

§ 1.4 全概率公式和贝叶斯公式

全概率公式(The Law of Total Probability)和贝叶斯公式(Bayes' Theorem)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.

综合运用

加法公式

$$P(A+B)=P(A)+P(B)$$

A 、 B 互斥

乘法公式

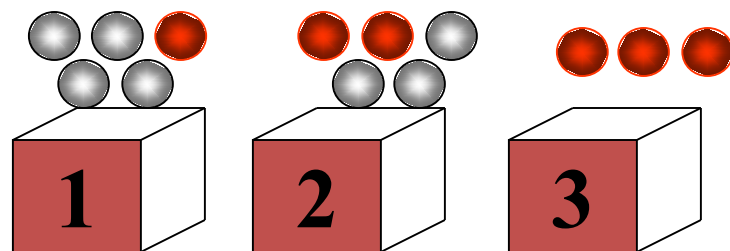
$$P(AB)=P(A)P(B|A)$$

$P(A)>0$

一. 全概率公式 The Law of Total Probability

例1 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红3白球，3号箱装有3红球. 某人从三箱中任取一箱，从中任意摸出一球，求取得红球的概率.

解: 记 $A_i = \{\text{球取自} i \text{号箱}\}$,
 $B = \{\text{取得红球}\}$



B 发生总是伴随着 A_1, A_2, A_3 之一同时发生,

即 $B = A_1B + A_2B + A_3B$,

且 A_1B, A_2B, A_3B 两两互斥

运用加法公式得

$$P(B)=P(BS)=P(A_1B)+P(A_2B)+P(A_3B)$$

$$P(B) = \sum_{i=1}^3 P(A_i)P(B | A_i)$$

对每一项运用乘法公式

代入数据计算得： $P(B)=8/15$

将此例中所用的方法推广到一般的情形，就得到在概率计算中常用的全概率公式。

外文书上的推导

$$p(X) = \sum_Y p(X, Y) = \sum_Y p(X | Y) p(Y)$$

Sum rule
加法公式

Product rule
乘法公式

全概率公式

设 S 为随机试验的样本空间, A_1, A_2, \dots, A_n 是两两互斥的事件, 且有 $P(A_i) > 0$, $i = 1, 2, \dots, n$,

$\bigcup_{i=1}^n A_i = S$, 则对任一事件 B , 有

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

称满足上述条件的 A_1, A_2, \dots, A_n 为完备事件组.

证明 A_1, A_2, \dots, A_n 两两互不相容,
得 A_1B, A_2B, \dots, A_nB 也两两互不相容;

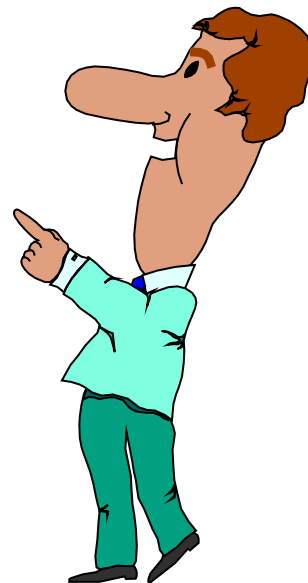
$$P(A_iBA_jB) = P(A_iBA_j) = P(\emptyset) = 0$$

我们还可以从另一个角度去理解 **全概率公式**

某一事件 B 的发生有各种可能的原因 ($i=1,2,\dots,n$), 如果 B 是由原因 A_i 所引起, 则 B 发生的概率是

$$P(BA_i)=P(A_i)P(B | A_i)$$

每一原因都可能导致 B 发生, 故 B 发生的概率是各原因引起 B 发生概率的总和, 即 **全概率公式**.



全概率公式的关键:

数学模型

完备事件
组

例2.甲、乙、丙三个车间生产同一种产品，其产量分别占总数的25%,35%,40%，次品率分别为5%,4%,2%，从这批产品中任取一件，求它是次品的概率.

A_1, A_2, A_3 分别表示产品由甲、乙、丙车间生产

B 表示产品为次品

完备事件组

全概率公式

$$\begin{aligned} P(B) &= P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2) + P(A_3)P(B | A_3) \\ &= 0.0345 \end{aligned}$$

例3 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.

完备事件组是什么？ 甲、乙、丙？

设 $B=\{\text{飞机被击落}\}$

$A_i=\{\text{飞机被}i\text{个人击中}\}, i = 0, 1, 2, 3$

由全概率公式

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

由全概率公式

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

依题意，
 $P(B|A_0)=0$ ，
 $P(B|A_1)=0.2$ ，
 $P(B|A_2)=0.6$ ，
 $P(B|A_3)=1$

为求 $P(A_i)$ ，设 $H_j=\{\text{飞机被第}j\text{人击中}\}$, $j=\text{甲,乙,丙}$

$$P(A_1) = P(H_1\bar{H}_2\bar{H}_3 + \bar{H}_1H_2\bar{H}_3 + \bar{H}_1\bar{H}_2H_3)$$

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

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

加法公式

独立性

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

$$\begin{aligned} P(B) &= P(A_1)P(B|A_1) + P(A_2)P(B|A_2) + P(A_3)P(B|A_3) \\ &= 0.36 \times 0.2 + 0.41 \times 0.6 + 0.14 \times 1 = 0.458 \end{aligned}$$

即飞机被击落的概率为0.458.

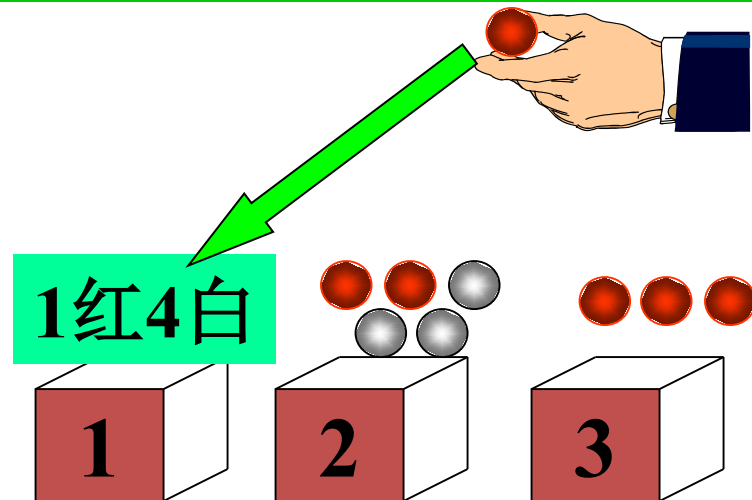
实际中还有下面一类问题“已知结果求原因”

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.

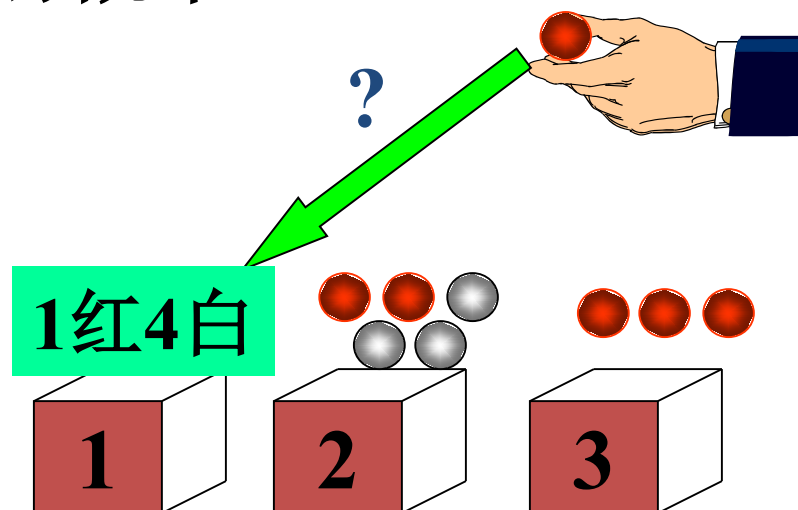
或者问:

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.



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红球3白球，3号箱装有3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 $A_i = \{\text{球取自} i \text{号箱}\}$, $i=1,2,3$; $B = \{\text{取得红球}\}$

求 $P(A_1|B)$.

条件概率公式

乘法公式

$$P(A_1 | B) = \frac{P(A_1 B)}{P(B)} = \frac{P(A_1)P(B | A_1)}{\sum_{k=1}^3 P(A_k)P(B | A_k)}$$

运用全概率公式
计算 $P(B)$

将这里得到的公式一般化，就得到

贝叶斯公式

二. 贝叶斯公式Bayes' Theorem

设 A_1, A_2, \dots, A_n 是完备事件组，则对任一事件 B ，有

先验概率
Prior Prob.

相似度
Likelihood

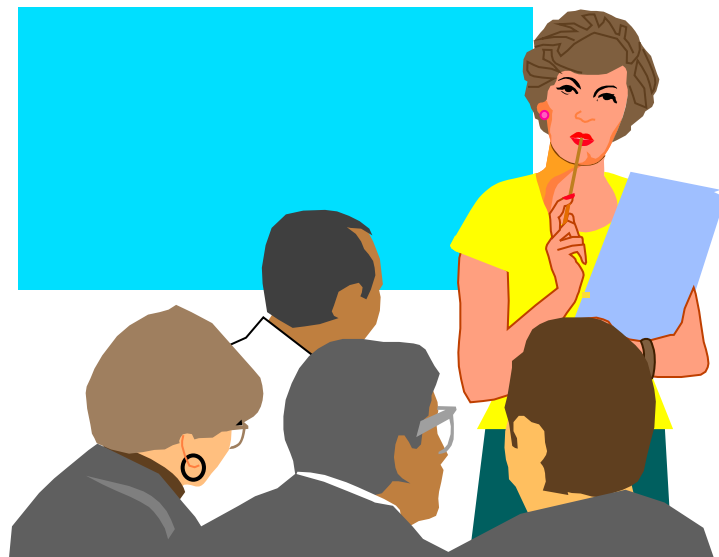
后验概率
Posterior Prob.

$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{j=1}^n P(A_j)P(B|A_j)} \quad i = 1, 2, \dots, n$$

全概率
Sum over Space hypotheses

该公式于1763年由贝叶斯(Bayes)给出。它是在观察到事件 B 已发生的条件下，寻找导致 B 发生的每个原因 A_i 的概率。

贝叶斯公式在实际中有很多应用，它可以帮助人们确定某结果发生的最可能原因。



Bayes公式的实际意义

假定 A_1, A_2, \dots, A_n 为导致试验结果的“**原因**”

称 $P(A_i)$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 为**先验概率**

先验概率反映了各种“原因”发生的可能性大小（在试验前是知道的，以往的经验得到）

若试验产生“**结果**”事件 B ，则要探讨事件发生的“**原因**”

$$P(A_i | B) \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

称 $P(A_i | B)$ 为**后验概率**

后验概率反映了试验后对各种“原因”发生的可能性大小的推断

① **后验概率**可以通过 Bayes 公式进行计算

$$P(A_i | B) = \frac{P(B | A_i)P(A_i)}{\sum_{j=1}^n P(B | A_j)P(A_j)} \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

后验转先验

② **Bayes 方法**广泛应用于网络、分类、诊断、估计、检验、判别、推理等方面

Bayes公式的重要意义在于利用人们掌握的先验知识来推断后验概率

例如：肺癌计算机自动辅助诊断系统

假定 B 为“肺癌”。 A_1 为“抽烟”， A_2 为“喝酒”， A_3 为“唱歌”， A_4 为“生活在雾霾严重的城市”。要确定那种习惯是“肺癌”的主要杀手？

应用统计方法确定先验概率 $P(A_i)$ ：比如 A_3 表示人们“抽烟”的概率，可以进行抽样统计的方法获得。随机抽取一大帮人，“抽烟”的频率。

可以应用统计方法获得 $P(B|A_i)$ ，如 $P(B|A_3)$ 表示“唱歌”多的人得肺癌 B 的概率。随机抽取的一大帮人中，“唱歌”的人中得肺癌的概率

$$P(B | A_i) \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

应用 Bayes 公式计算机可计算出后验概率

$$P(A_i | B) \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

例2. 甲、乙、丙三个车间生产同一种产品，其产量分别占总数的25%, 35%, 40%，次品率分别为5%, 4%, 2%，今随机地从中任取一件，发现是次品，问这产品由哪个车间生产的可能性较大？

$$P(B) = 0.0345$$

$$P(A_1 | B) = \frac{P(A_1)P(B|A_1)}{P(B)} \approx 0.362$$

贝叶斯公式

$$P(A_2 | B) = \frac{P(A_2)P(B|A_2)}{P(B)} \approx 0.406$$

$$P(A_3 | B) = \frac{P(A_3)P(B|A_3)}{P(B)} \approx 0.232$$

该产品由乙车间生产的可能性最大。

例4 用甲胎蛋白检测法(AFP)诊断肝病, 已知确实患肝病者被诊断为肝病的概率为0.95, 未患肝病者被误诊为肝病的概率为0.02, 假设人群中肝病的发病率为0.0004, 现在有一个人被诊断为患有肝病, 求此人确实为肝病患者的概率。

设 $A=\{\text{肝病患者}\}$, $B=\{\text{被诊断为患有肝病}\}$,

由贝叶斯公式,

$$\begin{aligned} P(A|B) &= \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})} \\ &= \frac{0.0004 \times 0.95}{0.0004 \times 0.95 + (1 - 0.0004) \times 0.02} \approx 0.0187 \end{aligned}$$

总结

1. 全概率公式
2. 贝叶斯公式

Summary

1.1 随机事件定义, 关系, 运算

定义: 样本空间; 基本、复合、必然、不可能事件
关系: 包含、相等、并、交、差、互斥、对立
运算: 吸收、重余、幂等、差化积、交换、结合、分配、反演

1.2 随机事件的概率

古典定义
统计定义
公理化定义

1.3 概率的性质与运算

性质: 非负、规范、可列可加性
运算: 加法、逆事件、减法、广义加减、乘法
条件概率、事件独立性、伯努利概型、二项公式

1.4 全概率公式和贝叶斯公式

全概率公式
贝叶斯公式