
7. 对于四个实数  $a \leq b, c \leq d$ , 有

$$F(b, d) - F(a, d) - F(b, c) + F(a, c) = P(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d) \geq 0$$

## 边缘分布函数

对于二维随机变量  $(X, Y)$ , 其边缘分布函数为

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y)$$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x, y)$$

## 条件分布函数

对于二维随机变量  $(X, Y)$ , 其条件密度函数为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

其条件分布函数为

$$F_{Y|X}(y|x) = \frac{F(x,y)}{F_X(x)}$$

$$F_{X|Y}(x|y) = \frac{F(x,y)}{F_Y(y)}$$

## 二维离散型随机变量

- 对于二维离散型随机变量  $(X, Y)$ , 其分布律为

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i \cap Y = y_j) = p_{ij}$$

- 其联合分布函数为

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) = \sum_{x_i \leq x} \sum_{y_j \leq y} p_{ij}$$

- 其边缘分布律为

$$F_X(x) = F(x, +\infty) = \sum_{y_j} p_{X,Y}(x, y_j)$$

$$F_Y(y) = F(+\infty, y) = \sum_{x_i} p_{X,Y}(x_i, y)$$

则有

$$P(X = x_i) = p_X(x_i) = \sum_{y_j} p_{X,Y}(x_i, y_j)$$

$$P(Y = y_j) = p_Y(y_j) = \sum_{x_i} p_{X,Y}(x_i, y_j)$$

- 离散型随机变量独立性判别条件

若  $X, Y$  独立, 则

$$f(x, y) = f_X(x)f_Y(y) \quad (1)$$

- 条件分布律为

$$P(Y = y_j | X = x_i) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(X = x_i)} = \frac{p_{ij}}{p_X(x_i)}$$

$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{p_{ij}}{p_Y(y_j)}$$

## 二维连续型随机变量

- 对于二维连续型随机变量  $(X, Y)$ , 其联合分布函数为

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u, v) dv du$$

$$\frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y} = f(x, y)$$

$f(x, y)$  为其联合密度函数, 满足

$$f(x, y) \geq 0, \forall x, y \in \mathbb{R}$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$$

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

- 其边缘分布函数为

$$F_X(x) = P(X \leq x) = F(x, +\infty) = \int_{-\infty}^x \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, y) dy \right) du$$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = F(+\infty, y) = \int_{-\infty}^y \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, v) dx \right) dy$$

若  $X, Y$  为随机变量, 则其概率密度函数为

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$$

- 连续性随机变量的独立性判别条件

同式(1)

- 条件概率密度函数为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

则条件分布函数为

$$F_{Y|X}(y|x) = \frac{F(x, y)}{F_X(x)} = \int_{-\infty}^y f_{Y|X}(v|x) dv$$

$$F_{X|Y}(x|y) = \frac{F(x, y)}{F_Y(y)} = \int_{-\infty}^x f_{X|Y}(u|y) du$$

## 连续型随机变量函数的分布

### 1. $Z = X + Y$

其分布函数为

$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = \iint_{x+y \leq z} f(u, v) du dv$$

化简该二重积分, 得到

$$F_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \left[ \int_{-\infty}^z f(t - y, y) dy \right] dt$$

$$f_Z(z) = F'_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx \quad (2)$$

当  $X, Y$  独立时, 式 (2) 可化为卷积公式, 即

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

## 2. $M = \max(X, Y)$ 及 $N = \min(X, Y)$

其分布函数为

$$F_M(z) = P(M \leq z) = P(X \leq z, Y \leq z) = P(X \leq z)P(Y \leq z) = F_X(z)F_Y(z)$$

$$\begin{aligned} F_N(z) &= P(N \leq z) = 1 - P(N > z) = 1 - P(X > z, Y > z) \\ &= 1 - P(X > z)P(Y > z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)] \end{aligned}$$

对于多维连续随机变量  $X_1, X_2, X_3, \dots, X_i$  , 其满足

$$F_M(z) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(z)$$

$$F_N(z) = 1 - \prod_{i=1}^n [1 - F_{X_i}(z)]$$

# 随机变量的数字特征

## 数学期望

- 离散型随机变量

对于离散型随机变量  $X$  , 其数学期望为

$$E(X) = \sum_{x_i} x_i P(X = x_i)$$

- 连续型随机变量

对于连续型随机变量  $X$  , 其数学期望为

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

## 随机变量函数的数学期望

- 离散型随机变量

对于离散型随机变量  $X$  , 其函数  $g(X)$  的数学期望为

$$E(g(X)) = \sum_{x_i} g(x_i) P(X = x_i)$$

对于二维离散型随机变量  $(X, Y)$  , 其函数  $g(X, Y)$  的数学期望为

$$E(g(X, Y)) = \sum_{x_i} \sum_{y_j} g(x_i, y_j) P(X = x_i, Y = y_j)$$

- 连续型随机变量

对于连续型随机变量  $X$  , 其函数  $g(X)$  的数学期望为

$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

对于二维连续型随机变量  $(X, Y)$  , 其函数  $g(X, Y)$  的数学期望为

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

## 数学期望的性质

1. 设  $C$  为常数, 则

$$E(C) = C$$

2. 设  $X$  为随机变量,  $C$  为常数, 则

$$E(CX) = CE(X)$$

3. 设  $X, Y$  为随机变量, 则

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

4. 设  $X, Y$  为独立随机变量, 则

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

## 方差

$$D(X) = E[X - E(X)]^2 = E(X^2) - [E(X)]^2$$

## 方差的性质

1. 设  $C$  为常数, 则

$$D(C) = 0$$

2.  $D(X) \geq 0$ ,  $D(X) = 0$  的充要条件为存在常数  $C$ , 使得  $P(X = C) = 1$  成立

3. 设  $X$  为随机变量,  $C$  为常数, 则

$$D(CX) = C^2 D(X)$$

4. 设  $X, Y$  为独立随机变量, 则

$$D(X + Y) = D(X) + D(Y)$$

## 切比雪夫不等式

对于任意常数  $\epsilon > 0$ , 有

$$P(|X - E(X)| \geq \epsilon) \leq \frac{D(X)}{\epsilon^2}$$