

# 1 1.随机事件

## 1.1 1.1 基本概念

样本空间 $\Omega$ 中，满足一定条件的子集 $A, B, C, \dots$

## 1.2 1.2 概率

### 1.2.1 1.2.1 定义

随机事件A发生的概率 $0 \leq P(A) \leq 1$ ，全概率 $P(\Omega) = 1$

### 1.2.2 1.2.2 性质

主要记忆 $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$ ，n个事件的一般情况下公式了解就好（正负号相间很难记）。

## 1.3 1.3 古典概型

样本空间中只有有限个样本点， $P = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}$

$$P(A) = \frac{n_A}{n_\Omega}$$

## 1.4 1.4 条件概率

在事件B发生的条件下，事件A发生的概率：

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

## 1.5 1.5 全概率公式和贝叶斯公式

设 $B_1, B_2, \dots, B_n$ 是对样本空间的一个划分，则有：

1. 全概率公式：
$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(AB_i) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)$$

2. 贝叶斯公式：
$$P(B_i|A) = \frac{P(B_i A)}{P(A)} = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)}$$

在贝叶斯公式中，B常被认为是原因，A为结果，因此“执果索因”。常用 $B, \bar{B}$ 将样本空间划分成两块。

## 2 2.随机变量

### 2.1 2.1 随机变量及其分布

将一个事件映射为一个实数： $X = X(\omega)$

分布函数定义为： $F(x) = P(X \leq x)$

### 2.2 2.2 离散型随机变量

随机变量 $X$ 的取值为有限个或可列无穷多个：

$$P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots$$

### 2.3 2.3 常见的离散型分布

#### 2.3.1 2.3.1 伯努利试验，二项分布

$$P(A) = p, P(\bar{A}) = 1 - p = q$$

$$P(A_k) = C_n^k p^k q^{n-k}$$

## 2.3.2 泊松分布

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

$\lambda$  为泊松分布的参数。

## 2.3.3 几何分布

首次发生

$$P\{X = k\} = (1 - p)^{k-1} p$$

## 2.4 随机变量的数字特征

### 2.4.1 数学期望

1. 离散型:  $E(X) = \sum_i x_i p_i$

2. 连续型:  $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$

## 2.4.2 2.4.2 方差

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

## 2.4.3 2.4.3 协方差，相关系数

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

$$Corr(X, Y) = \rho(X, Y) = \frac{Cov(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y} = \frac{E(XY) - E(X)E(Y)}{\sqrt{Var(X)}\sqrt{Var(Y)}}$$

注意：相关系数仅表示线性相关性，因此相关系数等于0并不意味着X与Y相互独立！如 $Y = \sin X$

