

# 乘法公式

将条件概率公式变形, 就有 乘法公式

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

乘法公式表示: 事件  $AB$  同时发生的概率等于  $B$  发生的概率乘上在  $B$  发生的前提下  $A$  发生的概率.

# 例题

盒子里有 3 颗红球, 7 颗白球, 现从盒子中任取两次, 每次取出一个球, 并且取出的第一个 **不**放回.

- ▶ 已知第一次取出的是红球, 求第二次也取出红球的概率

首先规定事件  $A_i = \{\text{第 } i \text{ 次取出的是红球}\}$

# 例题

方法一: 第一次取出的是红球, 那么盒子中剩下 7 颗白球, 2 颗红球; 那么第二次再取出一个红球的概率就是  $2/9$ , 所以条件概率事件

$$P(A_2|A_1) = 2/9$$

# 例题

方法二：根据条件概率公式以及古典概率的计算办法

$$P(A_2|A_1) = \frac{P(A_1A_2)}{P(A_1)} = \frac{\frac{C_3^2}{C_6^2}}{\frac{C_3^1}{C_6^1}} = \frac{\frac{3 \times 2}{10 \times 9}}{\frac{3}{10}} = 2/9$$

# 例题

盒子里有 3 颗红球, 7 颗白球, 现从盒子中任取两次, 每次取出一个球, 并且取出的第一个不放回.

► 两次取出的都是红球的概率

求  $P(A_1A_2) = ?$

# 例题

方法一：根据古典概率计算方法

$$P(A_1 A_2) = \frac{C_3^2}{C_{10}^2} = \frac{3 \times 2}{10 \times 9} = 1/15$$

方法二：根据乘法公式

$$P(A_1 A_2) = P(A_1)P(A_2|A_1) = \frac{3}{10} \times \frac{2}{9} = \frac{1}{15}$$

# 更一般的乘法公式

## 定理

设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  是概率空间,  $A_i \in \mathcal{F}$ ,  $i = 1, 2, \dots, N$ ,  
且  $P(A_1 A_2 \cdots A_{N-1}) > 0$ , 那么

$$\begin{aligned} P(\underbrace{A_1 A_2 \cdots A_N}_B) &= P(A_1) P(A_2 | A_1) P(A_3 | A_1 A_2) \\ &\quad \cdots \underbrace{P(A_N | A_1 A_2 \cdots A_{N-1})} \\ &= \underbrace{P(A_N | B)} \cdot \underbrace{P(B)}_{P(A_1 A_2 \cdots A_{N-1})} \end{aligned}$$

# 证明

对  $n$  用归纳法, 当  $n = 2$  的时候, 就是两个事件的乘法公式, 论题自然成立.

假设当  $n = k$  的时候, 论题也成立, 即

$$P(A_1 A_2 \cdots A_k) = P(A_1) P(A_2 | A_1) \cdots P(A_k | A_1 \cdots A_{k-1})$$

当  $n = k + 1$  时, 记  $B = A_1 A_2 \cdots A_k$ ,

$$P(A_1 A_2 \cdots A_{k+1}) = P(B) P(A_{k+1} | B)$$

再根据归纳法

$$\begin{aligned} P(B) &= P(A_1 A_2 \cdots A_k) \\ &= P(A_1) P(A_2 | A_1) \cdots P(A_k | A_1 \cdots A_{k-1}) \end{aligned}$$

所以当  $n = k + 1$  时, 论题也成立.



## 例 1.3.2

还是在 54 张扑克牌中依次无放回抽取扑克的试验. 请计算当依次 无放回 的取出四张牌, 下面的事件发生的概率

- ▶ 取出的扑克的花色依次为黑桃, 红桃, 梅花和方块

## 例 1.3.2

把花色将黑桃, 红桃, 梅花, 方块记为花色  
1, 2, 3, 4, 并定义事件

$$A_{j,i} = \{\text{第 } j \text{ 次抽取到花色为 } i \text{ 的扑克}\}$$

则  $B_1 = A_{1,1}A_{2,2}A_{3,3}A_{4,4}$  根据乘法公式

$$\begin{aligned} & P(B_1) \\ &= P(A_{1,1})P(A_{2,2}|A_{1,1})P(A_{3,3}|A_{1,1}A_{2,2})P(A_{4,4}|A_{1,1}A_{2,2}A_{3,3}) \\ &= \frac{13}{54} \frac{13}{53} \frac{13}{52} \frac{13}{51} \end{aligned}$$

## 例 1.3.2

还是在 54 张扑克牌中依次无放回抽取扑克的试验.

► 取出的扑克的花色各不相同

$B_2 = \cup_{i_1, i_2, i_3, i_4} A_{1, i_1} A_{2, i_2} A_{3, i_3} A_{4, i_4}$ ,  $i_1, i_2, i_3, i_4$  两两不同

由概率的可加性:  $P(B_2) = 4! \times P(B_1)$

Q: 能否从条件概率的角度思考?

## 例 1.3.2

还是在 54 张扑克牌中依次无放回抽取扑克的试验.

► 取出的扑克的花色全部相同

$$B_3 = \sum_{i=1}^4 A_{1,i} A_{2,i} A_{3,i} A_{4,i}$$
$$P(B_3) = 4 \times \frac{13}{54} \frac{12}{53} \frac{11}{52} \frac{10}{51}$$

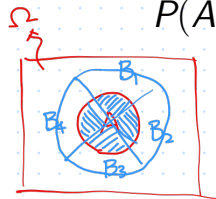
# 全概率公式

考虑这样的事件  $A$ , 事件域中的某些不相容事件  $B_1, B_2, \dots$  存在一定的概率诱发  $A$  的发生, 那么根据全概率公式就可以计算  $A$  发生的概率.

## 全概率公式

设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  为概率空间,  $B_i \in \mathcal{F}$ ,  $P(B_i) > 0$ ,  $i = 1, 2, \dots$ , 且  $B_i \cap B_j = \emptyset, i \neq j$ , 且  $A \subset \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$ , 那么

$$P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(AB_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \underline{P(B_i)} \underline{P(A|B_i)}$$



# 全概率公式

Q:

- ▶ 为什么需要条件  $P(B_i) > 0$ ?
- ▶ 为什么需要条件  $B_i \cap B_j = \emptyset$ ?

# 证明

因为  $A \subset \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$ , 则  $A = A \cap \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$ . 又由于  $B_i \cap B_j = \emptyset, \forall i \neq j$ . 故  $(A \cap B_i) \cap (A \cap B_j) = \emptyset$ , 由概率的可列可加性

$$\begin{aligned} P(A) &= P\left(A \cap \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i\right) = P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} AB_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} P(AB_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i)P(A|B_i) \end{aligned}$$

## 例 1.3.3

袋子中间有  $m + n$  个乒乓球, 其中  $m$  个为红色,  $n$  个为黄色. 现在从袋子中无放回的取两次, 每次取出一个球,  
求第二次摸得的是黄球的概率.

$A_i = \{ i\text{th 摸得黄球} \}$

$P(A_2) = ?$



## 例 1.3.3

分析: 记  $A_i = \{\text{第 } i \text{ 次取出的是黄球}\}$ , 那么我们要求的就是  $P(A_2)$ , 根据全概率公式

$$\begin{aligned} P(A_2) &= P(A_1)P(A_2|A_1) + P(\overline{A_1})P(A_2|\overline{A_1}) \\ &= \frac{n}{m+n} \frac{n-1}{m+n-1} + \frac{m}{m+n} \frac{n}{m+n-1} \\ &= \frac{n}{m+n} \end{aligned}$$

# 思考题

## 思考

抽奖问题: 一共  $m + n$  张奖券, 其中  $m$  张有奖,  $n$  张没有奖, 请问第  $k$  个人抽中有奖奖券的概率.

# 贝叶斯公式

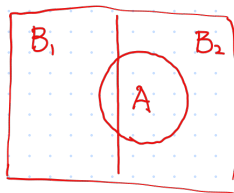
## 定理

运用全概率公式, 若  $P(A) > 0$ , 那么

$$P(B_j|A) = \frac{P(AB_j)}{P(A)} = \frac{P(A|B_j)P(B_j)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(A|B_i)P(B_i)}$$

我们把  $P(B_1), P(B_2), \dots$  叫做 **先验概率**.

贝叶斯公式是根据已经发生的结果来推导某中诱因的可能性.



## 例 1.3.5

某无线电话运营商同时担负了 3 种制式的通话网络,

- ▶ 三种通话网络的市场占有率分别为 30%, 45% 和 25%,
- ▶ 各种网络的故障率为 0.3%, 0.2% 和 0.4%.

为最大限度的保证 **网络出现故障时** 有维护人员及时抢修, 该如何配置维护人员的百分比.

## 例 1.3.5

- ▶ 分析
- ▶ 因:  $B_i = \{\text{用户选择第 } i \text{ 种网络}\}$ ,  $B_1, B_2, B_3$  是两两不相容事件.
- ▶ 果:  $A = \{\text{用户的网络发生故障}\}$ .

$$P(B_i|A)$$

# 解

- ▶ 计算先验概率

$$P(B_1) = 0.3, P(B_2) = 0.45, P(B_3) = 0.25$$

- ▶ 计算条件概率

$$P(A|B_1) = 0.003, P(A|B_2) = 0.002, P(A|B_3) = 0.004$$

- ▶ 由全概率公式计算

$$\begin{aligned} P(A) &= \sum_{i=1}^3 P(A|B_i)P(B_i) \\ &= 0.003 * 0.3 + 0.002 * 0.45 + 0.004 * 0.25 \\ &= 0.0028 \end{aligned}$$

解

► 计算贝叶斯概率

$$P(B_1|A) = \frac{0.3 * 0.003}{0.0028} = 0.3214$$

$$P(B_2|A) = \frac{0.45 * 0.002}{0.0028} = 0.3214$$

$$P(B_3|A) = \frac{0.25 * 0.004}{0.0028} = 0.3571$$

# 事件的独立性

若  $A$  与  $B$  相互独立, 那么一次随机试验中, 事件  $A(B)$  发生与否, 不影响  $B(A)$  发生的概率.

譬如抛两个硬币的试验, 那么定义

- ▶  $A$  = “第一个硬币为数字面”
- ▶  $B$  = “第二个硬币是数字面”

显然  $A$  和  $B$  的发生是互不影响的



# 独立性的定义

## 定义

设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  为概率空间,  $A, B \in \mathcal{F}$ , 如果

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

那么称  $A$  和  $B$  相互独立.

上面的定义有一个等价的表述:

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

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

# 例子

从一副 54 张的扑克中任取一张, 记

▶  $A =$  “取得的花色是黑桃”

▶  $B =$  “取到 K”

请问  $A$  和  $B$  是否独立?

如果拿掉红桃  $A$ ? 红桃  $K$ ? 黑桃  $A$ ? 黑桃  $K$ ?

$$P(AB) = \frac{1}{54}, \quad P(A) = \frac{13}{54}, \quad P(B) = \frac{4}{54} \quad P(A) \neq P(A|B)$$

拿掉 Joker:

$$P(AB) = \frac{1}{52}, \quad P(A) = \frac{1}{4}, \quad P(B) = \frac{1}{13}$$

拿掉 黑桃 K

$$P(AB) = \frac{0}{51}, \quad P(A) = \frac{12}{51}, \quad P(B) = \frac{3}{51}$$

# 事件的独立性

当  $A$  和  $B$  相互独立的时候, 下面几组事件也是相互独立事件

$$A \text{ 与 } \bar{B} \quad \bar{A} \text{ 与 } B \quad \bar{A} \text{ 与 } \bar{B}$$

例如: 由于  $A \cap \bar{B}$  与  $A \cap B$  是不相容事件, 而  $A = (A \cap \bar{B}) \cup (A \cap B)$ , 所以

$$P(A) = P(A \cap \bar{B}) + P(A \cap B) = P(A \cap \bar{B}) + P(A)P(B)$$

故

$$\begin{aligned} P(A\bar{B}) &= P(A) - P(A)P(B) \\ &= P(A)(1 - P(B)) = P(A)P(\bar{B}) \end{aligned}$$

# 多个事件相互独立

## 定义

设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  为概率空间,  $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ , 如果以下等式

$$\begin{aligned} P(A_i A_j) &= P(A_i) P(A_j), \quad 1 \leq i < j \leq n \\ P(A_i A_j A_k) &= P(A_i) P(A_j) P(A_k), \quad 1 \leq i < j < k \leq n \\ &\dots\dots\dots \\ P(A_1 A_2 \cdots A_n) &= P(A_1) P(A_2) \cdots P(A_n) \end{aligned}$$

都成立, 则称  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立.

# 多个事件相互独立

相互独立的一系列事件有下面的性质:

- ▶ 若  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立, 则  $A_{k_1}, A_{k_2}, \dots, A_{k_s}$  也相互独立,  $2 \leq s < n$ ,  $k_1 < k_2 < \dots < k_s$ .
- ▶ 若  $A_1, A_2, \dots, A_k$  相互独立, 则将其中的任意  $s$  个换成其对立事件, 所得的  $k$  个事件也相互独立.

# 试验的独立性

请思考下面的随机试验有什么相似点

- ▶ 投掷  $n$  次硬币观察正反
- ▶ 检查  $n$  件产品是否合格
- ▶ 投掷一枚硬币观察正反并检查一件产品是否合格

# 独立随机试验

## 定义

设有随机试验  $E_1, E_2, \dots, E_n$ , 如果对  $E_i$  的任意结果 (事件)  $A_i, i = 1, 2, \dots, n$ , 都有

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1) P(A_2) \cdots P(A_n)$$

则称随机试验  $E_1, E_2, \dots, E_n$  相互独立.

# 多重独立试验

假设  $n$  个试验的条件相同, 可能出现的结果也相同. 最简单的  $n$  重独立试验是所谓的  $n$  重伯努利试验, 其中每个试验都只有两个可能的结果, 比如成功 ( $A$ ) 和失败 ( $\bar{A}$ ).

## 定理

设伯努利试验中  $P(A) = p$ , 则  $n$  重独立伯努利试验中恰好成功  $k$  次的概率为

$$b(k; n, p) = \overset{C_n^k}{\cancel{\binom{n}{k}}} p^k (1-p)^{n-k}$$

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

$n$  实验. ○ ○ ... ○ ○



# 多重伯努利试验

从定理 1.3.4 可以看出,  $n$  重伯努利试验中, 每次试验的结果, 即随机事件只有  $A$  和  $\bar{A}$ . 每次的试验结果是不互相影响的, 所以当进行  $k$  次试验的时候, 等价于进行  $k$  次独立的试验, 计算这  $k$  次试验的积事件的概率, 比如  $A_1 A_2 \cdots A_k$ , 其中  $A_i \in \{A, \bar{A}\}$ , 等价于  $k$  次试验分别出现这些事件的概率的简单乘积, 即

$$P(A_1 A_2 \cdots A_k) = P(A_1) P(A_2) \cdots P(A_k).$$

# 独立试验的应用

$\{A, B, C, D, E\}$  5 个人参与一项药物的疗效测试, 该药物治愈的概率为 0.6, 求

- ▶  $A, B$  都被治愈的概率  $0.6^2$
- ▶ 五个人中有两个人被治愈的概率
- ▶ 五个人中至少有两个人被治愈的概率

$$P(A_2) = C_5^2 \times 0.6^2 \times (1-0.6)^{5-2}$$

$$\begin{aligned} P(A_{\geq 2}) &= P(A_2 + A_3 + A_4 + A_5) \\ &= P(\Omega - (A_0 + A_1)) \\ &= P(\Omega) - P(A_0) - P(A_1) \\ &= 1 - C_5^0 \times 0.6^0 \times (1-0.6)^{5-0} - C_5^1 \times 0.6^1 \times (1-0.6)^{5-1} \end{aligned}$$