

Chap 1 概率

1 试验与事件

- 定义(随机试验)
 - 不能预先确知结果;
 - 试验之前可预测所有可能结果.
- 定义(样本空间) 一个试验所有可能结果之集 (Ω) .
- 定义(随机事件) *a well defined subset* $A \in \Omega$.
 - 全事件 Ω (必然事件);
 - 空事件 \emptyset (不可能事件);
 - 单一试验结果 (基本事件).

2 事件的运算

- 借助集合的语言 *or Venn* 图.
 - 余: $A^c = (\Omega \setminus A)$;
 - 和: $A + B = (A \cup B)$;
 - 差: $A - B = (A \setminus B)$;
 - 积: $AB = (A \cap B)$;
 - 互斥: $AB = \emptyset$;
 - 对立: $AB = \emptyset, A + B = \Omega$;
 - De Morgan 定律: $(A + B)^c = A^c B^c$ $(\sum_n A_n)^c = \prod_n A_n^c$.

3 概率的几种解释

- 古典解释 - 基于等可能性;
- 频率解释;
- 主观解释.

4 公理化定义

- $2^\Omega \Rightarrow \Omega$ 的所有子集构成的集合.
- 事件集类 $\mathcal{F} \subset 2^\Omega \Rightarrow \sigma$ -代数: 事件运算的封闭性.
- 特别地,

$$\sum_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}, \forall A_i \in \mathcal{F}.$$

● 定义(Kolmogorov)

$$P: \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$$

满足以下三条公理:

- $P(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{F}$
- $P(\Omega) = 1$
- $P(\sum_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i), A_i A_j = \emptyset, \forall i \neq j$

则称 P 为概率函数, (Ω, \mathcal{F}, P) 为概率空间.

● 命题

- $P(A) \leq 1, \forall A \in \mathcal{F};$
- $P(\emptyset) = 0;$
- $P(A^c) = 1 - P(A);$
- $P(\sum_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i), A_i A_j = \emptyset, \forall i \neq j;$
- $P(A) \leq P(B), \forall A \subset B;$
- $P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB).$

● 推广

$$P(\sum_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i_1 < i_2} P(A_{i_1} A_{i_2}) + \cdots + (-1)^{r-1} \sum_{i_1 < \cdots < i_r} P(A_{i_1} \cdots A_{i_r}) + \cdots$$

- 例 n 个人, 每人一顶帽子, 随机挑选一顶帽子. 无人拿到自己帽子的概率为? 恰有 k 人拿到自己帽子的概率为?
- 解答 令 $A_i =$ 第 i 个人拿到自己帽子. 注意到

$$P(A_i) = \frac{1}{n}.$$

运用排列组合知识可得

$$P(A_{i_1} \cdots A_{i_r}) = \frac{(n-r)!}{n!},$$

$$\sum_{i_1 < \cdots < i_r} P(A_{i_1} \cdots A_{i_r}) = \frac{(n-r)!}{n!} C_n^r = \frac{1}{r!}.$$

故至少有一个人拿到自己帽子的概率为

$$P(\sum_{i=1}^n A_i) = \sum_{r=1}^n (-1)^{r-1} \sum_{i_1 < \cdots < i_r} P(A_{i_1} \cdots A_{i_r})$$

$$= \sum_{r=1}^n (-1)^{r-1} \frac{1}{r!}.$$

无人拿到自己帽子的概率为

$$\begin{aligned}P_n &= 1 - P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right) \\&= 1 - \sum_{r=1}^n (-1)^{r-1} \sum_{i_1 < \dots < i_r} P(A_{i_1} \cdots A_{i_r}) \\&= \sum_{r=0}^n (-1)^r \frac{1}{r!} \\&= \frac{1}{e}.\end{aligned}$$

5 条件概率

- 定义(条件概率) $P(A | B) := \frac{P(AB)}{P(B)}$ (需 $P(B) > 0$).
- $A | B$ 不是事件.
- 计算 (1) 缩小样本空间; (2) 定义.
- 定义(乘法法则) $P(AB) = P(A | B)P(B) = P(B | A)P(A)$.
- 例 8 个红球, 4 个白球, 等可能无放回地取出 2 红球的概率为?
- 解答 无放回地取出 2 红球的概率为

$$P(R_1 R_2) = P(R_1)P(R_2 | R_1) = \frac{8}{12} \times \frac{7}{11} = \frac{14}{33}.$$

- 推广

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2 | A_1)P(A_3 | A_1 A_2) \cdots P(A_n | A_1 A_2 \cdots A_{n-1}).$$

- 解答续 在配对问题中, 注意到

$$\begin{aligned}P(A_{i_1} \cdots A_{i_r}) &= P(A_{i_1})P(A_{i_2} | A_{i_1}) \cdots P(A_{i_r} | A_{i_1} A_{i_2} \cdots A_{i_{r-1}}) \\&= \frac{1}{n} \cdot \frac{1}{n-1} \cdot \frac{1}{n-2} \cdots \frac{1}{n-(r-1)} \\&= \frac{(n-r)!}{n!}.\end{aligned}$$

- 定义

$$P(\cdot | B) : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$$

令 $\tilde{P} = P(\cdot | B)$, 则 \tilde{P} 满足以下三条公理:

- $\tilde{P}(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{A}$
- $\tilde{P}(\Omega) = 1$
- $\tilde{P}(\sum_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \tilde{P}(A_i), A_i A_j = \emptyset, \forall i \neq j$

故 \tilde{P} 为概率函数, $(\Omega, \mathcal{F}, \tilde{P})$ 为新概率空间.

- 注

- $P(A)$ v.s. $\tilde{P}(A) = P(A | B)$;
- "已观测到 A 发生, 则 $P(A) = 1$ " 这句话是错误的, 因为 $P(A | A) = 1$.

6 独立事件

- 定义(独立事件) 若 $P(AB) = P(A)P(B)$, 则称事件 A, B 相互独立.

- 注

- 此时 $P(A | B) = P(A)$, 即 $\frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{P(A\Omega)}{P(\Omega)}$;
- 事件 B 的发生未改变 A 发生的概率;
- 从实际角度判断可应用定义中的关系式; 一般利用定义判断独立性.

- 例 中奖率为 10^{-5} 的彩票每周开奖, 不累积, 一个人购彩十年未中奖的概率为?

- 解答

每次购彩事件都是独立的.

设事件 A_i = 第 i 周末中奖, 那么 $P(A_i) = 1 - 10^{-5}$.

故 $P = P(A_1 A_2 \cdots A_{520}) = (1 - 10^{-5})^{520} = 99.48\%$.

- 事件 A, B 相互独立, 则事件 A^c, B 相互独立.

- 推广

- A, B, C 相互独立 $\Leftrightarrow P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$ 且 A, B, C 两两独立;
- A, B, C 两两独立 $\nRightarrow A, B, C$ 相互独立

(反例) 甲乙两人抛掷 2 枚硬币. A = 甲正, B = 乙正, C = 甲乙同.

- 定义(相互独立)

A_1, A_2, \cdots, A_n 相互独立 \Leftrightarrow 任 m 个事件 A_{i_1}, \cdots, A_{i_m} , 有 $P(A_{i_1} \cdots A_{i_m}) = P(A_{i_1}) \cdots P(A_{i_m})$.

- 定义(条件独立)

A, B 关于事件 E 条件独立 $\Leftrightarrow P(AB | E) = P(A | E)P(B | E)$.

- 注 条件独立与独立不可互推.

7 Bayes 公式

- 定义(全概率公式) 给出 Ω 的一个分割

- $\sum_i B_i = \Omega$;
- $B_i B_j = \emptyset, \forall i \neq j$;

- $P(B_i) > 0, \forall i.$

则有

$$P(A) = P(\sum_i (AB_i)) = \sum_i P(AB_i) = \sum_i P(A | B_i)P(B_i).$$

● 定义(Bayes 公式)

$$P(B_i | A) = \frac{P(A | B_i)P(B_i)}{\sum_j P(A | B_j)P(B_j)}$$

其中 $P(B_i)$ 为先验概率, $P(B_i | A)$ 为后验概率.

- 例 $A =$ 阳性, $B =$ 患病, $P(B) = 10^{-4}$, $P(A | B) = 0.99$, $P(A | B^c) = 10^{-3}$. 求 $P(B | A)$, $P(B | A_1 A_2)$.

- 解答 由 Bayes 公式, 容易得到

$$\begin{aligned} P(B | A) &= \frac{P(AB)}{P(A)} \\ &= \frac{P(A | B)P(B)}{P(A)} \\ &= \frac{P(A | B)P(B)}{P(A | B)P(B) + P(A | B^c)P(B^c)} \\ &= 9.01\%. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(B | A_1 A_2) &= \frac{P(A_1 A_2 B)}{P(A_1 A_2)} \\ &= \frac{P(A_1 A_2 | B)P(B)}{P(A_1 A_2)} \\ &= \frac{P(A_1 A_2 | B)P(B)}{P(A_1 A_2 | B)P(B) + P(A_1 A_2 | B^c)P(B^c)} \\ &= \frac{P(A | B)^2 P(B)}{P(A | B)^2 P(B) + P(A | B^c)^2 P(B^c)} \\ &= 98.99\%. \end{aligned}$$

8 一些讨论

- 什么是概率?
 - 不确定性的一种度量;
 - 具有不同的解释;
 - 公理化定义.
- 为什么用概率?
 - 不确定性的来源
 - 被建模系统的内在随机性;

- 不完全观测 (**Monty Hall** 中的参与者);
 - 不完全建模.
- 很多情况下, 简单而不确定的规则好于复杂而确定的规则
- 应用、维护、沟通
- 怎么用概率?
 - 计算正确的概率;
 - 正确计算概率;
 - 正确使用概率.