



# Ch.1 Basic Concepts of Probability

## 第一章 概率论的基本概念

# 上节回顾



- 条件概率  $P(B | A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$

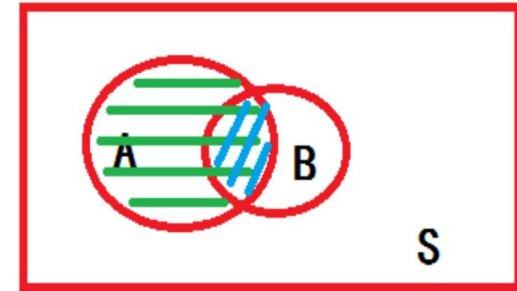
- 独立性  $P(AB) = P(A)P(B)$

- 加法原则

$$P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum P(A_i) - \sum P(A_i A_j) + \sum P(A_i A_j A_k) - \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \dots A_n)$$

- 乘法原则

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





下列说法中正确的是

- A
- B
- C
- D**
- E
- F**
- G
- H**

A,B独立, 则 $P(B|A)=P(B)$

A,B独立, 则A,B互斥

A,B互斥, 则A,B独立

A,B独立, 则 $P(AB)=P(A)P(B)$

如果A,B,C两两独立, 则A、B、C相互独立

如果A、B、C相互独立, 则A, B, C两两独立

如果 $P(ABC)=P(A)P(B)P(C)$ , 则A、B、C相互独立

A与B独立, 则 $\bar{A}$ 与 $\bar{B}$ 也独立

提交

### 1.4.3 独立事件



**Remark 1:** 区分互斥、对立、独立三个概念；

互斥：  $A \cap B = \Phi$

对立： 互斥  $A \cap B = \Phi$ ，且  $A \cup B = S$

独立：  $P(AB) = P(A)P(B)$

互斥必定不独立

**Remark 2:** 独立、互斥往往是根据实际意义去判断

### 1.4.3 独立事件



[定义1.3] 三个事件的相互独立，如果满足以下所有等式

$$\left. \begin{aligned} P(AB) &= P(A)P(B) \\ P(BC) &= P(B)P(C) \\ P(AC) &= P(A)P(C) \end{aligned} \right\} \text{两两独立}$$
$$\left. \begin{aligned} P(ABC) &= P(A)P(B)P(C) \end{aligned} \right\} \text{相互独立}$$

一般，设 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 是 $n$ 个事件，如果其中的任意多个事件的积事件的概率都等于各个事件概率的积，则称 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 相互独立。



### Remark 3: 两两独立未必相互独立

例 四张卡片分别标以数字1,2,3,4, 今任取一张。

A: 取得的是1或2,  $P(A) = 1/2$

B: 取得的是1或3,  $P(B) = 1/2$

C: 取得的是1或4,  $P(C) = 1/2$

$P(AB) = 1/4$      $P(BC) = 1/4$      $P(CA) = 1/4$

$P(AB) = P(A)P(B)$ ,  $P(AC) = P(A)P(C)$ ,  $P(BC) = P(B)P(C)$

但是:

$P(ABC) = 1/4$ ,     $P(A)P(B)P(C) = 1/8$

当5张数字时, 事件不变, 还两两独立吗?



若每个人的呼吸道中有感冒病毒的概率为0.005，  
在有1000人看比赛的球场中有感冒病毒的概率是  
[填空1]（结果请保留两位小数）

作答



若每个人的呼吸道中有感冒病毒的概率为0.005

在有1000人看比赛的球场中有感冒病毒的概率。

**解：**  $A_i$ : 事件“第*i*个人带有感冒病毒” ( $i=1,2,\dots, 1000$ )

假定每个人是否带有感冒病毒是相互独立的，则所求概率为

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{i=1}^{1000} A_i\right) &= 1 - P(\overline{A_1} \overline{A_2} \cdots \overline{A_{1000}}) \\ &= 1 - P(\overline{A_1})P(\overline{A_2}) \cdots P(\overline{A_{1000}}) \\ &= 1 - (1 - 0.005)^{1000} \\ &= 1 - 0.995^{1000} \\ &\approx 0.99 \end{aligned}$$

一旦确定事件是相互独立的，在计算概率时，尽可能转化为事件的乘积进行计算

**可见：**虽然每人带感冒病毒的可能性很小，但许多人聚集在一起时，空气中含有感冒病毒的概率可能会很大

□ 这种现象称为**小概率事件的聚众效应**

□ 特殊时期，不聚众，戴口罩





**Example 1.4.10** 有一批产品是由甲、乙、丙三厂同时生产

	甲厂	乙厂	丙厂
产品百分比	15%	80%	5%
产品次品率	2%	1%	3%

如果从这批产品中随机抽取一件，试计算该产品是次品的概率多大？

**解：** 设 $B_1$ 、 $B_2$ 、 $B_3$ 分别表示抽得产品是甲厂、乙厂、丙厂生产的， $A$ 表示抽得产品为次品。

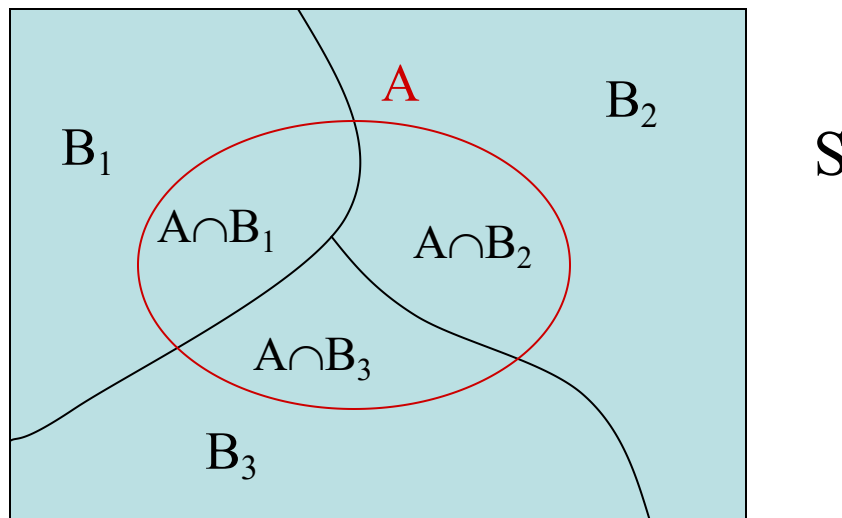
$$A = (A \cap B_1) \cup (A \cap B_2) \cup (A \cap B_3)$$

$$\begin{aligned} P(A) &= P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) + P(A \cap B_3) \\ &= P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + P(A|B_3)P(B_3) \\ &= 0.02 \times 0.15 + 0.01 \times 0.8 + 0.03 \times 0.05 \\ &= 0.0125 \end{aligned}$$

## 1.5 全概率公式及贝叶斯公式!



上面的例子，事实上是把事件  $A$  的概率计算转化为  $A$  在空间  $S$  上几个部分的概率计算。



**空间  $S$  的划分：**

设  $S$  为随机试验  $E$  的样本空间， $B_1, B_2, \dots, B_n$  为  $E$  的一组事件，如果

[1]  $B_1, B_2, \dots, B_n$  是两两互斥的事件 **不重**

[2]  $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_n = S$  **不漏**

则称  $B_1, B_2, \dots, B_n$  称为样本空间  $S$  的一个划分

## 1.5 全概率公式及贝叶斯公式!



[定理]: 设 $S$ 为随机试验 $E$ 的样本空间,  $B_1, B_2, \dots, B_n$ 为 $S$ 的一个划分, 且  $P(B_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$ 。则 $E$ 的任意事件 $A$ 的概率为

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

**Remark:** 上述称为**全概率公式**, 它事实上是先把在一个复杂空间 $S$ 上事件 $A$ 的概率, 分解为在数个小的子空间上的概率之和

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

进一步地把在每个子空间上的概率分解为条件概率的积.

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

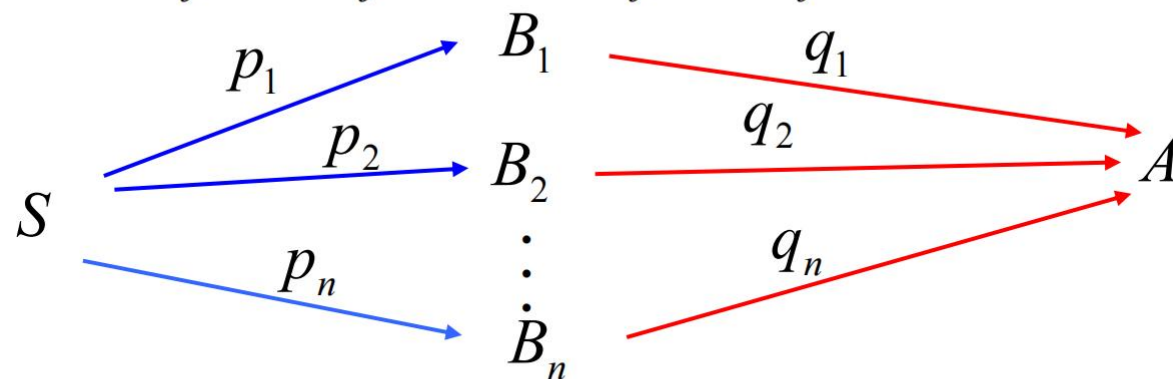
现实意义: 现实中 $A$ 是一个复杂事件, 如上例中的抽到次品, 其原因众多; 我们可以逐个分析造成 $A$ 的原因, 再将其合成起来。

# 全概率公式



设 $B_1, B_2, \dots, B_n$ 为样本空间 $S$ 的一个划分

设 $P(B_j) = p_j, P(A | B_j) = q_j, j = 1, 2, \dots, n$ .



$$\text{则 } P(A) = \sum_{j=1}^n p_j q_j.$$

注意：在运用全概率公式时,关键是构造合适的划分.



**Example 1.5.1** 甲乙丙分别操纵三门炮向一飞机射击。设他们的命中率分别为0.4、0.5、0.7；如只有一人射中，飞机坠毁的概率为0.2，如两个射中，飞机坠毁的概率为0.6，如三人都射中，则飞机必坠毁。

**求：**三人同时射击时飞机坠毁的概率？

**解：**  $A_0$  = 0人射中；

$A_1$  = 有1人射中；

$A_2$  = 有2人射中；

$A_3$  = 有3人射中；

$B$  = 飞机坠毁

$P(B|A_0) = 0$ ;  $P(B|A_1) = 0.2$ ;  $P(B|A_2) = 0.6$ ;  $P(B|A_3) = 1$

$C_1$  = 甲射中,  $C_2$  = 乙射中,  $C_3$  = 丙射中



解：  $A_0$ 、 $A_1$ 、 $A_2$ 、 $A_3$ 是 $S$ 的一个划分。有

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

现在要求出 $A_0$ 、 $A_1$ 、 $A_2$ 、 $A_3$ 的概率

$$P(A_0) = P(\text{有0个中}) = (1-0.4)(1-0.5)(1-0.7) = 0.09$$

$$\begin{aligned} P(A_1) &= P(\text{有1个中}) = P(C_1\bar{C}_2\bar{C}_3) + P(\bar{C}_1C_2\bar{C}_3) + P(\bar{C}_1\bar{C}_2C_3) \\ &= 0.4(1-0.5)(1-0.7) + (1-0.4)0.5(1-0.7) + (1-0.4)(1-0.5)0.7 \\ &= 0.36 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(A_2) &= P(\text{有2个中}) = P(C_1C_2\bar{C}_3) + P(C_1\bar{C}_2C_3) + P(\bar{C}_1C_2C_3) \\ &= 0.4 \times 0.5(1-0.7) + 0.4(1-0.5)0.7 + (1-0.4)0.5 \times 0.7 \\ &= 0.41 \end{aligned}$$

$$P(A_3) = P(\text{3个全中}) = 0.4 \times 0.5 \times 0.7 = 0.14$$

$$P(B) = 0.458$$

## 1.5.2 Bayes' Theorem ! ! ! !



	甲厂	乙厂	丙厂
产品百分比	15%	80%	5%
产品次品率	2%	1%	3%

一类实际问题：“已知原因看结果”

全概率公式

已知导致结果A发生的各个原因，通过逐个分析原因，求出结果A发生的概率大小。例如，求抽到次品的概率。

另一类实际问题：“已知结果看原因”

贝叶斯公式

已知结果A发生的前提下，去分析导致它发生的原因，或者分析各种原因作用的大小。例如，已知抽到次品，求这个次品来自甲工厂的概率；最有可能来自哪个工厂。

## 1.5.2 Bayes' Theorem



注意：事件A发生后，我们希望知道导致这个事件发生的各个原因的可能性大小。所有原因就是 $B_1$ 、 $B_2$ 、 $B_3$ ，它们事实上是空间S的一个划分。

**[Bayes定理]**：设试验E的样本空间为S， $B_1, B_2, \dots, B_n$ 为样本空间S的一个划分，A为E的事件， $P(A) > 0$ ,  $P(B_i) > 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )，则：

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



## 1.5.2 Bayes' Theorem



Proof: 
$$P(B_i | A) = \frac{P(B_i A)}{P(A)} \quad i = 1, 2, \dots, n$$

注意到  $B_1, B_2, \dots, B_n$  为样本空间  $S$  的一个划分

$$P(A) = \sum_{j=1}^n P(AB_j) = \sum_{j=1}^n P(A | B_j)P(B_j) \quad \text{全概率公式}$$

同时  $P(B_i A) = P(A | B_i) P(B_i)$  条件概率定义

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

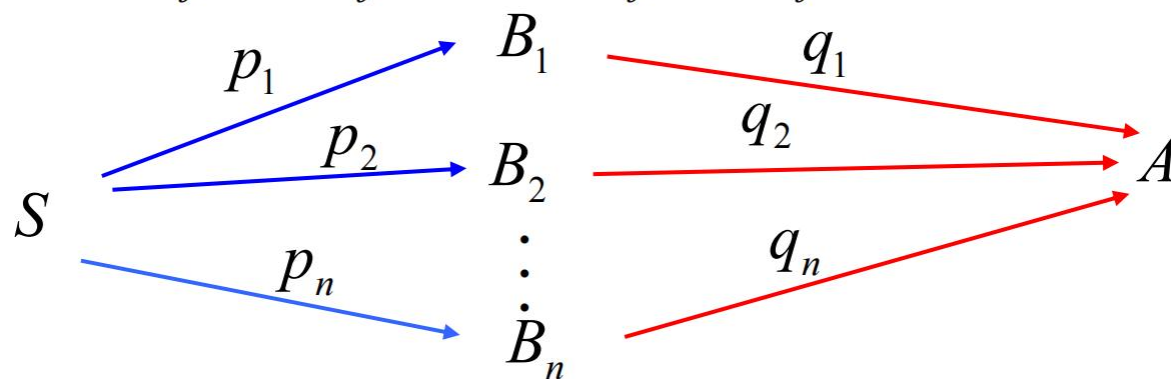
**Remark 1:** 该公式于1763年由贝叶斯(Bayes)给出, 故称Bayes公式。它是在观察到事件 $A$ 已发生的条件下, 寻找导致 $A$ 发生的各个原因的的概率。有时也称为**逆概率公式**。

# 贝叶斯公式



设 $B_1, B_2, \dots, B_n$ 为样本空间 $S$ 的一个划分

设 $P(B_j) = p_j, P(A | B_j) = q_j, j = 1, 2, \dots, n.$



$$P(B_i | A) = \frac{P(B_i)P(A | B_i)}{\sum_{j=1}^n P(B_j)P(A | B_j)} = \frac{p_i q_i}{\sum_{j=1}^n p_j q_j}$$



	甲厂	乙厂	丙厂
产品百分比	15%	80%	5%
产品次品率	2%	1%	3%

已知抽到一件次品，则该次品是甲工厂生产的概率为 [填空1]

作答

## 1.5.2 Bayes' Theorem



**Remark 2:**  $P(B_i)$ 称为**先验概率**,  $P(B_i | A)$ 称为**后验概率**  
( $P(A|B_i)$ 叫做**似然概率** \*)

$P(B_i)$  ( $i=1,2,\dots,n$ )是基于以往的统计, 人们对诸事件发生可能性大小的认识, 故称为先验概率。

当有了新的信息 (知道A发生) 后, 人们对诸事件发生可能性大小 $P(B_i | A)$ 有了新的估计。贝叶斯公式从数量上刻划了这种变化。

比较 $P(B_1 | A)$ 、 $P(B_2 | A)$ 、.....、 $P(B_n | A)$ 的大小, 则知导致A发生的最可能的原因。

**Remark 3:** 注意Bayes公式对于任意事件B(不一定要是 $B_i$ )成立

$$P(B | A) = \frac{P(A | B)P(B)}{\sum_{j=1}^n P(A | B_j)P(B_j)}$$

### 1.5.3 贝叶斯定义的重要性



在现实的机器学习中，我们研究问题的通用的流程为：

我们认为所有观测到的数据都是 $p(\text{observation}|\text{reason})$ , reason不知道

而机器学习的第一个目的就是估计原因  $p(\text{reason}_i|\text{observation})$ ;

第二个目标是通过全概率公式估算  $p(\text{observation})$ 来预测  $p(\text{future})$

例如研究股市涨跌时：

设企业利好的概率 $B_1$ ，银行降息的概率 $B_2$ ，此处为**先验概率** $P(B_1)$ ；

其次我们观测统计市场（例如深股）的 $P(A|B_i)$ ，即条件 $B_i$ 下，事件A（例如股市上涨）发生的可能性，此处为**似然概率**；

我们就可以通过贝叶斯公式研究 $P(B_i|A)$ ，为当前股市上涨背后的原因，此处为**后验概率**。



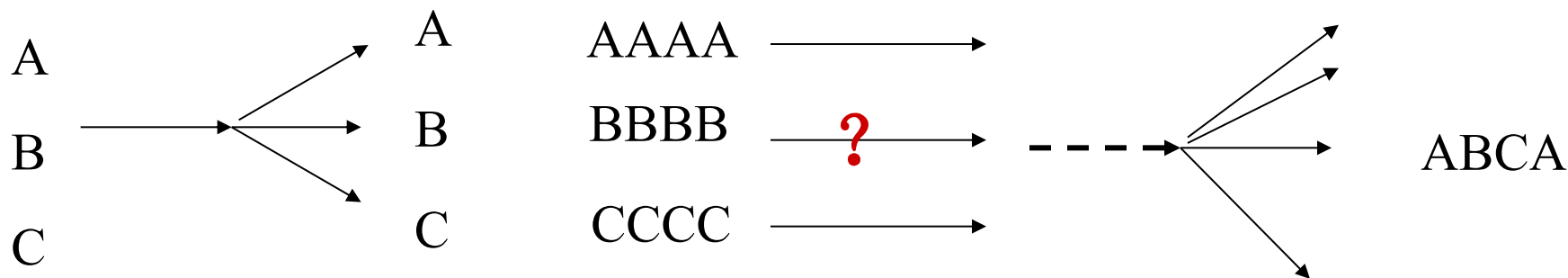
## 1.4.4 Bayes' Theorem

Example 1.3.12 (习题40 pp.29) 将A,B,C三个字母之一输入信道，输出为原字母的概率为 $\alpha$ ，而输出为其他一字母的概率均为 $(1-\alpha)/2$ 。今将字母串AAAA,BBBB,CCCC之一输入到信道，输入的概率分别为 $p_1, p_2, p_3$  ( $p_1 + p_2 + p_3 = 1$ )。

**假设：**信道传输各个字母的工作是独立的

**已知：**输出为ABCA

**问：**输入的是AAAA的概率是多少？





$$P(AAAA|ABCA) = \frac{P(ABCA|AAAA)P(AAAA)}{P(ABCA)}$$

$$\begin{aligned} P(ABCA|AAAA)P(AAAA) &= \alpha \frac{(1-\alpha)}{2} \bullet \frac{(1-\alpha)}{2} \alpha p_1 \\ &= p_1 \alpha (1-\alpha)(1-\alpha) \alpha / 4 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(ABCA) &= P(ABCA|AAAA)P(AAAA) \\ &\quad + P(ABCA|BBBB)P(BBBB) \\ &\quad + P(ABCA|CCCC)P(CCCC) \\ &= p_1 \alpha (1-\alpha)(1-\alpha) \alpha / 4 \\ &\quad + p_2 \alpha (1-\alpha)(1-\alpha)(1-\alpha) / 8 \\ &\quad + p_3 \alpha (1-\alpha)(1-\alpha)(1-\alpha) / 8 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(AAAA|ABCA) &= 2p_1 \alpha / \{ 2p_1 \alpha + p_2(1-\alpha) + p_3(1-\alpha) \} \\ &= 2p_1 \alpha / \{ (3\alpha - 1)p_1 + (1-\alpha) \} \end{aligned}$$



思考：若输出**ABCA**，你认为输入的最有可能是**AAAA,BBBB,CCCC**中的哪个？

假设 $\alpha = 0.8$ ，取不同的  $p_1, p_2, p_3$ ，可以看到下面的结果：

$p_1(\text{AAAA})$	$p_2(\text{BBBB})$	$p_3(\text{CCCC})$	$\alpha$	$(1-\alpha)/2$	$\text{ABCA} \text{AAAA}$	$\text{ABCA} \text{BBBB}$	$\text{ABCA} \text{CCCC}$	$\text{AAAA} \text{ABCA}$	$\text{BBBB} \text{ABCA}$	$\text{CCCC} \text{ABCA}$
0.3	0.4	0.3	0.8	0.1	0.0064	0.0008	0.0008	0.774194	0.129032	0.096774
0.1	0.8	0.1	0.8	0.1	0.0064	0.0008	0.0008	0.470588	0.470588	0.058824
0.05	0.9	0.05	0.8	0.1	0.0064	0.0008	0.0008	0.296296	0.666667	0.037037

从错误率来看，更像是AAAA->ABCA，

但第三行中，由于AAAA出现的概率太小，所以更有可能是由BBBB->ABCA

这就是先验概率对于整个估计的影响。

第一种直觉方法在机器/统计学习中被称为 **最大似然概率**，而后一种方法被称为**最大后验方法**

无数事实证明，最大后验方法比起最大似然方法预测效果很好，这也是贝叶斯概率理论压倒频率派的一个简单案例。



# 本周任务

---



- 完成第一章的作业（10月4日截至，在雨课堂中上传作业的照片或word、pdf文档）
- 画第一章的思维导图（10月9日截至，手画或使用xmind等软件，上传图片至雨课堂）
- 思考题

# 思考题



根据以往的临床记录，某种诊断癌症的试验具有5%的假阳性及3%的假阴性，即

若设 $A=\{\text{试验反应是阳性}\}$ ， $C=\{\text{被诊断者患有癌症}\}$ ，则有

$$P(A|\bar{C}) = 5\%, P(\bar{A}|C) = 3\%,$$

现对自然人群进行普查，设患有癌症的概率为0.005， $P(C)=0.005$ ，问这种方法能否用于普查？

提示：计算 $P(C|A)$

## 上次课思考题：碰运气能否通过英语四级考试



每道题有4个选择，只有一个答案是对的

其选择可以视为Bernoulli试验，成功概率为1/4，失败概率为3/4；  
85道题的选择可以看为85重Bernoulli试验。

要及格，保证85道选择题能正确至少51道，即必须在85次中成功51次，其概率为：

$$= \sum_{k=51}^{85} C_{85}^k 0.25^k (1-0.25)^{85-k}$$
$$\approx 8.74 \times 10^{-12}$$

此概率非常之小，在1000亿碰运气的考生中，只有0.874个可能成功！！！！



上次课思考题 甲乙两人进行乒乓球比赛，每局甲胜的概率为 $p$ ， $p \geq 1/2$ 。问：对甲而言，采用三局两胜制有利，还是采用五局三胜制有利。假设各局的胜负相互独立。

**解：**采用三局两胜制，甲获胜的情况：甲甲，甲乙甲，乙甲甲，总的获胜概率是三种情况（互斥事件）概率的和

$$\begin{aligned} P_3 &= P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) \\ &= p \times p + p(1-p)p + (1-p)p \times p \\ &= 3p^2 - 2p^3 \end{aligned}$$

采用五局三胜制，如果要甲获胜，有以下几种可能：

甲前三盘连续获胜；

四盘（最后一盘必定是甲胜，前面三盘甲胜2盘，3选择2）；

五盘（最后一盘必定是甲胜，前面四盘甲胜2盘，4选择2）

总的获胜概率是三种情况概率的和（互斥事件）



$$\begin{aligned}P_5 &= P(B_1) + P(B_2) + P(B_3) \\&= p^3 + C_3^2 p^3 (1-p) + C_4^2 p^3 (1-p)^2 \\&= 10p^3 - 15p^4 + 6p^5 \\p_5 - p_3 &= 10p^3 - 15p^4 + 6p^5 - 3p^2 + 2p^3 \\&= 12p^3 - 15p^4 + 6p^5 - 3p^2 \\&= 3p^2(2p^3 - 5p^2 + 4p - 1) \\&= 3p^2(p-1)^2(2p-1)\end{aligned}$$

如果  $p > 1/2$ ,  $p_5 > p_3$ , 则  $p_5 - p_3 > 0$ , 打五局比打三局要好  
这就是增加了局数, 偶然性就降低。