

目录

第一部分	条件概率	2
1	“条件概率”的意思	2
2	条件概率的性质	3
2.1	性质: $P(A \text{条件}B) \geq 0$	3
2.2	性质: $P(\Omega \text{条件}B) = 1$	3
2.3	性质: $P(A_1 \cup A_2   B) = P(A_1   B) + P(A_2   B) - P(A_1 A_2   B)$	4
2.4	性质: $P(A   B) = 1 - P(\overline{A}   B)$	4
2.5	性质: 可列可加性: 若 $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ 是“互不相容”的事件, 则有: $P(\sum_{i=1}^{\infty} A_i   B) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i   B) \leftarrow$ 即: “和的概率”, 等于 “概率的和”	4
3	“条件概率”的乘法公式: $P(\text{前后}) = P(\text{后}) \cdot P(\text{前} \text{后}) = P(\text{前}) \cdot P(\text{后} \text{前})$	4
4	传染病模型	8
5	全概率公式: $P(B) = \underbrace{P(A_1) \cdot P(B A_1)} + \underbrace{P(A_2) \cdot P(B A_2)} + \dots + \underbrace{P(A_n) \cdot P(B A_n)}$	9
6	贝叶斯公式 Bayes' theorem	13
6.1	先验概率 (从经验来推后果) & 后验概率 (更新迭代经验)	13
6.2	贝叶斯公式	13

# 文件名

## 第一部分 条件概率

### 1 “条件概率”的意思

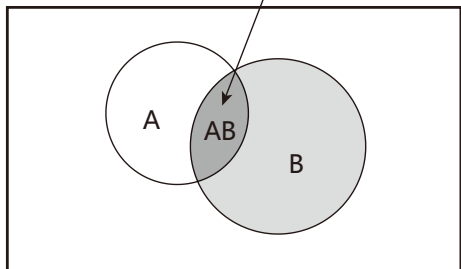
条件概率是：有 A, B 两个事件, 和样本空间  $\Omega$ . 其中  $P(B) > 0$ , 则, 在 B 已经发生的条件下, A 发生的概率, 就叫做 A 对 B 的“条件概率”. 记作:  $P(A | \text{条件 } B)$ , 读作 “在 B 发生的条件下, A 发生的概率”.

即, 条件概率公式是:  $P(A | \text{condition } B) = \frac{\overbrace{\text{在 B 发生条件下, A 发生的样本点数}}^{\text{这个分子即: AB 同时发生了}}}{\text{B 里面有多少个样本点}} = \frac{n_{AB}}{n_B}$

还可写成:  $P(A | \text{condition } B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{\frac{n_{AB}}{n}}{\frac{n_B}{n}} = \frac{n_{AB}}{n_B}$

这块交集, 就是在 B 发生的前提下, A 发生的概率

即:  $P(A | \text{条件 } B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$



如上图所示, 注意: 概率是个比值, 所以你光有分子那块的交集值, 是没用的, 它还需要与另一个数 (分母) 去比.

上面公式中,  $P(AB)$  的计算公式是什么呢?

- 如果事件 A, 和事件 B 是相互独立的, 则  $P(AB) = P(A) \cdot P(B)$
- 如果事件 A, 和事件 B 不相互独立, 则只能用“条件概率”公式, 来求  $P(AB)$ , 即:  $P(AB) = P(A|B) \cdot P(B) = P(B|A) \cdot P(A)$

注意: “条件概率”, 和 “分步骤法” 的区别:

- 分步骤法 (用乘法): 前后每一步骤的事件是相互独立的, 彼此没有条件关系.  
比如, 第一步你结婚, 第二步我结婚. 我们这两件事发生的概率互不影响.

- 条件概率 (里面也有用到乘法): 前面的事件, 有可能会 (但并不一定) 影响到后面事件的发生概率. 即前后事件之间并不互相独立.

会影响的例子: 比如一共有 100 个上岸机会, 则第一步你上岸的成功概率, 会影响到第二步我上岸的成功概率. (你若成功, 留给我的名额数量就会更少.)

彼此独立的例子: 比如在你回国的条件下, 我出门的概率. 两者发生的概率毫无关系. 你回不回国, 跟我会出不出门没半毛钱关系.

例

有 6 个球, 各有编号. 我们先定义下这些事件:

- B: 取到偶数编号的球

-  $A_1$ : 取到 1 号球

-  $A_2$ : 取到 2 号球

-  $A_5$ : 取到大于 4 号的球

则:

取到 1 号球的概率

$$- \underbrace{P(A_1)}_{\text{全 6 选 1}} = \frac{\overbrace{C_1^1}^{\text{1号球选1}}}{\underbrace{C_6^1}_{\text{全 6 选 1}}} = \frac{1}{6} = 0.166667$$

$$- P(A_1|B) = \frac{\text{在 B 条件里面, 取到 } A_1 \text{ (即 1 号球)}}{\text{B: 取到偶数编号的球}} = \frac{\overbrace{0}^{\text{偶数编号的球里面, 取不到奇数编号的球}}}{\underbrace{C_3^1}_{\text{3个偶数球里面取 1 个}}} = 0$$

$$- P(A_2|B) = \frac{\overbrace{C_1^1}^{\text{1个编号 2 的球里面, 取 1 个}}}{\underbrace{C_3^1}_{\text{3个偶数球里面取 1 个}}} = \frac{1}{3}$$

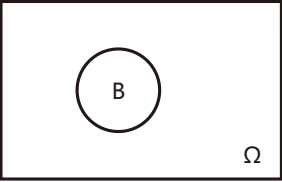
$$- P(A_5|B) = \frac{\text{在 B 条件里面, 取到大于 4 号的球}}{\text{B: 取到偶数编号的球}} = \frac{\overbrace{1}^{\text{5,6号与偶数的交集, 只有 6 号一个球}}}{3}$$

## 2 条件概率的性质

2.1 性质:  $P(A|\text{条件}B) \geq 0$

2.2 性质:  $P(\Omega|\text{条件}B) = 1$

$P(\Omega | B) = 1$



2.3 性质:  $P(A_1 \cup A_2 | B) = P(A_1 | B) + P(A_2 | B) - P(A_1 A_2 | B)$

2.4 性质:  $P(A | B) = 1 - P(\bar{A} | B)$

2.5 性质: 可列可加性: 若  $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$  是“互不相容”的事件, 则有:  $P(\sum_{i=1}^{\infty} A_i | B) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i | B) \leftarrow$  即: “和的概率”, 等于 “概率的和”

3 “条件概率”的乘法公式:

$$P(\text{前后}) = P(\text{后}) \cdot P(\text{前}|\text{后}) = P(\text{前}) \cdot P(\text{后}|\text{前})$$

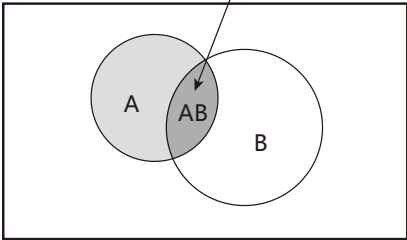
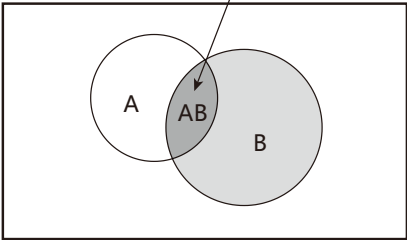
推导过程:

因为 
$$\begin{cases} P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \rightarrow \text{即 } P(AB) = \underbrace{P(B) \cdot P(A|B)}_{\text{乘法, 是交集}\cap\text{的概念}} \quad \textcircled{1} \\ P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \rightarrow \text{即 } P(AB) = \underbrace{P(A) \cdot P(B|A)}_{\text{乘法, 是交集}\cap\text{的概念}} \quad \textcircled{2} \end{cases}$$

①和②, 就是“乘法公式”. 即  $P(AB) = P(B) \cdot P(A|B) = P(A) \cdot P(B|A)$   
其中  $P(A) > 0, P(B) > 0$

$P(AB) = P(B) * P(A | \text{条件}B)$

$P(AB) = P(A) * P(B | \text{条件}A)$



同理, 多个事件的乘法公式就是:

$$\rightarrow P(ABC) = \underbrace{P(A)} \cdot \underbrace{P(B|A)} \cdot \underbrace{P(C|BA)}$$

↑ 上面 “从右往左” 看, 就是按 A,B,C 的顺序

$$\rightarrow P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2 A_1) \cdot P(A_3 A_2 A_1) \cdot \dots \cdot P(\underbrace{A_n}_{\substack{\text{即最后一个数字n} \\ \text{写在前面.}}} \mid \underbrace{A_{n-1} \cdots A_2 A_1}_{\substack{\text{后面的条件,} \\ \text{最后一个数字是:} \\ \text{n少一位}}})$$

↑ 上面 “从右往左” 看, 就是按  $A_1, A_2, \dots, A_n$  的顺序

例

有 100 件产品, 次品率 = 10%, 即有 10 件次品. 做不放回抽样, 问: 第 3 次才取到合格品的概率是?

我们先令:

- $A_1$  表示第 1 次取, 就取到了合格品
- $A_2$  表示第 2 次取, 取到了合格品
- $A_3$  表示第 3 次取, 取到了合格品

那么第 3 次才取到合格品, 就是:

$$P(\overline{A_1}\overline{A_2}A_3) = \underbrace{P(\overline{A_1})}_{\text{分步骤来做}} \cdot \underbrace{P(\overline{A_2}|\overline{A_1})}_{\text{第1次取,取到次品}} \cdot \underbrace{P(A_3|\overline{A_2}\overline{A_1})}_{\text{在第1,2次取到次品的条件下,第3次取到正品}}$$

第一步, 10次品里面取1

第二步, 因为第一步已经拿走1件次品, 这第二步就只能在9件次品里面取1件次品了

既然第三步要拿到正品, 我们就从90件正品里面取1了

$$= \frac{C_{10}^1}{C_{100}^1} \cdot \frac{C_9^1}{C_{99}^1} \cdot \frac{C_{90}^1}{C_{98}^1}$$
$$= \frac{10}{100} \cdot \frac{9}{99} \cdot \frac{90}{98} = 0.00834879$$

例

某产品:

- 甲公司占 60% 市场份额, 且其产品合格率是 90%

- 乙公司占 40% 市场份额, 且其产品合格率是 80%

我们先定义下这些事件:

- J: 表示产品是甲的

-  $\bar{J}$ : 表示产品是乙的

- Q (qualified): 表示产品是“合格”的

-  $\bar{Q}$ : 表示产品是“不合格”的

问, 你买一个产品, 是甲公司的, 并且是合格的概率是?

$$P(JQ) = \underbrace{P(J)}_{=0.6} \cdot \underbrace{P(Q|J)}_{\text{甲的合格率}=0.9} = 0.54$$

问, 你买一个产品, 是乙公司的, 并且是合格的概率是?

$$P(\bar{J}Q) = \underbrace{P(\bar{J})}_{=0.4} \cdot \underbrace{P(Q|\bar{J})}_{\text{乙条件下的合格率}=0.8} = 0.32$$

例

抽签, 共 10 签, 其中有 4 个为“成功上岸”的好签. 甲乙丙三人, 按顺序依次去抽, 不放回.

我们先设定事件:

- A: 表示甲抽到“成功”

- B: 表示乙抽到“成功”

- C: 表示丙抽到“成功”

问, (1) 甲抽到“成功”的概率?  $P(A) = \frac{C_{4\text{好签}}^1}{C_{10\text{签}}^1} = \frac{4}{10} = 0.4$

(2) 甲乙都抽到“成功”的概率?

$$P(AB) = \underbrace{P(A)}_{\text{第1步: 甲先成功}} \cdot \underbrace{P(B|A)}_{\text{第2步: 在甲成功的前提下, 乙再成功}}$$

甲先抽掉一张好签    乙就只能从剩下的 3 张好签中来抽了

$$= \frac{C_{4\text{好签}}^1}{C_{10\text{签}}^1} \cdot \frac{C_{4\text{好签}-1}^1}{C_{10\text{签}-1}^1} = \frac{4}{10} \cdot \frac{3}{9} = 0.133333$$

(3) 甲失败, 乙成功的概率?

$$P(\overline{A}B) = \underbrace{P(\overline{A})}_{\text{第 1 步: 甲先失败}} \cdot \underbrace{P(B|\overline{A})}_{\text{第 2 步: 在甲失败的前提下, 乙再成功}}$$

甲先从共 6 张坏签中取1    乙从共 4 张好签中取1

$$= \frac{\overbrace{C_{6\text{坏签}}^1}}{C_{10\text{签}}^1} \cdot \frac{\overbrace{C_{4\text{好签}}^1}}{C_{10\text{签}-1}^1} = \frac{6}{10} \cdot \frac{4}{9} = 0.266667$$

(4) 甲乙丙都抽到“成功”的概率?

$$P(ABC) = \underbrace{P(A)}_{\text{第 1 步: 甲先成功}} \cdot \underbrace{P(B|A)}_{\text{第 2 步: 在甲成功的前提下, 乙再成功}} \cdot \underbrace{P(C|BA)}_{\text{第 3 步: 在甲乙都成功的前提下, 丙再成功}}$$
$$= \frac{C_{4\text{好签}}^1}{C_{10\text{签}}^1} \cdot \frac{C_{\text{还剩 } 3 \text{ 好签}}^1}{C_{\text{还剩 } 9 \text{ 签}}^1} \cdot \frac{C_{\text{还剩 } 2 \text{ 好签}}^1}{C_{\text{还剩 } 8 \text{ 签}}^1}$$
$$= \frac{4}{10} \cdot \frac{3}{9} \cdot \frac{2}{8} = 0.0333333$$

例

你的新邻居, 是个 is very shy and withdrawn, invariably helpful but with very little interest in people or in the world of reality. A meek and tidy soul, he has a need for order and structure, ant a passion for detail.

你觉得他更可能是 – 图书管理员, 还是农民?

大多数人会认为他是图书馆管理员. 其实, 这种判断是” 非理性” 的. 问题的关键在于 – 你没有把这两种职业的” 人数比例” 考虑进去.

→ 在美国,农民与图书馆管理员,两者的数量之比是20:1.

根据这个比例,我们可以假设他们人数的概率分别为:

$$\begin{cases} P(\text{农民职业}) = \frac{20}{100} \\ P(\text{图书管理员职业}) = \frac{1}{100} \end{cases}$$

→ 假如你听到”彬彬有礼”这类描述,你的直觉是:

40%的图书馆管理员符合这个描述,而只有10%的农民符合这个描述.

如果这是你的估计,那就意味着:

$$\begin{cases} \text{在100\% 的纯粹农民群体中,彬彬有礼者的占比概率是:} \\ \qquad \qquad \qquad P(\text{彬彬有礼} | \text{农民职业}) = 0.1 \\ \text{在100\% 的纯粹图书管理员群体中,彬彬有礼者的占比概率是:} \\ \qquad \qquad \qquad P(\text{彬彬有礼} | \text{图书管理员职业}) = 0.4 \end{cases}$$

→ 在既有农民,又有图书管理员的混合群体中:

$$\begin{cases} \text{在属于农民职业的前提下,是彬彬有礼者的概率是:} \\ P(\text{农民职业} \cap \text{彬彬有礼}) = \underbrace{P(\text{农民职业})}_{\text{第一步,是农民的概率}} \cdot \underbrace{P(\text{彬彬有礼} | \text{农民职业})}_{\text{第二步,是在农民前提下,彬彬有礼者的概率}} \\ \qquad \qquad \qquad = 0.2 \cdot 0.1 = 0.02 \\ \text{在属于图书管理员职业的前提下,是彬彬有礼者的概率是:} \\ P(\text{图书管理员职业} \cap \text{彬彬有礼}) = P(\text{图书管理员职业}) \cdot P(\text{彬彬有礼} | \text{图书管理员职业}) \\ \qquad \qquad \qquad = 0.01 \cdot 0.4 = 0.004 \end{cases}$$

→  $P(\text{在彬彬有礼者中,取1人为图书管理员的概率})$

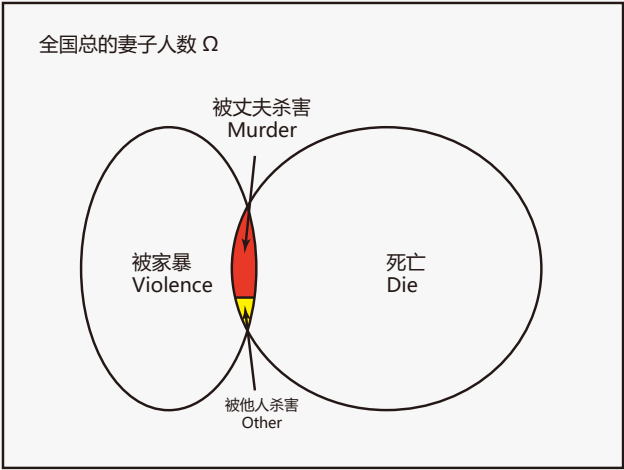
$$\begin{aligned} &= \frac{P(\text{图书管理员职业} \cap \text{彬彬有礼})}{P(\text{农民职业} \cap \text{彬彬有礼}) + P(\text{图书管理员职业} \cap \text{彬彬有礼})} \\ &= \frac{0.004}{0.02 + 0.004} = 0.166667 \end{aligned}$$

所以,即使你认为“符合这个描述的人是一个图书馆管理员的可能性,是一个农民的 4 倍”,也抵不过农民的数量很多.

例

辛普森杀妻案,原告证明辛普森常常家暴前妻. 他们认为,长期家暴说明辛普森有杀妻的动机. 被告律师则举出数据反驳说,美国有 400 万被家暴的妻子,但只有 1432 名被丈夫杀害,这个概率只有  $\frac{1432}{400万}$  = 比 1/2500 还低. 所以家暴证明不了辛普森谋杀. 被告想表达的是: 在“家暴”这个事件前提条件下,丈夫谋杀妻子的概率不高. 即  $P(\text{丈夫家暴} \quad \text{丈夫杀妻}) = \text{概率值很低}$ .

你怎么看? 事实上,被告举出的概率,不适用于这个案子上. 因为本案的妻子已经死亡,“妻子已死”也变成了一个已经存在的前提条件. 所以现在我们要看的概率就是:  $P(\text{丈夫家暴} \quad \text{妻子已死亡} \quad \text{是丈夫杀妻})=?$  即: 在“被家暴”且“死亡”的妻子数量里面 (这里就有两个前提条件了,而不是仅一个前提条件),有多少是被丈夫杀害的?



即:

- 辛普森律师一方的概率公式是:  $\frac{\text{红色}}{\text{Violence}} < \frac{1}{2500}$
- 妻子一方律师的概率公式是:  $\frac{\text{红色}}{\text{红色} + \text{黄色}} = 93\%$

根据美国 1992 年发布的数据推算: 每 10 万个被家暴的妇女中, 有 43 个会被谋杀. 其中 40 个是被丈夫谋杀, 其他 3 个是被丈夫以外的人谋杀. 那么, 条件概率就是:

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$
$$P(\text{丈夫杀} | \text{家暴} \cap \text{妻死}) = \frac{P(\text{家暴} \cap \text{妻死} \cap \text{丈夫杀})}{P(\text{家暴} \cap \text{妻死})} = \frac{\frac{40}{100000}}{\frac{43}{100000}} = 0.930233$$

你仔细体会一下两者的不同:

- 辛普森方, 是说: 在所有“之后活着和死去”的被家暴的妻子里, 被丈夫杀了的可能性是多大. 即  $\frac{\text{丈夫杀害}}{\text{条件: 1. 被家暴}}$
- 妻子方, 是说: 在所有“死去”的被家暴的妻子里, 被丈夫杀了的可能性是多大? 即  $\frac{\text{丈夫杀害}}{\text{条件: 1. 被家暴} \ \& \ 2. \text{死亡}}$

不过, 即使概率高达 93%, 也不能绝对证明辛普森杀了妻子. 因为“条件概率”只表示统计意义上的“相关性”, 并不代表“因果关系”. 即只说明: 家暴和谋杀妻子之间有很强相关性。

4 传染病模型

例

有红球 a 个, 黑球 b 个. 你从中取出一个球, 看到其颜色后, 把它放回, 并同时再放入 c 个与你看到的颜色相同的球. 问: 连续 3 次都是取出红球的概率?

先设定事件:

- $A_1$ : 表示你第 1 次, 取出的是红球
- $A_2$ : 表示你第 1 次, 取出的是红球
- $A_3$ : 表示你第 3 次, 取出的是红球



$$P(\underbrace{A_1 A_2 A_3}_{\text{连续3次取到红球}}) = \underbrace{P(A_1)}_{\text{第一步: 第一次就取到红球}} \cdot \underbrace{P(A_2 | A_1)}_{\text{第二步: 在第一次取到红球的前提下, 第二次也取到红球}} \cdot \underbrace{P(A_3 | A_2 A_1)}_{\text{第三步: 再前两次都取到红球的前提下, 第三次也取到红球}}$$

$$= \frac{C_{a\text{红}}^1}{C_{a\text{红} + b\text{黑}}^1} \cdot \frac{C_{a\text{红} + c\text{红}}^1}{C_{a\text{红} + b\text{黑} + c\text{红}}^1} \cdot \frac{C_{a\text{红} + 2c\text{红}}^1}{C_{a\text{红} + b\text{黑} + 2c\text{红}}^1}$$

在第一次取到红球后,  
又放入c个红球.  
所以第二次取时,  
红球就一共有a + c个

为什么总数没有减1个?  
因为是“放回抽样”.  
总数不变

上面可以看出:

- 当 c 红 = 0 时, 就是正常的 “放回抽样”.
- 当 c 红 = -1 时, 就是 “不放回抽样”. 即把之前步骤中取到的球, 拿走了, 不放回总体中.
- 当 c 红 >0 时, 就是本例的 “传染病模型”.

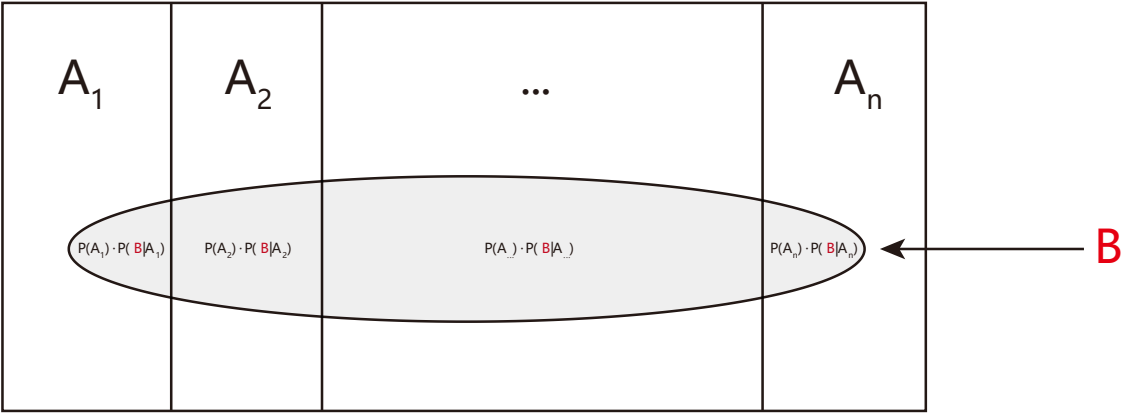
5 全概率公式:  $P(B) =$

$$\underbrace{P(A_1) \cdot P(B|A_1)} + \underbrace{P(A_2) \cdot P(B|A_2)} + \dots + \underbrace{P(A_n) \cdot P(B|A_n)}$$

全概率公式 Total Probability Theorem:  
如果  $A_1, A_2, \dots, A_n$  构成一个 “完备事件组”, 即: (1) 这些事件两两互不相容, (2) 其 “和”(或 “并集”) 为全集  $\Omega$ , (3)  $P(A_i) > 0$ .

则有:  $\sum_{i=1}^n [P(A_i) \cdot P(B|A_i)] = P(B)$

即有:  $P(B) = \underbrace{P(A_1) \cdot P(B|A_1)} + \underbrace{P(A_2) \cdot P(B|A_2)} + \dots + \underbrace{P(A_n) \cdot P(B|A_n)}$



Total Probability Theorem  
全概率公式

例

一个工厂, 有 4 条生产线, 情况如下:

	生产线 1	生产线 2	生产线 3	生产线 4
产量	15%	20%	30%	35%
不合格率	0.05	0.04	0.03	0.02

问: 从该工厂的产品中, 任取一件, 是“不合格品” 的概率?

我们先设定事件:

- $A_1$ : 表示是生产线 1 中的产品
- $A_2$ : 表示是生产线 2 中的产品
- $A_3$ : 表示是生产线 3 中的产品
- $A_4$ : 表示是生产线 4 中的产品
- $B$ : 表示是次品

那么, 你任取一件为不合格的概率, 不就是整个工厂总的不合格概率么?! 即  $=P(B)$

$P(B)$

产品属于生产线 1 的概率    生产线 1 中的次品率

$$= \underbrace{P(A_1)}_{\text{第 1 条生产线中(的条件下), 不合格品的概率}} \cdot \underbrace{P(B|A_1)}_{\text{不合格品的概率}} + P(A_2) \cdot P(B|A_2) + P(A_3) \cdot P(B|A_3) + P(A_4) \cdot P(B|A_4)$$
$$= (15\% \cdot 0.05) + (20\% \cdot 0.04) + (30\% \cdot 0.03) + (35\% \cdot 0.02)$$
$$= 0.0315$$

例

有 10 台机器人, 3 台是次品. 已经卖出去了 2 台 (是正品还是次品未知).

问: 再取 1 台, 是正品的概率?

首先, 我们定义事件:

- $B_{00}$ : B(bad), 表示前两次取, 都是次品 (用 0 表示)
- $B_{10}$ : 表示前两次取, 是一正 (用 1 表示), 一次 (用 0 表示). 至于顺序是“正, 次” 还是“次, 正”, 都行
- $B_{11}$ : 表示前两次取, 都是正品
- $G_{xx3}$ : G(good), 表示第三次取, 是正品

那么, 第 3 次取到正品  $P(G_{xx3})$  的情况, 就有这 3 种可能性:

- (第 1 次取到) 次, (第 2 次取到) 次, (第 4 次取到) 正.

即  $\rightarrow = \underbrace{P(B_{00})}_{\text{前两次取到次品}} \cdot \underbrace{P(G_{xx3} | B_{00})}_{\text{在前两次取到次品的条件下, 第 3 次取到正品}}$

- 次, 正, 正. 即  $\rightarrow = P(B_{10}) \cdot P(G_{xx3} | B_{10})$
- 正, 正, 正. 即  $\rightarrow = P(B_{11}) \cdot P(G_{xx3} | B_{11})$

上面这三种可能性并存, 就是“和”(并集) 的概念. 用加法:

$$G_{xx3} = \underbrace{P(B_{00}) \cdot P(G_{xx3} | B_{00})}_{\text{第1种情况: 2次, 1正}} + \underbrace{P(B_{10}) \cdot P(G_{xx3} | B_{10})}_{\text{第2种情况: 1次1正, 再正}} + \underbrace{P(B_{11}) \cdot P(G_{xx3} | B_{11})}_{\text{第3种情况: 前2正, 再1正}}$$
$$= \underbrace{\frac{C_{\text{总}3\text{次}}^1 \cdot C_{\text{总}7\text{正}}^2}{C_{\text{总}10}^2}}_{\text{第1种情况: 2次, 1正}} + \underbrace{\frac{\overbrace{C_{\text{总}7\text{正}}^1 \cdot C_{\text{总}3\text{次}}^1}^{\text{分步骤, 用乘法}}}{C_{\text{总}10}^2} \cdot \frac{C_{\text{还剩总}6\text{正}}^1}{C_{10-2}^1}}_{\text{第2种情况: 1次1正, 再1正}} + \underbrace{\frac{C_{\text{总}7\text{正}}^2}{C_{10}^2} \cdot \frac{C_{\text{还剩总}5\text{正}}^1}{C_8^1}}_{\text{第3种情况: 前2正, 再1正}}$$
$$= \frac{C_3^2}{C_{10}^2} \cdot \frac{C_7^1}{C_8^1} + \frac{C_7^1 C_3^1}{C_{10}^2} \cdot \frac{C_6^1}{C_8^1} + \frac{C_7^2}{C_{10}^2} \cdot \frac{C_5^1}{C_8^1} = 0.7$$

注意: 上面的第2种情况, 先取1正1次, 或1次1正的情况, 就是:

$$= \frac{\overbrace{C_7^1}^{\text{分步骤, 用乘法}} \cdot \overbrace{C_3^1}^{\text{分步骤, 用乘法}}}{C_{10}^1 \cdot C_9^1} + \frac{\overbrace{C_3^1}^{\text{分步骤, 用乘法}} \cdot \overbrace{C_7^1}^{\text{分步骤, 用乘法}}}{C_{10}^1 \cdot C_9^1} = 0.466667$$
$$= \frac{C_7^1 C_3^1}{C_{10}^2} = 0.466667$$

总10个里面取2个,  
其中1个从正品里面取,  
1个从次品里面取

一件事是“分步骤”来做的, 用乘法

		第 1 次取到	第 2 次取到	第 3 次取到
“或”的情况 用加法	情况1	次	次	正
	情况2	次	正	正
	情况3	正	正	正

例

有 10 件产品, 其中次品的数量, 有三种可能性: 0 件 /1 件 /2 件, 即这三种可能性中的每一种, 发生的概率是 1/3.

同时, 检验时也存在“误检”情况:

	→ 被检验成 →		的概率是
正品		次品	0.02
正品	→	正品	0.98
次品	→	正品	0.05
次品		次品	0.96

问: 这批产品能通过检验 (即事件  $S_2$ ) 的可能性是多少? 即本题要求  $P(S_2)=?$

这要分两种情况来讨论 (“和” 的概念, 用加法):

- 1. 正品被误检 (成 “假”) 时的情况
- 2. 次品被误检 (成 “真”) 时的情况

我们先定义各种事件:

- $B_0$  : B(bad). 表示总的 10 件产品中, 存在 0 件次品. 该事件的概率, 题目已经告诉我们:  $P(B_0) = \frac{1}{3}$
- $B_1$  : 表示总的 10 件产品中, 存在 1 件次品.  $P(B_1) = \frac{1}{3}$
- $B_2$  : 表示总的 10 件产品中, 存在 2 件次品.  $P(B_2) = \frac{1}{3}$
- $S_1$  : S(sample. (v.) 抽样检验; 取样; 采样) 表示任意抽检一次, 抽到了正品. (但这里

还有个问题不清晰,就是说这个正品,到底是它本身就是“正品”;还是说只是抽验认为它是“正品”?)

- $\overline{S_1}$ : 表示任意抽检一次,抽到了次品.
- $S_2$ : 表示再次检验,并“通过验证”(注意: 有误检率存在. 所以通过检验的,未必是“正品”;反之亦然).

本题要求的  $P(S_2)$ , 实际上就是: “无论第一次抽, 认为是正是次; 在第二次检验时, 都认为是正品”的东西. 即:  $P(S_2) = \underbrace{P(S_1) \cdot P(S_2 | S_1)}_{\text{第一次抽为正品, 第二次检验为正}} + \underbrace{P(\overline{S_1}) \cdot P(S_2 | \overline{S_1})}_{\text{第一次抽为次品, 第二次检验为正}}$

那么我们先考算  $P(S_1)$  和  $P(\overline{S_1})$ .

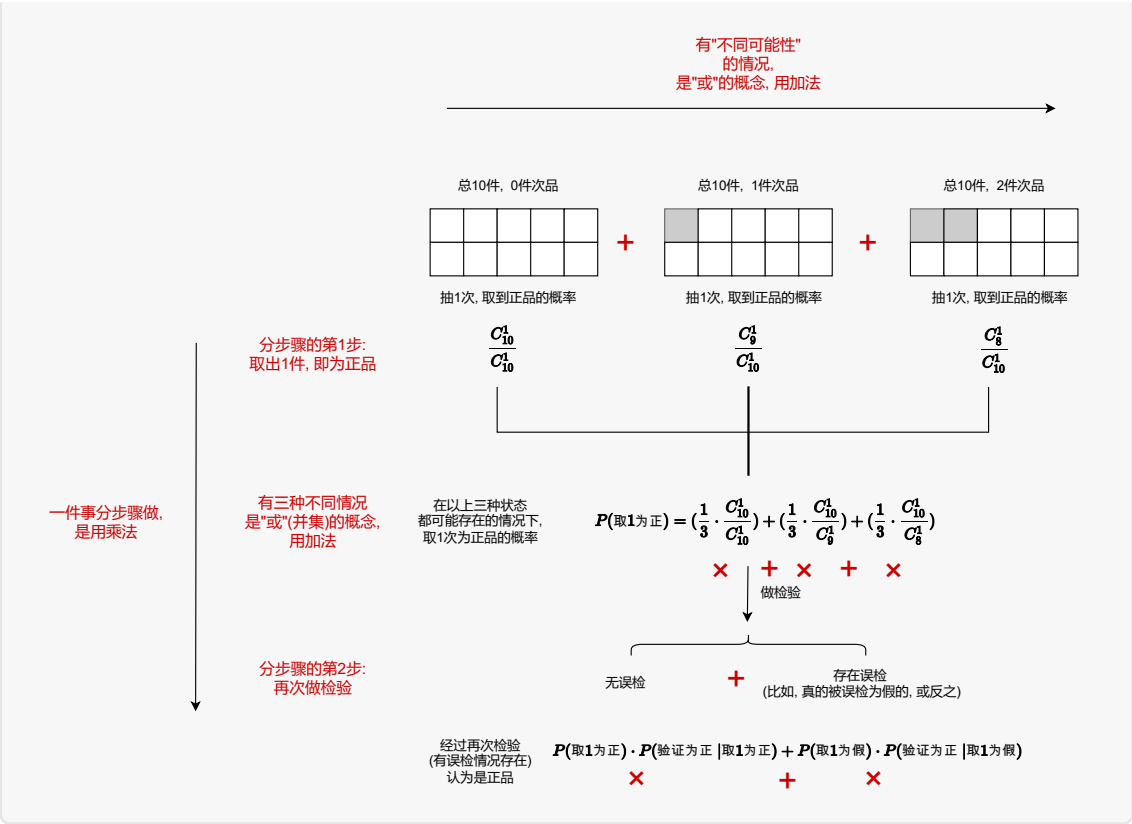
→  $P(S_1)$ : 是在具体“次品”数量未知的情况下, 抽 1 次就得到“正品”的概率.

$$\begin{aligned} P(S_1) &= \underbrace{\underbrace{P(B_0)}_{\text{总数中有 0 次品}} \cdot P\left(\underbrace{S_1}_{\text{第 1 次抽得到正品}} | B_0\right)}_{\text{在总数中有 0 次品的条件下, 抽 1 次得到正品的概率}} + \underbrace{P(B_1) \cdot P(S_1 | B_1)}_{\text{总数中含有 1 次品, 抽 1 次取到正}} + \underbrace{P(B_2) \cdot P(S_1 | B_2)}_{\text{总数中含有 2 次品, 抽 1 次取到正}} \\ &= \underbrace{\frac{1}{3} \cdot \frac{C_{\text{总}10}^1 \text{正}}{C_{\text{总}10}^1}}_{\text{总 10 中含有 0 次品}} + \underbrace{\frac{1}{3} \cdot \frac{C_{\text{总}9}^1 \text{正}}{C_{\text{总}10}^1}}_{\text{总 10 中含有 1 次品}} + \underbrace{\frac{1}{3} \cdot \frac{C_{\text{总}8}^1 \text{正}}{C_{\text{总}10}^1}}_{\text{总 10 中含有 2 次品}} \\ &= 0.9 \end{aligned}$$

所以:  $P(\overline{S_1}) = 1 - P(S_1) = 1 - 0.9 = 0.1$

于是, 我们就能得到:

$$\begin{aligned} P(S_2) &= \underbrace{\overbrace{P(S_1)}^{=0.9} \cdot \overbrace{P(S_2 | S_1)}^{\text{从上面的表格中可知, 正品被检验为正品, 概率为0.98}}}_{\text{第一次抽为正品, 第二次检验为正}} + \underbrace{\overbrace{P(\overline{S_1})}^{=0.1} \cdot \overbrace{P(S_2 | \overline{S_1})}^{\text{次品被检验为正品, 概率是0.05}}}_{\text{第一次抽为次品, 第二次检验为正}} \\ &= (0.9 \cdot 0.98) + (0.1 \cdot 0.05) = 0.887 \end{aligned}$$



6 贝叶斯公式 Bayes' theorem

6.1 先验概率 (从经验来推后果) & 后验概率 (更新迭代经验)

先验概率: 是指根据以往经验和分析得到的概率，它往往作为“由因求果”问题中的“因”出现.	“先验概率”的计算比较简单，没有使用“贝叶斯公式”.
后验概率: 是基于新的信息，修正原来的“先验概率”后，所获得的更接近实际情况的概率估计.	“后验概率”的计算，要使用“贝叶斯公式”.

6.2 贝叶斯公式

根据新信息，不断调整对一个随机事件发生概率的判断，这就是“贝叶斯推理”。即反复迭代，不断逼近真相 (即人工智能的原理).

通常, “事件 A, 在事件 B(发生) 的条件下的概率”，与 “事件 B, 在事件 A 的条件下的概率”，是不一样的. 然而, 这两者是有确定的关系, “贝叶斯法则”就是对这种关系的陈述。

“条件概率”的公式是  $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$  ①

可进一步变换为： $P(AB) = P(A) \cdot P(B|A)$

改变A和B的顺序，就得到： $\overbrace{P(BA)}^{P(AB)}$  =  $P(B) \cdot P(A|B)$  ②  
 $P(AB)$   
是AB同时发生的概率，  
其实就 =  $P(BA)$

把公式②代入公式①，就得到： $P(B|A) = \frac{\overbrace{P(AB)}^{P(BA) = P(B) \cdot P(A|B)}}{P(A)}$   
 $= \frac{P(B) \cdot P(A|B)}{P(A)}$

即： $P(A) \cdot P(B|A) = P(B) \cdot P(A|B)$

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

③ ← 这个就是“贝叶斯公式”

上面“贝叶斯公式”的意思就是说：“在现象 B 出现的条件下，事件 A 发生的概率” (即  $P(A|B)$ )，就等于“事件 A 发生的概率 (即  $P(A)$ )”，乘以“事件 A 发生条件下，事件 B 出现的概率” (即  $P(B|A)$ )，再除以“事件 B 出现的概率” (即  $P(B)$ )。