# Ch 2-2 独立性

若事件 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 为样本空间 $\Omega$ 的一个划分,对任意事件B有

$$P(B) = \sum_{i=1}^{n} P(BA_i) = \sum_{i=1}^{n} P(A_i)P(B|A_i)$$

称之为 全概率公式

**贝叶斯公式:** 设 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 为样本空间 $\Omega$ 的一个划分, 且事件B满足P(B) > 0. 对任意 $1 \le i \le n$ 有

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_iB)}{P(B)} = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{j=1}^{n} P(A_j)P(B|A_j)}$$

在一般情况下,由条件概率定义知

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

即事件A发生对事件B的发生有影响. 然而在有些情况下事件A的发生对事件B可能没任何影响 —— 独立性

定义: 若事件A,B满足P(AB) = P(A)P(B),称事件A与B相互独立

- 对事件A和B满足P(A)P(B) > 0,有  $P(AB) = P(A)P(B) \Leftrightarrow P(B|A) = P(B) \Leftrightarrow P(A|B) = P(A)$
- 任何事件与不可能事件(或必然事件)相互独立

若事件A与B相互独立,则A与 $\overline{B}$ , $\overline{A}$ 与B, $\overline{A}$ 与 $\overline{B}$ 都互相独立

#### 如何判断独立性?

- 1、直接计算判断 $P(AB) \stackrel{?}{=} P(A)P(B)$
- 2、根据实际问题判断事件的独立性
  - 两人独立射击打靶且互不影响, 因此两人中靶的事件相互独立
  - 从n件产品中随机抽取两件,事件 $A_i$ 表示第i件是合格品. 若有放回抽取则事件 $A_1$ 与 $A_2$ 相互独立;若不放回则不独立
  - 机器学习的经典假设是训练数据独立同分布采样

例:从一副扑克 (不含大王、小王) 中随机抽取一张扑克,用事件 A表示抽到10,事件B表示抽到黑色的扑克.事件A与B是否独立?

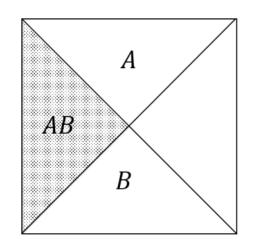
# 独立与互斥的关系

A与B相互独立: P(AB) = P(A)P(B), 独立性与概率相关,

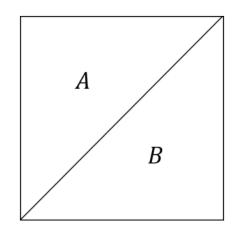
反映事件的概率属性

 $A与B互不相容: AB = \emptyset, 与事件运算关系相关, 与概率无关$ 

#### 独立与互斥反映事件不同的性质, 无必然联系



A与B独立,但并不互斥



A与B互斥,但并不独立

事件A和B满足P(A)P(B) > 0, 若事件<math>A和B独立则A和B不互斥; 若事件A和B互斥则A和B不独立.

若事件A和B互斥且P(A)P(B) > 0,下面哪些说法正确?

a) 
$$P(B|A) > 0$$
 b)  $P(A|B) = 0$  c)  $A, B$ 不独立 d)  $P(A|B) = P(A)$ 

若事件A和B独立且P(A)P(B) > 0,下面哪些说法正确?

a) 
$$P(B|A) > 0$$
 b)  $P(A|B) = P(A)$ 

c) 
$$P(A|B) = 0$$
 d)  $P(AB) = P(A)P(B)$ 

定义 若事件A,B,C满足P(AB) = P(A)P(B), P(AC) = P(A)P(C), P(BC) = P(B)P(C) 且 P(ABC) = P(A)P(B)P(C), 则 称 事 件 A,B,C相互独立

事件A,B,C相互独立

事件A,B,C两两独立

定义若事件 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 中任意k个事件独立,即对任意 $k \in [n]$ 有  $P(A_{i_1} \cdots A_{i_k}) = P(A_{i_1}) \cdots P(A_{i_k})$ 

其中 $1 \le i_1 \le i_2 \le \cdots \le i_k \le n$ , 则称 事件 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 相互独立

#### 例题

三人独立破译一份密码,每人单独能破译的概率分别为1/5,1/3,1/4,问三人中至少有一人能破译密码的概率.

若n个事件 $A_1$ ,…, $A_n$ 相互独立,其发生的概率分别为 $p_1$ ,…, $p_n$ ,则事件 $A_1$ , $A_2$ ,…, $A_n$ 中至少有一事件发生的概率为

$$P(A_1 \cup \dots \cup A_n) = 1 - P(\bar{A}_1 \dots \bar{A}_n) = 1 - (1 - p_1) \dots (1 - p_n)$$

事件 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 中至少有一事件不发生的概率为

$$P(\bar{A}_1 \cup \bar{A}_2 \cdots \cup \bar{A}_n) = 1 - P(A_1 A_2 \cdots A_n) = 1 - p_1 p_2 \cdots p_n$$

若每个事件的概率 $p_i$ 都非常小,但n非常大,则n个相互独立的事件中 至少有一事件发生 或 至少有一事件不发生 的概率都很大

#### 小概率原理

若事件A在一次试验中发生的概率非常小,但经过多次独立地重复试验,事件A的发生是必然的,称之为小概率原理

若独立事件 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 发生的概率 $P(A_i) = p$ ,则n个事件中恰有 k个事件发生的概率为

$$\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

# 例题

冷战时期美国的导弹精度99%, 苏联的导弹精度60%, 但苏联的导弹数量特别多, 导弹的数量能否弥补精度的不足?

一串电路如下图所示: A,B,C,D,E,F,G 是电路元件, 电路元件各自下方的数字表示正常工作的概率. 若各电路元件之间相互独立. 求电路正常工作的概率. 「C]

# 案例分析:验证大矩阵乘法是否相等

给定矩阵 $A,B,C \in \{0,1\}^{n \times n} \ (n \geq 10000000)$ , 验证AB = C?

独立随机产生一个向量 $r \in \{0,1\}^n$ ,判断 A(Br) = Cr?

计算A(Br) 和Cr的复杂度均为 $O(n^2)$ . 若 $A(Br) \neq Cr$ 则直接有  $AB \neq C$ ; 若A(Br) = Cr并不能得出AB = C.

将上述过程独立进行K次,可以证明以较大的概率有AB = C成立,该过程被称为Freivalds算法

#### Freivalds算法

-----

Freivalds 算法

-----

Input: A, B, C

Output: Yes/No

-----

For i = 1 : K

Select a random vector  $r = (r_1, r_2, \dots, r_n)$  with  $P(r_j = 0) = P(r_j = 1) = 1/2$   $(j \in [n])$ 

Compute  $p = A \times (Br) - Cr$ 

If  $p \neq 0$  then

Return 'No'.

EndIf

EndFor

Return 'Yes'.

-----

#### Freivalds算法分析

该算法的计算复杂度为O(Kn^2), 若K比较小则显著降低了计算复杂度.

若返回No,则必然有AB\neq C 若返回Yes,然而并不一定有AB=C成立,下面研究成立的概率.

设 $D = AB - C \neq 0$ ,则D中必存在一些元素不为0,不妨令 $d_{11} \neq 0$ . 对任意一轮循环,不妨设随机向量 $r = \{r_1, r_2, \dots, r_n\}$ ,根据返回Yes可知Dr = 0,进一步可得向量Dr的第一个元素等于0,即

$$\sum_{j=1}^{n} d_{1j} r_j = 0 \implies r_1 = -\frac{1}{d_{11}} \sum_{j=2}^{n} d_{1j} r_j$$

# Freivalds算法分析

$$\sum_{j=1}^{n} d_{1j} r_j = 0 \implies r_1 = -\frac{1}{d_{11}} \sum_{j=2}^{n} d_{1j} r_j$$

无论 $r_2$ ,..., $r_n$ 取何值,等式 $\sum_{j=1}^n d_{1j}r_j = 0$ 是否成立由 $r_1$ 的值决定.根据 $P(r_1=0) = P(r_1=1) = 1/2$ 可知 $\sum_{j=1}^n d_{1j}r_j = 0$ 成立的概率不超过1/2

在K轮独立循环中,等式 $\sum_{j=1}^{n} d_{1j}r_j = 0$ 成立的概率不超过 $\frac{1}{2^K}$ 

取 $K = \log_2 n$ , 则算法Freivalds计算复杂度为 $O(n^2 \log n)$ , 若算法返回No, 则 $AB \neq C$ ; 若返回Yes, 则有

$$P(AB = C) > 1 - 1/n$$

即至少以1-1/n的概率有AB=C成立