

# 第一章教学计划

## 教学内容:

条件概率, 乘法公式, 全概率公式, 贝叶斯公式。

## 教学目的及目标:

掌握条件概率及相关公式。

## 教学重点:

条件概率, 概率乘法公式, 全概率公式。

## 教学难点:

全概率公式。

## § 1.3 条件概率

### 一、条件概率的定义及性质

#### 1、概念及引例

在解决许多概率问题时，往往需要在有某些附加信息(条件)下求事件的概率.

在事件 $B$ 发生的条件下（隐含 $P(B)>0$ ），事件 $A$ 发生的概率称为 $A$ 对 $B$ 的**条件概率**，记作 $P(A|B)$ .

一般来说， $P(A|B) \neq P(A)$ 。如下例

例如，掷一颗均匀的骰子， $A=\{\text{掷出2点}\}$ ，

$B=\{\text{掷出偶数点}\}$ ，  $P(A)=1/6$ ，  $P(A|B)=?$

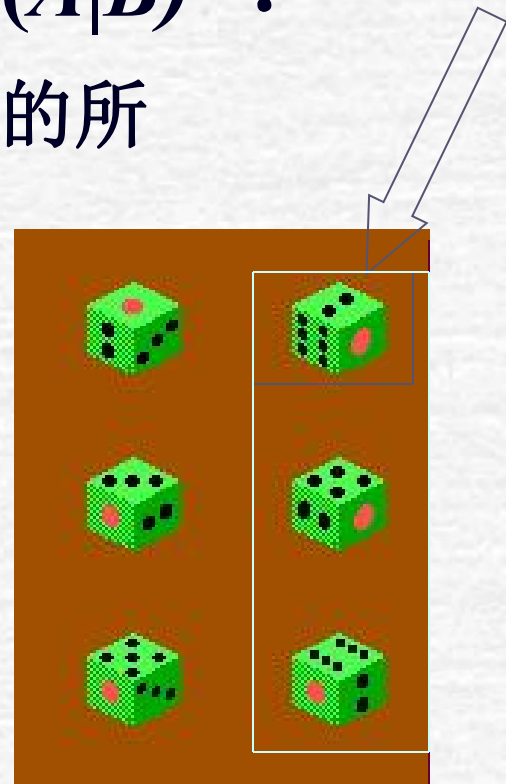
分析：事件 $B$ 已经发生，因此，这时试验的所有可能结果构成的集合就是 $B$ ，

$B$ 中共有3个元素，它们的出现是等可能的，其中只有1个在 $A$ 中，

于是 $P(A|B)=1/3$ 。

容易看到，这里

$$P(A|B) = \frac{1}{3} = \frac{1/6}{3/6} = \frac{P(AB)}{P(B)}.$$





## 2. 条件概率的定义:

设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  为一概率空间,  $A, B$  是两事件, 且  $P(B) > 0$ , 称

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

为在事件  $B$  发生的条件下事件  $A$  发生的条件概率 (1) 若  $P(A) > 0$ , 同样可定义

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

(2) 条件概率  $P(\cdot | B)$  满足概率定义的四条公理。

这表明，条件概率也是一种概率，因此，概率的一切性质都适用于条件概率，例如：

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

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

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

.....

## 2. 计算

一般有两种方法：

(1) 定义法：  $P(B|A)=P(AB)/P(A)$

(2) 缩小样本空间法：  $P(B|A) = \mu_{AB} / \mu_A$



例1 掷两颗均匀骰子,已知第一颗掷出6点,问  
“掷出点数之和不小于10”的概率是多少?

解: 设  $A = \{\text{掷出点数之和不小于10}\}$

$B = \{\text{第一颗掷出6点}\}$

应用定义

解法1:

$$P(A | B) = \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{3/36}{6/36} = \frac{1}{2}$$

解法2:  $P(A | B) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$

在  $B$  发生后的  
缩减样本空间  
中计算

## 条件概率 $P(A|B)$ 与 $P(A)$ 的区别:

$P(A)$ 与 $P(A|B)$ 的区别在于两者发生的条件不同,它们是两个不同的概念,在数值上一般也不同.

## 条件概率 $P(A|B)$ 与 $P(A)$ 数值关系:

何时一定有:

$$P(A|B) \geq P(A)?$$

$$\text{或 } P(A|B) \leq P(A)?$$

$$\text{以及 } P(A) = P(A|B) ?$$



### 三、概率乘法公式

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

若已知 $P(B)$ ,  $P(A|B)$ , 可以反求 $P(AB)$ :

若 $P(B)>0$ , 则 $P(AB)=P(B)P(A|B)$  (2)

将 $A$ 、 $P$

若 $P(A)$

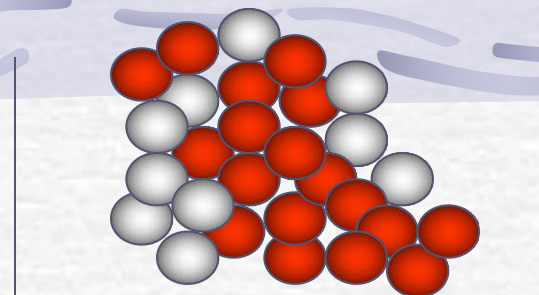
而

(2)和(3)式都称为乘法公式, 利用它们可计算两个事件同时发生的概率

故 $P(A)>0$ , 则 $P(AB)=P(A)P(B|A)$  (3)

# 乘法公式应用举例

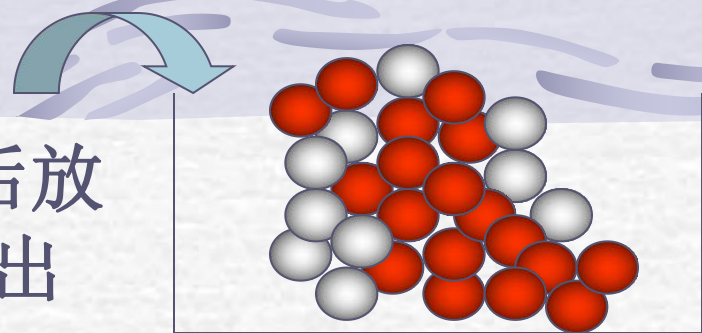
## 例4 波里亚罐子模型



$b$ 个白球,  $r$ 个红球

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. 这种手续进行四次, 试求第一、二次取到白球且第三、四次取到红球的概率.

随机取一个球，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。

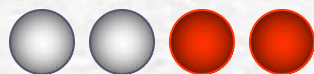


$b$ 个白球,  $r$ 个红球

解：设  $W_i = \{\text{第}i\text{次取出是白球}\}$ ,  $i=1,2,3,4$

$R_j = \{\text{第}j\text{次取出是红球}\}$ ,  $j=1,2,3,4$

于是  $W_1W_2R_3R_4$  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

$$\begin{aligned} & P(W_1 W_2 R_3 R_4) \\ &= P(W_1) P(W_2 | W_1) P(R_3 | W_1 W_2) P(R_4 | W_1 W_2 R_3) \\ &= \frac{b}{b+r} \frac{b+c}{b+r+c} \frac{r}{b+r+2c} \frac{r+c}{b+r+3c} \end{aligned}$$



当  $c > 0$  时，由于每次取出球后会增加下一次也取到同色球的概率。这是一个传染病模型。每次发现一个传染病患者，都会增加再传染的概率。

推广到多个事件的乘法公式:

当 $P(A_1A_2)>0$ 时, 有

$$P(A_1A_2A_3) = P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1A_2)$$

一般地,

当 $P(A_1A_2\dots A_{n-1})>0$ 时, 有

$$P(A_1A_2\dots A_n)$$

$$= P(A_1)P(A_2|A_1) \dots P(A_n|A_1A_2\dots A_{n-1})$$

注意 $P(AB)$ 与 $P(A | B)$ 的区别：  
“B发生”：在 $P(AB)$ 中是结果，  
在 $P(A | B)$ 中是条件！

请看下面的例子



例2 甲、乙两厂共同生产1000个零件，其中300件是乙厂生产的. 而在这300个零件中，有189个是标准件，现从这1000个零件中任取一个，问这个零件是乙厂生产的标准件的概率是多少？

设 $B=\{\text{零件是乙厂生产}\}$

$A=\{\text{是标准件}\}$

所求为 $P(AB)$ .

设  $B = \{\text{零件是乙厂生产}\}$

$A = \{\text{是标准件}\}$

所求为  $P(AB)$ .

若改为“发现它是乙厂生产的,  
问它是标准件的概率是多少?”

求的是  $P(A|B)$ .

$B$ 发生,  
在  $P(AB)$  中作为结果;  
在  $P(A|B)$  中作为条件.

\*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  $A=\{\text{能活20年以上}\}$ ， $B=\{\text{能活25年以上}\}$

所求为  $P(B|A)$  .

依题意，  $P(A)=0.8$ ，  $P(B)=0.4$

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



# 抽签的公平性

5个球迷一张入场券.抽签.



5张同样的卡片，1张上写有“入场券”，其余4张空白. 将它们放在一起，洗匀，让5个人依次抽取.

用 $A_i$ 表示“第 $i$ 个人抽到入场券”， $i=1,2,3,4,5$ .

则  $\bar{A}_i$ 表示“第 $i$ 个人未抽到入场券”

显然， $P(A_1)=1/5$ ， $P(\bar{A}_1)=4/5$

由于  $A_2 = A_1 A_2 + \bar{A}_1 A_2 = \bar{A}_1 A_2$

由乘法公式

$$\begin{aligned} P(A_2) &= P(\bar{A}_1)P(A_2 | \bar{A}_1) \\ &= (4/5)(1/4) = 1/5 \end{aligned}$$

因为若第2个人抽到了入场券，第1个人肯定没抽到。

同理，

$$\begin{aligned} P(A_3) &= P(\bar{A}_1 \bar{A}_2 A_3) = P(\bar{A}_1)P(\bar{A}_2 | \bar{A}_1)P(A_3 | \bar{A}_1 \bar{A}_2) \\ &= (4/5)(3/4)(1/3) = 1/5 \end{aligned}$$

继续做下去就会发现，每个人抽到“入场券”的概率都是1/5.

### 三、全概率公式与贝叶斯公式

综合运用

加法公式

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

$A$ 、 $B$ 互斥

乘法公式

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

$$P(A)>0$$



样本空间的划分：设 $\Omega$ 为试验E的样本空间，

$A_1, A_2, \dots, A_n$ 为E的一组事件，若

(1)  $A_i A_j = \Phi, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n;$

(2)  $A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n = \Omega,$

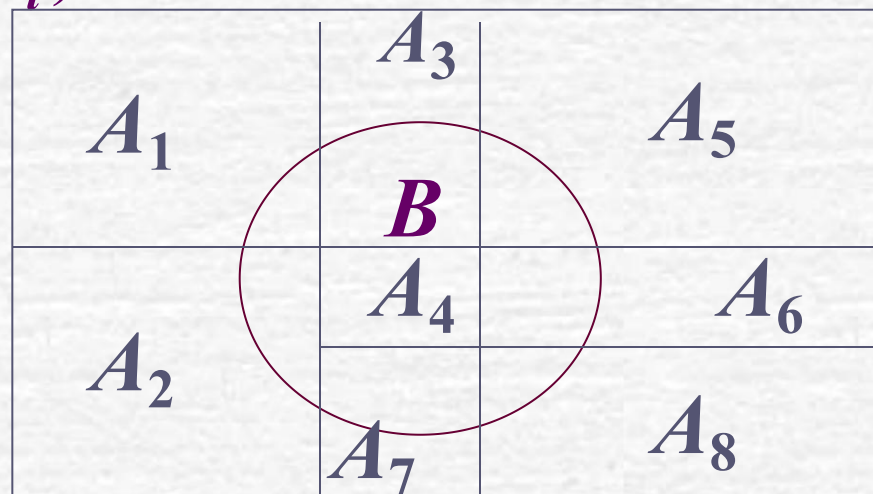
则称 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 为样本空间 $\Omega$ 的一个划分。

$A_1$	$A_3$	$A_5$
	$A_4$	$A_6$
	$A_7$	$A_8$

## 全概率公式:

设 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 是试验E的样本空间 $\Omega$ 的一个划分, 且 $P(A_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$ ,  $B$ 是任一事件, 则

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



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

全概率公式的来由，不难由上式看出：

“全”部概率 $P(B)$ 被分解成了许多部分之和。

它的理论和实用意义在于：

在较复杂情况下直接计算 $P(B)$ 不易,但B总是伴随着某个 $A_i$ 出现，适当地去构造这一组 $A_i$ 往往可以简化计算。



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 ( $i=1,2,\dots,n$ ), 其中,  $B$  由原因  $A_i$  所引发的概率是

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

每一原因都可能导致  $B$  发生, 故  $B$  发生的概率是各原因引发  $B$  的概率的总和。这就是全概率公式.

例 盒中12个新乒乓球，每次比赛从盒中任取3个球，用后放回。第三次比赛时3个球，取到3个新球的概率。

解： 设A：第三次比赛时取到3个新球，

$B_i$ ：第二次比赛时取到*i*个新球（ $i=0, 1, 2, 3$ ）。

则 $B_i$ 构成了第三次比赛取球试验的样本空间的一个划分。

$$P(B_0) = \frac{C_3^3}{C_{12}^3}, \quad P(B_1) = \frac{C_9^1 \cdot C_3^2}{C_{12}^3},$$

$$P(B_2) = \frac{C_9^2 C_3^1}{C_{12}^3}, \quad P(B_3) = \frac{C_9^3}{C_{12}^3}$$

$$P(A | B_0) = \frac{C_9^3}{C_{12}^3}, \quad P(A | B_1) = \frac{C_8^3}{C_{12}^3},$$

$$P(A | B_2) = \frac{C_7^3}{C_{12}^3}, \quad P(A | B_3) = \frac{C_6^3}{C_{12}^3}$$

于是

$$P(A) = \sum_{i=0}^3 P(B_i)P(A | B_i) = \frac{441}{3025} \approx 0.146.$$



## 贝叶斯公式:

设 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 是试验 $E$ 的样本空间 $\Omega$ 的一个划分, 且 $P(A_i) > 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ,  $B$ 是任一事件且 $P(B) > 0$ , 则

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

该公式于1763年由英国统计学家贝叶斯(Bayes)给出. 它是在观察到事件 $B$ 已发生的条件下, 寻找导致 $B$ 发生的每个原因的概率.



Born: 1702 in London,  
England

Died: 7 April 1763 in  
Tunbridge Wells, Kent,  
England

**Thomas Bayes**

1702 - 1763

例2：对以往数据分析结果表明，当机器调整得良好时，产品的合格率为90%，而当机器发生某一故障时，其合格率为30%。每天早上机器开动时，机器调整良好的概率为75%，试求已知某日早上第一件产品是合格品时，机器调整良好的概率是多少？

解：设A：“产品合格”，B：“机器调整良好”，

则 $P(A|B)=0.9$ ， $P(A|\bar{B})=0.3$ ， $P(B)=0.75$ ，

所求概率为 $P(B|A)$ 。由贝叶斯公式



$$\begin{aligned} P(B | A) &= \frac{P(A | B)P(B)}{P(A | B)P(B) + P(A | \bar{B})P(\bar{B})} \\ &= \frac{0.9 \times 0.75}{0.9 \times 0.75 + 0.3 \times 0.25} = 0.9 \end{aligned}$$

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（事件  $B$ ）发生的最可能原因。

贝叶斯公式 
$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i)P(B | A_i)}{\sum_{j=1}^n P(A_j)P(B | A_j)}$$

在贝叶斯公式中， $P(A_i)$ 和 $P(A_i | B)$ 分别称为原因的先验概率和后验概率。

$P$ 知 贝叶斯公式从数量上刻画了这种变化。  
事件发生可能性大小的认识。

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

例3：假定用甲胎蛋白法诊断肝癌， $P(A|B_1) = 0.99$ ,  $P(A|B_2) = 0.05$ ，其中 $B_1$ 表示“被检验者患有肝癌”， $B_2 = \bar{B}_1$ ， $A$ 表示“被检验者试验反应为阳性”。据调查某地区居民的肝癌发病率 $P(B_1) = 0.0004$ 。现若由该地区某居民检验结果呈阳性，问他患肝癌的概率 $P(B_1|A)$ 是多少？



解：

$$P(B_1 | A) = \frac{P(B_1)P(A | B_1)}{P(B_1)P(A | B_1) + P(B_2)P(A | B_2)}$$
$$= \frac{0.0004 \times 0.99}{0.0004 \times 0.99 + 0.9996 \times 0.05} = 0.00786$$

在实际中，医生常用另一些辅助方法先进行初查，排除大量明显不是肝癌的人，当医生怀疑某人有可能患肝癌时，才建议用甲胎蛋白法检验。这时在被怀疑的对象中，肝癌的发病率已显著提高了，比如说

$P(B_1) = 0.4$ ，这时再用贝叶斯公式进行计算，可得

$$P(B_1 | A) = \frac{0.99 \times 0.4}{0.99 \times 0.4 + 0.05 \times 0.6} = 0.9296$$

这样就大大提高了甲胎蛋白法的准确率了。

练:

一男子到闹市区去，他遇到背后袭击并被抢劫，他断定凶手是个白人。然而，当调查这一案件的法院在相似的条件多次重复现场情况时，受害者正确识别袭击者种族的次数约占80%。求袭击者为白人的概率。

解：记A：“袭击者为白人”，B：“受害者指认袭击者为白人”，所求概率为 $P(A|B)$ 。由题意

$$P(B|A) = 0.8, P(\bar{B}|\bar{A}) = 0.8$$

设该地白人比例为 $p$ ，即 $P(A)=p$ ，则

$$\begin{aligned} P(A|B) &= \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})} \\ &= \frac{p \times 0.8}{p \times 0.8 + (1-p) \times 0.8} = \frac{4p}{1+3p} \end{aligned}$$

若 $p=1/2$ , 则所求概率为0.8;

若 $p<1/2$ , 则所求概率小于0.8;

若 $p>1/2$ , 则所求概率大于0.8。