

# 一、概率

## Probability

### 一、样本空间与事件

#### 1. 基本概念

- **样本空间(sample space)**: 样本空间 $\Omega$ 是一个实验中所有可能结果的集合,  $\Omega$ 中的点 $\omega$ 称为 **sample outcomes**或者**realizations**.
  - 例如: 投两次硬币(实验)的样本空间为 $\Omega = \{HH, HT, TH, TT\}$ , 无限投硬币的样本空间则是无穷集合 $\Omega = \{\omega = (\omega_1, \omega_2, \omega_3, \dots), \omega_i \in \{H, T\}\}$ .
- **事件(event)**: 事件是 $\Omega$ 的子集.
  - 例如: 在投两次硬币的实验中, “第一次投正面朝上”就是一个事件,  $A = \{HH, HT\}$ .

#### 2. 事件的补、并、交、差

- **事件的补**: 给定事件 $A$ , 称 $A^c = \{\omega \in \Omega; \omega \notin A\}$ 为事件 $A$ 的补事件。特别地,  $\Omega$ 的补事件为 $\emptyset$ 。
- **事件的并**: 事件 $A$ 和 $B$ 的并集表示为 $A \cup B = \{\omega \in \Omega : \omega \in A \text{ or } \omega \in B \text{ or } \omega \in \text{both}\}$ 。
- **事件的交**: 事件 $A$ 和 $B$ 的交集表示为 $A \cap B = \{\omega \in \Omega : \omega \in A \text{ and } \omega \in B\}$ 。
- **事件的差**: 事件 $A$ 和 $B$ 的差集表示为 $A - B = \{\omega : \omega \in A, \omega \notin B\}$ 。

#### 3. 事件互斥和样本空间划分

- **事件互斥**: 如果 $A_i \cap A_j = \emptyset, i \neq j$ , 则称事件 $A_i$ 和 $A_j$ 互斥。
- **样本空间划分**: 若存在一个互斥事件集合 $A_1, A_2, \dots$ 且满足 $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = \Omega$ , 则称事件集合 $A_1, A_2, \dots$ 为样本空间 $\Omega$ 的一个划分(partition)。

#### 4. 其他

- **指示函数(indicator function)**: 给定一个事件 $A$ , 定义 $A$ 的指示函数为

$$I_A(\omega) = I(\omega \in A) = \begin{cases} 1 & \text{if } \omega \in A \\ 0 & \text{if } \omega \notin A \end{cases}$$

- **单独递增集合序列**: 若集合 $A_1 \subset A_2 \subset \dots$ , 则称集合序列 $A_1, A_2, \dots$ 单调递增, 并定义 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$ 。
- **单独递减集合序列**: 若集合 $A_1 \supset A_2 \supset \dots$ , 则称集合序列 $A_1, A_2, \dots$ 单调递减, 并定义 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$ 。
  - 令 $\Omega = \mathbb{R}$ 且 $A_i = [0, 1/i), i = 1, 2, \dots$ ; 那么有 $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = [0, 1)$ 且 $\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i = \{0\}$ 。

### 二、概率

## 1. 概率的定义

为每个事件 $A$ 分配一个实值 $\mathbb{P}(A)$ ，称 $\mathbb{P}(A)$ 为 $A$ 的概率， $\mathbb{P}$ 是概率分布或者概率度量。下面是正式定义

将每个事件 $A$ 映射为实值 $\mathbb{P}(A)$ 的函数 $\mathbb{P}$ 满足公理：

- 公理1：对于所有 $A$ ， $\mathbb{P}(A) \geq 0$ ；
- 公理2： $\mathbb{P}(\Omega) = 1$ ；
- 公理3：若 $A_1, A_2, \dots$ 间互斥，那么有 $\mathbb{P}(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$ ；

则称 $\mathbb{P}$ 为概率分布(probability distribution)或者概率度量(probability measure)。

## 2. 概率的解释

$\mathbb{P}(A)$ 有两种常见的解释：频率和确信程度。

- 频率：在重复实验的过程中，事件 $A$ 为true的长期比例为 $\mathbb{P}(A)$ ；
- 确信程度： $\mathbb{P}(A)$ 衡量观测者对于 $A$ 的确信程度；

在统计推断中，这两种观点将导致频率学派和贝叶斯学派。

## 3. 概率的连续性

引理：对于任意事件 $A$ 和 $B$ ， $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(AB)$ ；

概率的连续性：在 $n \rightarrow \infty$ 情况下，若 $A_n \rightarrow A$ ，则 $\mathbb{P}(A_n) \rightarrow \mathbb{P}(A)$ ；

## 三、有限样本空间的概率

若样本空间 $\Omega$ 是有限的并且每种输出是等概率的，那么

$$\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

称为均匀概率分布(uniform probability distribution)。

## 四、独立事件

### 1. 独立定义

- **两事件独立**：若 $\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$ ，则称事件 $A$ 和 $B$ 是独立的，记为 $A \perp B$ 。
- **多事件独立**：存在一个事件集合 $\{A_i : i \in I\}$ ，若满足 $\mathbb{P}(\cap_{i \in J} A_i) = \prod_{i \in J} \mathbb{P}(A_i)$ ，则称 $\{A_i : i \in I\}$ 相互独立，其中 $J$ 是 $I$ 的所有可能子集。

具有正概率的互斥事件不一定独立。即 $\mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B) > 0$ ，但可能 $\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(\emptyset) = 0$ 。

### 2. 确定事件独立

有两种确定事件独立的方式：

- **基于事实**：基于事实观察，直接假设事件独立。
  - 例如投两次硬币，两次投掷间并不会相互影响，因此是相互独立的。
- **基于公式**：通过推导公式 $\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$ 来确定事件独立。

## 五、条件概率

### 1. 定义

若概率 $\mathbb{P}(B) > 0$ , 那么给定 $B$ 的情况下 $A$ 的**条件概率**为

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

### 2. 性质

- 对于固定的 $B$ ,  $\mathbb{P}(\cdot|B)$ 是一个概率, 其满足概率的三个公理

$$\mathbb{P}(A|B) \geq 0$$

$$\mathbb{P}(\Omega|B) = 1$$

$$\mathbb{P}(\cup_{i=1}^{\infty} A_i|B) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i|B), \quad A_1, A_2, \dots \text{互斥}$$

- 一般来说,  $\mathbb{P}(A|B) \neq \mathbb{P}(B|A)$ ;
- 当且仅当 $\mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}(A)$ , 则 $A$ 和 $B$ 独立。
  - 独立的另一个解释是: 知识 $B$ 的情况下并不能改变概率 $A$ 。

## 六、贝叶斯理论

### 1. 全概率法则

令 $A_1, \dots, A_k$ 是 $\Omega$ 的一个划分, 对于任意事件 $B$ , 有

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^k \mathbb{P}(B|A_i)\mathbb{P}(A_i)$$

### 2. 贝叶斯定理

设 $A_1, \dots, A_k$ 是 $\Omega$ 的一个划分, 且每个 $\mathbb{P}(A_i) > 0$ 。若 $\mathbb{P}(B) > 0$ , 那么每个 $i = 1, \dots, k$

$$\mathbb{P}(A_i|B) = \frac{\mathbb{P}(B|A_i)\mathbb{P}(A_i)}{\sum_j \mathbb{P}(B|A_j)\mathbb{P}(A_j)}$$

其中,  $\mathbb{P}(A_i)$ 称为 $A$ 的**先验概率(prior probability)**,  $\mathbb{P}(A_i|B)$ 是 $A$ 的**后验概率(posterior probability)**。