

第一章 概率论的基本概念

王笑尘

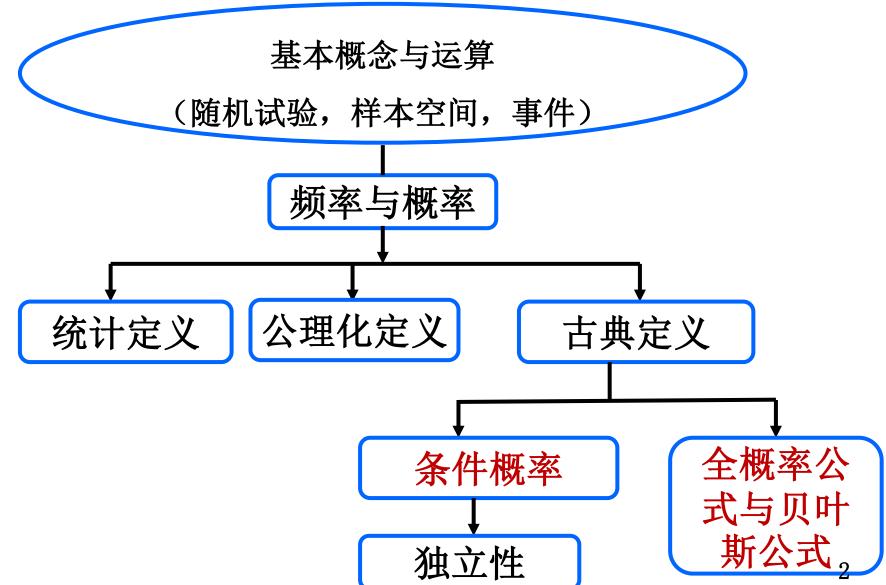
北京邮电大学网络空间安全学院

wxiaochen@bupt.edu.cn



第五节 条件概率







> 条件概率



引例 7个球,其中5个红球,2个白球。不放回取球,每次取 一个球, 共取两次。问: 第1次取到红球的条件下, 第2次取到 红球的概率是多少?

记: $A = { 第1次取到红球 }, B = { 第2次取到红球 },$

$$P(B|A) = \frac{4}{6}, \ P(AB) = \frac{5}{7} \times \frac{4}{6}, \ P(A) = \frac{5}{7}$$

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

注:本例中,计算P(A)时,依据的前提条件是7个球中红球的 比例。 计算P(B|A)时,这个前提条件未变, 只是加上"事件A 已发生"这个新的条件。

3





提出三个问题:

- 1. 对于一般具有附加条件的概率问题,是否也一定具有引例中的表达形式?
 - 2. 由条件概率的概念是否可以得出两个事件积(交)的概率?
- 3. 无条件概率 P(A)、条件概率P(B|A) 与乘积概率 P(AB)的区别是什么?





1. 定义: 设 A, B是两个事件, 则称P(B|A) = P(AB)/P(A)
 为在事件 A 发生的条件下事件 B 发生的条件
 概率, 其中 P(A) > 0。

注:

▲ 条件概率符合概率定义中的三个条件:

非负性

- ★ 对每个事件 B, 有: $1 \ge P(B|A) \ge 0$
- ★ 对于必然事件S, 有: P(S|A) = 1

规范性

★ 设有 B_1, B_2, \cdots 是两两互不相容的事件,则有

$$P(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i | A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i | A)$$
 可列可加性





2. 性质

条件概率常用的相关性质有:

$$(1) P(\Phi|B) = 0$$

(2)
$$P(A|B) = 1 - P(\overline{A}|B)$$

(3)
$$P(A_1 \cup A_2 | B) = P(A_1 | B) + P(A_2 | B) - P(A_1 A_2 | B)$$





- 3. 条件概率的计算
- 1) 用定义计算:

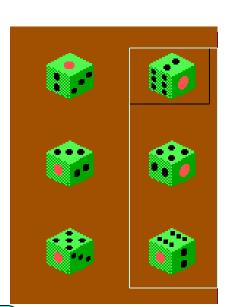
$$P(A \mid B) = \frac{P(AB)}{P(B)},$$

P(B)>0

2)从"加入条件后改变了的情况"去计算:

比如: $A=\{ 掷出2点 \}$, $B=\{ 掷出偶数点 \}$

则:
$$P(A|B) = \frac{1}{3}$$



B发生后的缩减样本空间 所含样本点总数 在缩减样本空间中 A所含样本点个数



例1. 掷两颗骰子,观察出现的点数,设 x_1,x_2 分别表示第一颗,第二颗骰子的点数,且设:

$$A = \{(x_1, x_2) | x_1 + x_2 = 10\} \quad B = \{(x_1, x_2) | x_1 > x_2\}$$

求: P(B|A), P(A|B)

解: 依题意,样本空间

$$S = \{(1,1), (1,2)\cdots(1,6)\cdots(2,1), (2,2)\cdots\}$$

$$(2,6)\cdots(6,1),(6,2)\cdots(6,6)$$

-----36 种

$$A = \{(5,5), (4,6), (6,4)\}$$

-----3 种

$$B = \{(2,1), (3,2), (3,1), (4,3), (4,2), (4,1)\}$$

$$\cdots (6,5), (6,4)\cdots (6,1)$$

----- 15种

方法 1:



在样本空间 S 中计算 P(B), P(AB) 然后依公式 P(A|B) 计算

$$:: AB = \{ (6,4) \}$$

$$\therefore P(AB) = \frac{1}{36}, \ \ \mathbb{Z}P(A) = \frac{3}{36}, \ P(B) = \frac{15}{36}$$

从而:
$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{1}{3}$$

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{1}{15}$$

掷两颗骰子,观察出现的点数,设 x_1,x_2 分别表示第一颗,第二颗骰子的点数,且设:

$$A = \{(x_1, x_2) | x_1 + x_2 = 10\} \quad B = \{(x_1, x_2) | x_1 > x_2\}$$



方法2:

在缩减的样本空间 S_A 或 S_B 中计算B或A出现的概率就可得所求的条件概率(这种方法适合简单的问题)

在缩减的样本空间 S_A 中看: A中有3个基本事件,其中只有 (6,4)是B中包含的基本事件,故有: $P(B|A) = \frac{1}{3}$

在缩减的样本空间 S_B 中看: B中有15个基本事件,其中只有(6,4)是A中包含的基本事件,故有: $P(A|B) = \frac{1}{15}$

$$A = \{(5,5), (4,6), (6,4)\}$$

$$B = \{(2,1), (3,2), (3,1), (4,3), (4,2), (4,1)$$

$$\cdots (6,5), (6,4) \cdots (6,1)\}$$



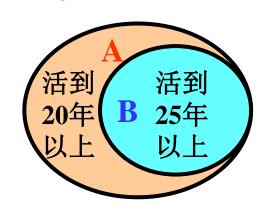
例3 设某种动物由出生算起活到20年以上的概率为0.8,活到25年以上的概率为0.4。 问现年20岁的这种动物,它能活到25岁以上的概率是多少?

解: 设 $A=\{$ 能活20年以上 $\}$, $B=\{$ 能活25年以上 $\}$

所求为P(B|A)。

依题意, P(A) = 0.8, P(B) = 0.4

$$P(B \mid A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{P(B)}{P(A)} = \frac{0.4}{0.8} = 0.5$$





> 乘法定理



由条件概率的定义: $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$

若已知P(B), P(A|B)时, 可以反求P(AB), 即有:

定理1: 设 P(B)>0 或 P(A)>0, 则:

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

乘法定理可推广到多个事件的积事件的情形:

(1)
$$P(ABC) = P(A) \cdot P(B|A) \cdot P(C|AB)$$

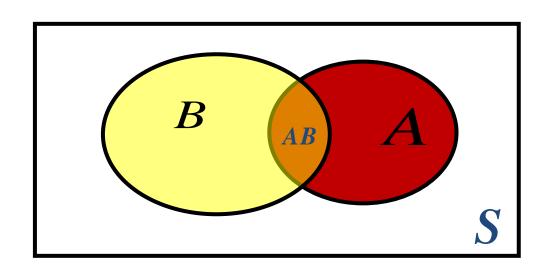
其中: P(AB) > 0

(2)
$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2 | A_1) \cdot P(A_3 | A_1 A_2) \cdot \cdots \cdot P(A_n | A_1 A_2 \cdots A_{n-1})$$





无条件概率 P(A)、 P(AB) 及条件概率 P(A|B) 的 区别

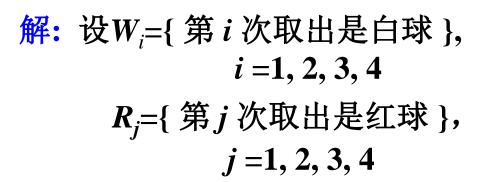


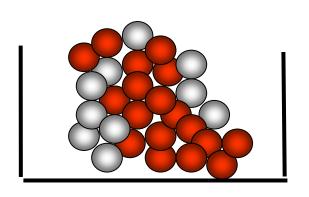
$$P(A \mid B) = \frac{P(AB)}{P(B)},$$



例 4 波里亚 (Polya) 罐子模型

一个罐子中包含b个白球和r个红球。 随机地抽取一个球,观看颜色后放回罐中,并且再加进c个与所抽出的球具有相同颜色的球。这种过程进行四次,试求:第一、二次取到白球且第三、四次取到红球的概率.





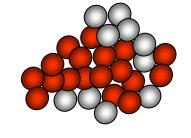
b个白球,r个红球



于是: W_1W_2 R_3 R_4 表示事件 "连续取四个球,第一、第二个是白球,第三、四个是红球。"



用乘法公式容易求出(原罐b个白球、r个红球):



$$P(W_1W_2R_3R_4)$$

=
$$P(W_1) P(W_2|W_1) P(R_3|W_1W_2) P(R_4|W_1W_2R_3)$$

$$= \frac{b}{b+r} \cdot \frac{b+c}{b+r+c} \cdot \frac{r}{b+r+2c} \cdot \frac{r+c}{b+r+3c}$$



例5. 一场精彩的足球赛将要举行,5个球迷好不容易才搞到 一张入场券。大家都想去,只好用抽签的方法来解决。

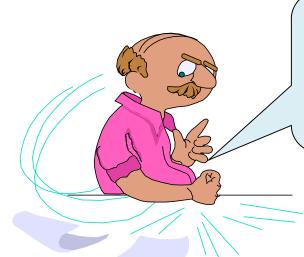


5张同样的卡片,只有一张上写有"入场券",其余的什么也没写。将它们放在一起洗匀,让5个人依次抽取。

问:后抽的人确实比先抽的人吃亏吗?







"大家不必争先恐后,你们一个一个按次序来,谁抽到'入场券'的机会都一样大。"

"先抽的人当然要比后抽的人抽到的机会大。"

到底谁说的对呢?请用已学的条件概率、乘法定理来计算一下,每个人抽到"入场券"的概率到底有多大?



设: A_i 表示"第i个人抽到入场券"i=1,2,3,4,5.

则: \overline{A}_i 表示"第i个人未抽到入场券"

显然: $P(A_1)=1/5$, $P(\overline{A_1})=4/5$

也就是说, 第1个人抽到入场券的概率是1/5.

由于:
$$A_2 = \overline{A_1}A_2$$
 -

所以由乘法公式: $P(A_2) = P(\overline{A_1})P(A_2 | \overline{A_1})$

计算得:
$$P(A_2) = \frac{4}{5} \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{5}$$

即: 第2个人抽到入场券的概率也是1/5。

因为若第2个人抽 到了入场券,则第 1个人肯定没抽到。



同理,第3个人要抽到"入场券",必须第1、第2个人都没有抽到.因此:

$$P(A_3) = P(\overline{A_1}\overline{A_2}A_3) = P(\overline{A_1})P(\overline{A_2} | \overline{A_1})P(A_3 | \overline{A_1}\overline{A_2})$$

=(4/5)(3/4)(1/3)=1/5 ° ° ○ 由乘法
公式

继续做下去就会发现,每个人抽到"入场券"的概率都是1/5。

抽签不必争先恐后。



例 6.

箱子中装有10瓶形状相同的名酒,其中部优名酒7瓶,国优名酒3瓶,今有三个人从箱子中随机地取出一些酒来,每人只拿 2瓶。

问:恰好第一个人拿到两瓶部优名酒,同时第二个人拿到部优、国优名酒各一瓶,第三个人拿到两瓶国优名酒的可能性有多大?

解:设 $A = \{ \hat{\mathbf{m}} - \hat{\mathbf{m}} \}$ $B = \{ \hat{\mathbf{m}} - \hat{\mathbf{m}} \}$ $B = \{ \hat{\mathbf{m}} - \hat{\mathbf{m}} \}$ $C = \{ \hat{\mathbf{m}} = \hat{\mathbf{m}} \}$ $C = \{ \hat{\mathbf{m}} = \hat{\mathbf{m}} \}$



显然, 所求事件的概率为:

$$P(ABC) = P(A) \cdot P(B|A) \cdot P(C|AB)$$

$$\overrightarrow{\text{m}}: P(A) = \frac{C_7^2}{C_{10}^2} = 0.467$$

$$P(B|A) = \frac{C_5^1 \cdot C_3^1}{C_8^2} = 0.536$$

$$P(C|AB) = \frac{C_2^2}{C_6^2} = 0.067$$

10瓶名酒,其中部优7瓶,国优3瓶,第一人拿到两瓶部优名酒,同时第二人拿到部优、国优名酒各一瓶,第三个拿到两瓶国优名酒

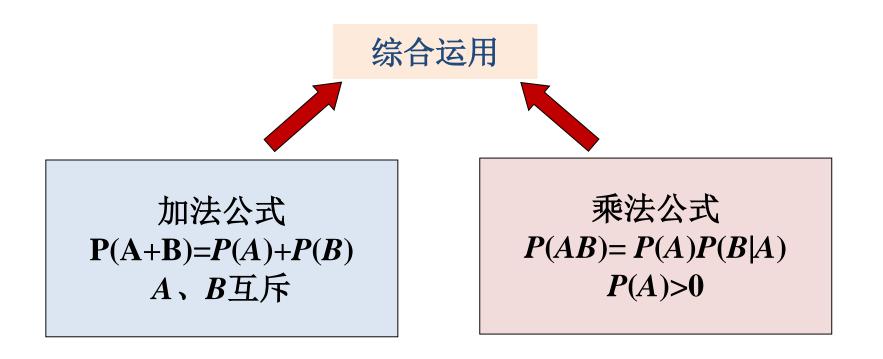
从而:
$$P(ABC) = 0.467 \times 0.536 \times 0.067 = 0.017$$



全概率公式和贝叶斯公式



全概率公式和贝叶斯公式主要用于计算比较复杂事件的概率,它们实质上是加法公式和乘法公式的综合运用.





1. 样本空间的划分

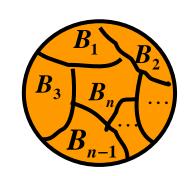
定义:设S为试验E的样本空间, $B_1, B_2, \cdots B_n$ 为 E 的一组事件,若:

(1)
$$B_iB_j = \emptyset, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n$$

$$(2) B_1 \cup B_2 \cup \cdots \cup B_n = S,$$

则称 $B_1, B_2, \cdots B_n$ 是样本空间S的一个划分或称 $B_1, B_2, \cdots B_n$ 是一个互斥事件完备组。

注: S 的一个划分: 一是要互斥, 二是要充满整个空间。





比如:对"掷一颗骰子观察其点数"这一试验,其:

$$S = \{1,2,3,4,5,6\}$$

 $S = \{1,2,3,4,5,6\}$ E的一组事件 $B_1 = \{1,2,3\}, B_2 = \{4,5\}, B_3 = \{6\}$ 是S的一个划分;

E的另一组事件 $C_1 = \{1,2,3\}, C_2 = \{3,4\}, C_3 = \{5,6\}$ 就不是S的一个划分。



2. 全概率公式

定理2 设试验E的样本空间为S,A为E的事件,

$$B_1, B_2, \dots, B_n$$
为S的一个划分,且 $P(B_i) > 0$ $i = 1, 2, \dots n$ 则:

$$P(A) = P(A|B_1) \cdot P(B_1) + P(A|B_2) \cdot P(B_2) + \cdots + P(A|B_n) \cdot P(B_n) = \sum_{i=1}^{n} P(A|B_i) \cdot P(B_i)$$

称为全概率公式。



[证明]:
$$: A = AS = A(B_1 \cup B_2 \cup \cdots B_n)$$

$$= AB_1 \cup AB_2 \cup \cdots AB_n$$

$$\therefore P(A) = P(AB_1) + P(AB_2) + \dots + P(AB_n)$$

$$= P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + \dots + P(A|B_n)P(B_n)$$

注: \triangle 全概率公式关键抓住寻找S的一个划分或寻找一个互斥事件完备组(这里事件 $B_i(i=1,2,\cdots n)$ 是导致事件A发生的一组原因,而事件A的出现只能与 B_i 中之一同时出现)。



▲ 全概率公式一般用于"用条件概率求非条件概率"的问题。 即P(A)不易求,但却很容易找到S的一个划分时用全概率 公式比较方便。

▲从另一个角度去理解全概率公式

某一事件A的发生有各种可能的原因(i=1,2,...,n),如果A是由原因 B_i 所引起,则A发生的概率是:

$$P(AB_i) = P(B_i) P(A | B_i)$$

每一原因都可能导致 A 发生,故 A 发生的概率是各原因引起 A 发生概率的总和,即为全概率公式。





例8. 设甲袋中有3个白球5个红球,乙袋中有4个白球,6个红球,现从甲袋中任取一个球放入乙袋中,再从乙袋中任取一球。

求: 从乙袋中取得白球的概率。

甲: 000

解: 设A: 从乙袋中取得白球

因为: 取球只有两种情况,要么白球要么红球

所以设: B_1 : 从甲袋中任取一球是白球

 B_2 : 从甲袋中任取一球是红球





显然: B_1, B_2 构成一个互斥事件完备组

$$S = B_1 \cup B_2, \quad B_1 B_2 = \Phi$$

$$P(A) = P(A|B_1) \cdot P(B_1) + P(A|B_2) \cdot P(B_2)$$

$$= \frac{5}{11} \cdot \frac{3}{8} + \frac{4}{11} \cdot \frac{5}{8} = \frac{35}{88} = 0.398$$

例9.某工厂有四条流水线生产同一种产品,四条流水线的产量分别占该产品总产量的15%,20%,25%,40%,且四条流水线生产产品的次品率分别是0.01,0.02,0.03,0.025。

求: 从出厂的这种产品中任取一件恰是次品的概率。



解: 因为抽出的产品只能出自这四条流水线,故设:

A: 取出的一件是次品

 B_i :取出的一件产品恰出自第 i 条流水线, i=1,2,3,4

显然: $S = \bigcup_{i=1}^{4} B_i, \exists B_i B_j = \Phi, i \neq j, i, j = 1, 2, 3, 4$

从而: $P(A) = \sum_{i=1}^{4} P(B_i) P(A | B_i)$ $= 0.15 \times 0.01 + 0.2 \times 0.02 + 0.25 \times 0.03 + 0.4 \times 0.025$ = 0.023

四条流水线产量(率): 15%, 20%, 25%, 40%

四条流水线次品(率): 0.01, 0.02, 0.03, 0.025



例 10.甲、乙、丙三人同时对飞机进行射击,三人击中的概率分别为0.4、0.5、0.7。飞机被一人击中而击落的概率为0.2,被两人击中而击落的概率为0.6,若三人都击中,飞机必定被击落,求:飞机被击落的概率.





例 10.甲、乙、丙三人同时对飞机进行射击,三人击中的概率分别为0.4、0.5、0.7。飞机被一人击中而击落的概率为0.2,被两人击中而击落的概率为0.6,若三人都击中,飞机必定被击落,求:飞机被击落的概率.

解: 设B= {飞机被击落}, A_i = {飞机被i人击中},i=0,1,2,3 则B = A_0B + A_1B + A_2B + A_3B

由全概率公式:

$$P(B) = P(A_0)P(B | A_0) + P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2) + P(A_3)P(B | A_3)$$



为求 $P(A_i)$,设 H_i ={飞机被第i人击中},i=1,2,3

可求得:
$$P(A_1) = P(H_1\overline{H}_2\overline{H}_3 + \overline{H}_1H_2\overline{H}_3 + \overline{H}_1\overline{H}_2H_3)$$

$$P(A_2) = P(H_1H_2\overline{H}_3 + H_1\overline{H}_2H_3 + \overline{H}_1H_2H_3)$$

$$P(A_3) = P(H_1H_2H_3)$$

将数据代入计算得:

$$P(A_0) = 0.09$$
; $P(A_1) = 0.36$; $P(A_2) = 0.41$; $P(A_3) = 0.14$.

于是:

$$P(B) = P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2) + P(A_3)P(B | A_3)$$
$$= 0.36 \times 0.2 + 0.41 \times 0.6 + 0.14 \times 1 = 0.458$$

依题意, $P(B|A_1)=0.2$, $P(B|A_2)=0.6$, $P(B|A_3)=1$

即飞机被击落的概率为 0.458。



实际中还有下面一类问题: "已知结果求原因"。

引例:某人从任一箱中任意摸出一球,发现是红球,求该球是取自1号箱的概率。

1红4白 2 3

或者问:

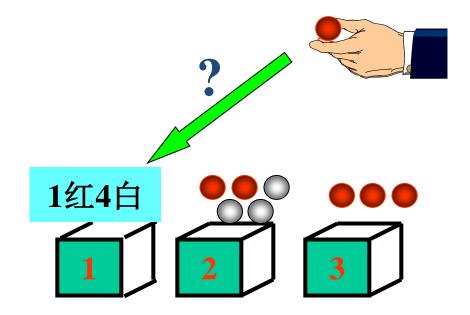
该球取自哪号箱的可能性最大?

这一类问题在实际中更为常见,它所求的是条件概率,是已知某结果发生条件下,求各原因发生可能性大小。



引例:有三个箱子,分别编号为1,2,3,1号箱装有1个红球4个白球,2号箱装有2个红球3个白球,3号箱装有3个红球。某人从三箱中任取一箱,从中任意摸出一球,发现是红球。

求: 该球是取自1号箱的概率



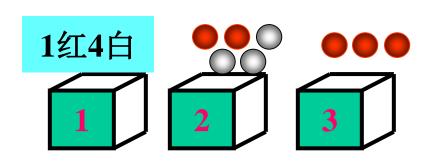


记 B_i ={球取自i号箱}, i=1,2,3; A ={取得红球}

求: $P(B_1|A)$

$$P(B_1 | A) = \frac{P(AB_1)}{P(A)} = \frac{P(B_1)P(A | B_1)}{\sum_{k=1}^{3} P(B_k)P(A | B_k)}$$

运用全概率公式 计算P(A)



将这里得到的公式一般化,就得到:

贝叶斯公式



3. 贝叶斯公式

定理3. 设试验 E 的样本空间为 S, A为 E 的事件,

$$B_1, B_2 \cdots B_n$$
为S的一个划分,且 $P(A) > 0, P(B_i) > 0$

则:
$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^{n} P(A|B_j)P(B_j)}$$
, $i = 1, 2 \cdots n$

称为贝叶斯 (Bayes) 公式

贝叶斯公式与全概率公式一样都是加法公式和乘法公式的综合运用。



在贝叶斯公式中, $P(B_i)$ 和 $P(B_i | A)$ 分别称为<mark>原因</mark>的先验 概率和后验概率.

 $P(B_i)$ 是在没有进一步信息(不知道事件A是否发生)的情况下,人们对诸事件发生可能性大小的认识。

当有了新的信息(知道A发生),人们对诸事件发生可能性大小 $P(B_i | A)$ 有了新的估计。

▲ 贝叶斯公式适用于"用条件概率求条件概率"



 $P(B_3|A)$

例如,某地发生了一个案件,怀疑对象有甲、乙、丙三人。

在不了解案情细节(事件A)之前,侦破人员根据过去的前科,对他们作案的可能性有一个估计,设为: $P(B_1)$ $P(B_2)$ $P(B_3)$ 但在知道案情细节后,发生后

 $P(B_1 | A)$

P(B, |A)

比如,原来认为作案可能性较小的某甲,现在变成了重点嫌疑犯。(贝叶斯公式从数量上刻划了这种变化)



例11. 在例 9 中已知任取一件产品是次品。

问:此次品出自哪条的流水线的可能性大?

例9. 某工厂有四条流水线生产同一种产品, 四条流水线的产量分别占该产品总产量的15%, 20%, 25%, 40%, 且四条流水线生产产品的次品率分别是 0.01, 0.02, 0.03, 0.025。

$$P(B_1|A) = \frac{P(B_1) \cdot P(A|B_1)}{\sum_{j=1}^4 P(B_j) P(A|B_j)} = \frac{P(B_1) P(A|B_1)}{P(A)} = \frac{0.15 \times 0.01}{0.023} = 0.065$$

$$P(B_2|A) = \frac{0.2 \times 0.02}{0.023} = 0.174$$

$$P(B_3|A) = \frac{0.25 \times 0.03}{0.023} = 0.326$$

$$P(B_4|A) = \frac{0.4 \times 0.025}{0.023} = 0.435$$

出自第四条 流水线可能 性大



例 12.某一地区患有癌症的人占0.005,患者对一种试验反应是阳性的概率为0.95,正常人对这种试验反应是阳性的概率为0.04,现抽查了一个人,试验反应是阳性。

问:此人是癌症患者的概率有多大?

解: 设 $C = \{ \text{抽查的人患有癌症} \}$,

 $A = \{ 试验结果是阳性 \},$

则 \overline{C} 表示"抽查的人不患癌症"。



$$P(C) = 0.005, \ P(\bar{C}) = 0.995, \ P(A|C) = 0.95, \ P(A|\bar{C}) = 0.04$$

此例即为求P(C|A)



由贝叶斯公式,可得:

$$P(C \mid A) = \frac{P(C)P(A \mid C)}{P(C)P(A \mid C) + P(\overline{C})P(A \mid \overline{C})}$$

代入数据计算得试验结果为阳性的条件下,患癌症的概率:

$$P(C \mid A) = 0.1066$$

现在来分析一下结果的意义:

- 1. 这种试验对于诊断一个人是否患有癌症有无意义?
- 2. 检出阳性是否一定患有癌症?

分析问题1.



这种试验对于诊断一个人是否患有癌症有无意义?如果不做试验,抽查一人,他是患者的概率:

$$P(C) = 0.005$$

若试验后得阳性反应,则根据试验得来的信息,此人是患者的概率为:

$$P(C \mid A) = 0.1066$$

从0.005 增加到 0.1066, 将近增加约 21 倍。

这说明:这种试验对于诊断一个人是否患有癌症是有意义的。



分析问题2.

检出阳性是否一定患有癌症? 试验结果为阳性, 此人确患癌症的概率为:

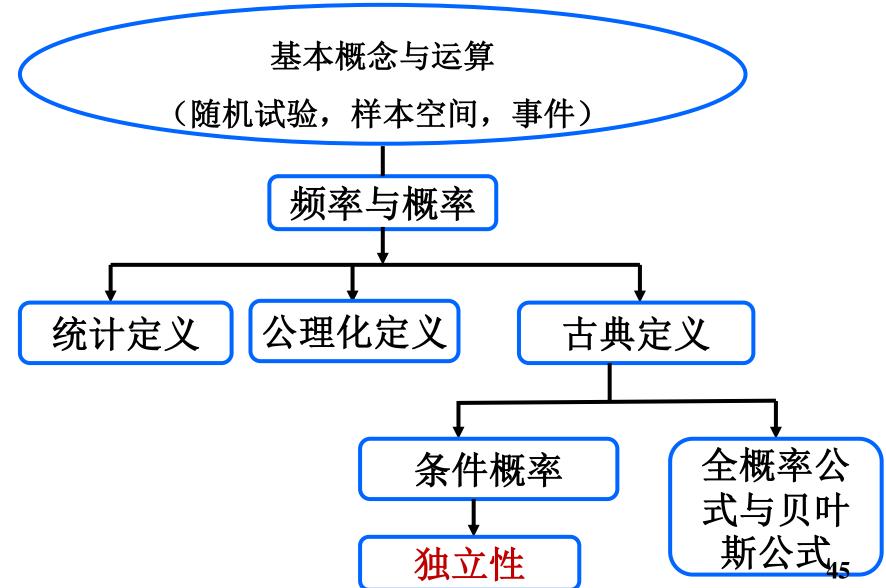
$$P(C \mid A) = 0.1066$$

可见:即使一个人检验出阳性,尚可不必过早下结论此人确患有癌症,因为这种可能性只有 10.66% (平均来说,1000个人中大约只有107人确患癌症)。



第六节 事件的独立性





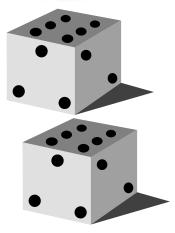


引例1. 将一颗均匀骰子连掷两次,设

 $A={$ 第二次掷出 $6点}$,

 $B={$ 第一次掷出 $6点}$,

显然: P(A|B) = P(A)



这就是说,已知事件B发生,并不影响事件A发生的概率,这时称事件A、B独立。

由乘法公式知,当事件 $A \times B$ 独立时,有:

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

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





定义1. 设A,B是两个事件,如果具有等式:

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

则称 A, B 为相互独立的事件,简称A, B独立。

定理:设A,B是两事件,且P(A) > 0,若A,B相互独立,则P(B|A) = P(B)。





性质1: 若 A与 B 相互独立 $\longrightarrow A$ 与 B , \overline{A} 与 B 也相互独立。

[证]:(只证 A 与 B 相互独立,其余自证)

$$P(A\overline{B}) = P(A - AB)$$
 而 $A \supset AB$
$$= P(A) - P(AB)$$

$$= P(A) - P(A)P(B)$$

$$= P(A)(1 - P(B)) = P(A) \cdot P(\overline{B})$$

性质2: 若P(A) > 0, P(B) > 0, 则A, B相互独立与A, B互不相容不同时成立。





定义2 (两两独立):设A,B,C三个事件,如果具有如下等式:

$$\begin{cases} P(AB) = P(A)P(B) \\ P(BC) = P(B)P(C) \\ P(AC) = P(A)P(C) \end{cases}$$

则称A,B,C两两独立。





注: 若A,B,C两两独立,P(ABC) = P(A)P(B)P(C)不一定成立。

因为P(ABC) = P(C|AB)P(AB), 而P(C|AB)不一定等于P(C)。

例:随机扔两枚硬币,事件 $A={$ 第一枚硬币出现正面},事件 $B={$ 第二枚硬币出现正面},事件 $C={$ 两枚硬币同样一面}。

P(A)=1/2, P(B)=1/2, P(C)=1/2.

P(AC)=1/4=P(A)P(C), P(BC)=1/4=P(B)P(C).

AB的发生会影响C的发生, 故 $P(C|AB) \neq P(C)$ 。





问题: 满足什么条件,P(ABC) = P(A)P(B)P(C) 才能成立?

三个事件的"相互独立"的概念

定义3. 设A,B,C是三个事件,如果具有等式:

$$\begin{cases} P(AB) = P(A)P(B) \\ P(BC) = P(B)P(C) \\ P(AC) = P(A)P(C) \\ P(ABC) = P(A)P(B)P(C) \end{cases}$$

则称事件 A, B, C 为相互独立的事件。



> 事件的独立性



推广:设 $A_1,A_2,\cdots A_n$ 是 n 个事件,如果对于任意 k $(1 \le k \le n)$

和任意 $1 \le i_1 < i_2 < \cdots < i_k \le n$,具有等式

$$P(A_{i_1}A_{i_2}\cdots A_{i_k}) = P(A_{i_1})P(A_{i_2})\cdots P(A_{i_k})$$

则称 $A_1, A_2, \cdots A_n$ 为相互独立的事件。





▲ 相互独立与两两独立的关系:

两两独立——n个事件任何两个彼此独立

相互独立 —— n个事件 <u>任意 k个</u> $(k \le n)$ 都是独立的

故相互独立 ⇒ 两两独立,反之则不真





 \triangle n 个独立事件和 的概率公式:

设事件 A_1, A_2, \cdots, A_n 相互独立,则

$$P(A_1+...+A_n)$$

$$=1-P(A_1+A_2+\cdots+A_n)$$

 $\overline{A}_1, \overline{A}_2, \cdots, \overline{A}_n$ 也相互独立

$$=1-P(\overline{A}_1\overline{A}_2\cdots\overline{A}_n)$$

$$= \mathbf{1} - P(\overline{A}_1)P(\overline{A}_2)\cdots P(\overline{A}_n)$$

▲ 类似地, A_1 , A_2 , ···, A_n 至少有一个不发生的概率 (1-都发生的概率):

$$P(\overline{A}_1 + \overline{A}_2 + \dots + \overline{A}_n) = 1 - P(A_1)P(A_2)\cdots P(A_n)$$

由德摩根律





注: 在实际应用中,往往根据问题的实际意义去判断两事件是否独立。

例如: 甲、乙两人向同一目标射击,记 $A=\{$ 甲命中 $\}$, $B=\{$ 乙命中 $\}$,A与B是否独立?

可根据实际意义,由于"甲命中"并不影响"乙命中"的概率,故认为*A、B*独立。(即一事件发生与否并不影响另一事件发生的概率)





例1:

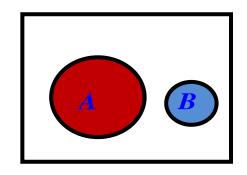
- (1) 如图的两个事件是独立的吗?
- (2) 能否在样本空间S中找两个事件,它们既相互独立又互斥?

解: (1) 因为:
$$P(AB) = 0$$

 $\overrightarrow{\text{m}} P(A) \neq 0$, $P(B) \neq 0$

即: $P(AB) \neq P(A)P(B)$

故 A、B不独立



反之,若A与B独立,且P(A)>0,P(B)>0,则A、B不互斥。



(2) 所要寻找的这两个事件就是S 和 ϕ

S

因为:
$$\phi S = \phi$$

所以:
$$P(S\phi) = P(\phi)P(S) = 0$$

则: ϕ 与 S 独立且互斥

注意: • 与任何事件都独立。



独立与互斥的区别和联系的思考题:

(1) 设 $A \setminus B$ 为互斥事件,且 P(A) > 0, P(B) > 0, 下面四个结论中,正确的是:

1.
$$P(B|A) > 0$$

2.
$$P(A|B) = P(A)$$

3.
$$P(A|B) = 0$$

4.
$$P(AB) = P(A) P(B)$$

(2) 设A、B为独立事件,且P(A) > 0, P(B) > 0, 下面四个结论中,正确的是:

1.
$$P(B|A) > 0$$

2.
$$P(A|B) = P(A)$$

3.
$$P(A|B) = 0$$

4.
$$P(AB) = P(A) P(B)$$





独立与互斥的区别和联系的思考题:

(1) 设A、B为互斥事件,且 P(A) > 0, P(B) > 0, 下面四个结论中,正确的是:

1.
$$P(B|A) > 0$$

2.
$$P(A|B) = P(A)$$

3.
$$P(A|B) = 0$$

4.
$$P(AB) = P(A) P(B)$$

(2) 设A、B为独立事件,且P(A) > 0, P(B) > 0, 下面四个结论中,正确的是:

1.
$$P(B|A) > 0$$

2.
$$P(A|B) = P(A)$$

3.
$$P(A|B) = 0$$

4.
$$P(AB) = P(A) P(B)$$

答案: (1) 3; (2) 1, 2,4



例:甲、乙、丙三台机床独立工作,由一个操作者照管,某段时间内它们不需要操作者照管的概率分别为 0.9, 0.8, 0.85。

求: (1) 没有一台机床不需要 照管的概率(都需要照管)

- (2) 至少一台机床需要照管的概率
- (3) 至多一台机床不需要 照管的概率

解: 设A,B,C: 分别表示甲,乙,丙三台机床不需要照管

因为: 三台机床要不要照看是相互独立的



(1)
$$P(\overline{ABC}) = P(\overline{A})P(\overline{B})P(\overline{C})$$

= $(1-0.9)(1-0.8)(1-0.85) = 0.003$

(2)
$$P(\overline{A} \cup \overline{B} \cup \overline{C}) = P(\overline{ABC}) = 1 - P(ABC)$$

 $= 1 - P(A)P(B)P(C)$
 $= 1 - 0.9 \times 0.8 \times 0.85$
 $= 0.388$

甲,乙,丙三台 机床不需要 照管的概率 分别为: 0.9, 0.8, 0.85

(3) D: 至多只有一台机床不需要照看

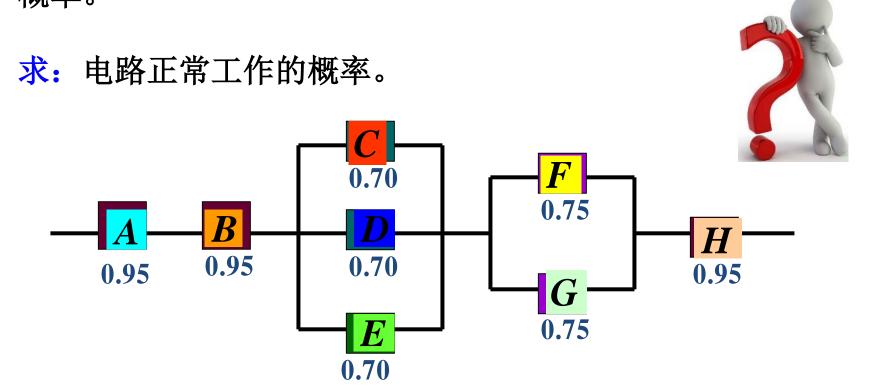
$$P(D) = P(\overline{ABC}) + P(A\overline{BC}) + P(\overline{ABC}) + P(\overline{ABC}) + P(\overline{ABC})$$

$$= 0.003 + 0.9 \times 0.2 \times 0.15 + 0.1 \times 0.8 \times 0.15$$

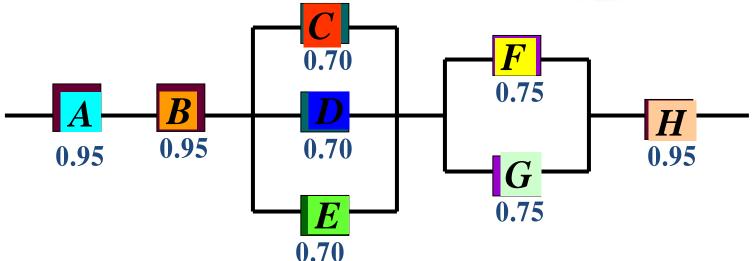
$$+ 0.1 \times 0.2 \times 0.85 = 0.059$$



例4. 下图是一个串并联电路示意图. $A \times B \times C \times D \times E \times F \times G \times H$ 都是电路中的元件。 它们下方的数是它们各自正常工作的概率。







M: 将电路正常工作记为 M, 由于各元件独立工作, 故有:

$$P(W) = P(A) P(B) P(C+D+E) P(F+G) P(H)$$

其中:
$$P(C+D+E)=1-P(\bar{C})P(\bar{D})P(\bar{E})=0.973$$

$$P(F+G)=1-P(\bar{F})P(\bar{G})=0.9375$$

代入得: $P(W) \approx 0.783$



独立试验序列模型

例如 将一骰子掷 10次,那么掷 10次掷骰子的试验便是 10次独立试验.如果我们关注于每次试验中点数 6是否出现,这便是 10重伯努利试验.点数 6恰好出现 2次的概率为。

$$p_{10}(2) = C_{10}^2 (\frac{1}{6})^2 (\frac{5}{6})^8$$

点数6至少出现2次的概率为。

$$p = \sum_{k=2}^{10} C_{10}^{k} \left(\frac{1}{6}\right)^{k} \left(\frac{5}{6}\right)^{10-k}$$



网络横向移动攻击事件





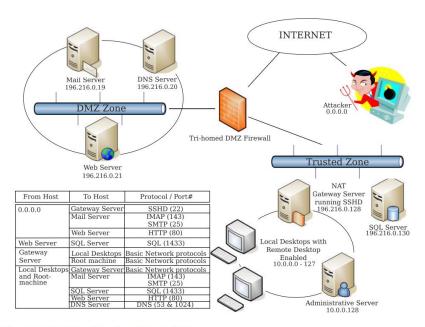


Fig. 1. Test-bed network model.

不安全诱因

TABLE 1
Initial List of Vulnerabilities in Test Network

Host	Vulnerability	CVE#	Type of Attack
Local desktops	Remote login	CA 1996-83	remote-2-user
(10.0.0.0-127)	LICQ Buffer Overflow (BOF)	CVE 2001-0439	remote-2-user
	MS Video ActiveX Stack BOF	CVE 2009-0015	remote-2-root
Admin machine	MS SMV service Stack BOF	CVE 2008-4050	local-2-root
(10.0.0.128)			
Gateway server	OpenSSL uses predictable random	CVE 2008-0166	information leakage
(196.216.0.128)	Heap corruption in OpenSSH	CVE 2003-0693	local-2-root
	Improper cookies handler in OpenSSH	CVE 2007-4752	authentication bypass
SQL Server	SQL Injection	CVE 2008-5416	remote-2-root
(196.216.0.130)	-		
Mail Server	Remote code execution in SMTP	CVE 2004-0840	remote-2-root
(196.216.0.19)	Error message information leakage	CVE 2008-3060	account information theft
	Squid port scan vulnerability	CVE 2001-1030	information leakage
DNS Server	DNS Cache Poisoning	CVE 2008-1447	integrity
(196.216.0.20)			
Web Server	IIS vulnerability in WebDAV service	CVE 2009-1535	remote-2-local
(196.216.0.21)			authentication bypass

N. Poolsappasit, R. Dewri and I. Ray, "Dynamic Security Risk Management Using Bayesian Attack Graphs," in *IEEE Transactions on Dependable and Secure Computing*, vol. 9, no. 1, pp. 61-74.



网络横向移动攻击事件



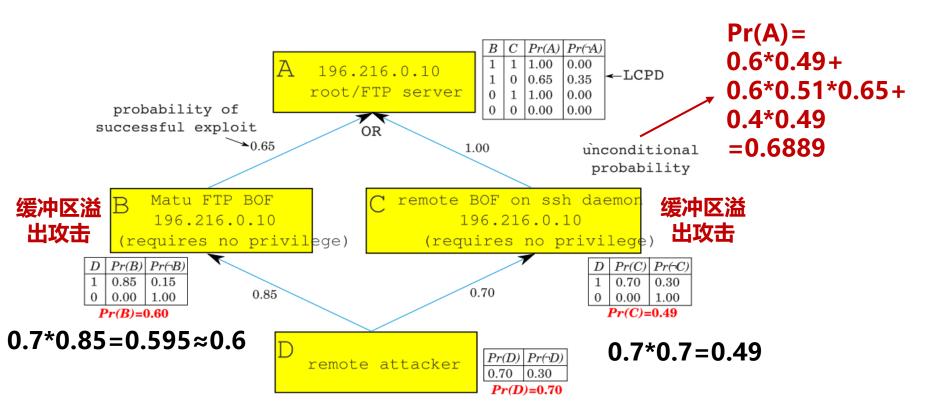


Fig. 3. Simple BAG illustrating probability computations.

N. Poolsappasit, R. Dewri and I. Ray, "Dynamic Security Risk Management Using Bayesian Attack Graphs," in *IEEE Transactions on Dependable and Secure Computing*, vol. 9, no. 1, pp. 61-74.



网络横向移动攻击事件



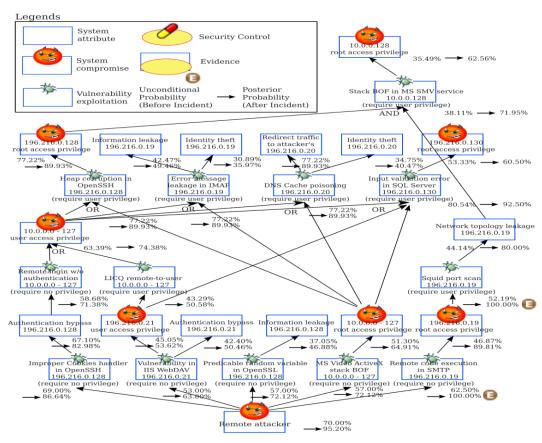


Fig. 2. BAG of test network with unconditional probabilities and posterior probabilities given two attack incidences (marked by ®).

N. Poolsappasit, R. Dewri and I. Ray, "Dynamic Security Risk Management Using Bayesian Attack Graphs," in *IEEE Transactions on Dependable and Secure Computing*, vol. 9, no. 1, pp. 61-74.



第一章作业(教材第五版):

P25: 1, 2, 3, 4

P26: 8, 9, 10, 11, 13, 14, 19

P27: 20, 21, 29

P28: 33

P29: 35

注:作业不得抄袭;写上姓名、班级、学号和页码(如1/5),9月27日前提交至教学云平台。

68