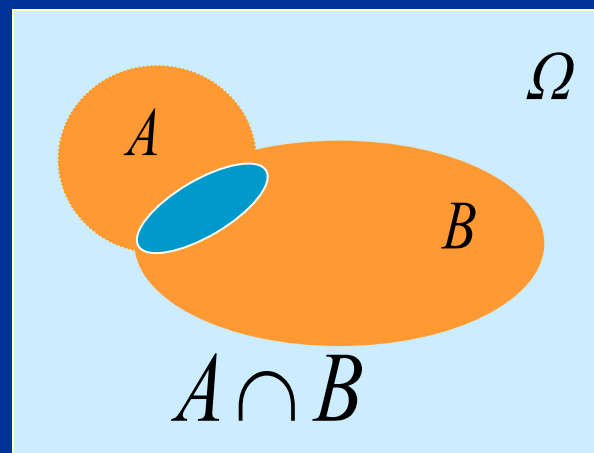


# §1.3 条件概率与事件的独立性

## 一、条件概率

在概率论中，有时需要考察事件 $B$ 发生的条件下事件 $A$ 发生的概率，如：



## 定义

设 $A$ 、 $B$ 为两事件,  $P(B) > 0$ , 则

称  $P(AB)/P(B)$  为事件  $B$  发生的条件下事件  $A$  发生的条件概率, 记为  $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$ .

相对于条件概率,  $P(A)$  为无条件概率或原概率。

注1. 如果 $B = \Omega$ , 则  $P(A|B) = P(A)$ . 如果 $B \neq \Omega$ , 则条件概率相当于将样本空间 $\Omega$ 缩小为 $B$ .

注2.  $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$  事件  $A$  发生的条件下事件

$B$  发生的条件概率.  $P(A) > 0$

条件概率也是概率, 故具有概率的性质 :

□ 非负性  $0 \leq P(A|B) \leq 1$

□ 规范性  $P(B|B) = 1$

□ 可列可加性  $P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \middle| B\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i|B)$

其中  $A_1, A_2, \dots$  为两两互不相容事件。

上述三条性质对应于概率的公理化定义三条性质，除此以外有下列性质：

□  $P(\phi|B) = 0$

**有限可加性**

□  $P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i \middle| B\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i|B)$

其中  $A_1, A_2, \dots$  为两两互不相容事件。

□  $P(A|B) + P(\bar{A} | B) = 1$

**可减性**

□  $P(A_2 - A_1 | B) = P(A_2 | B) - P(A_1 | B)$ , 若  $A_1 \subset A_2$

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

**加法公式**

$$P(A_1 \cup A_2 | B) \leq P(A_1 | B) + P(A_2 | B)$$

**半可加性**

**例1** 考虑有两个小孩的家庭,问其中至少有一个女孩的家庭中, 另一小孩也是女孩的概率有多大?  
(假设生男,生女是等可能的)

解：根据题意样本空间为

$$\Omega = \{(\text{男}, \text{男})(\text{男}, \text{女})(\text{女}, \text{男})(\text{女}, \text{女})\}$$

$$\begin{aligned} B &= \{\text{至少有一个女孩家庭}\} \\ &= \{(\text{男}, \text{女})(\text{女}, \text{男})(\text{女}, \text{女})\} \end{aligned}$$

$$AB = \{\text{至少有一个为女孩家庭中, 另一个小孩也是女孩}\} = \{(\text{女}, \text{女})\}$$

于是所求概率为

$$P(A | B) = \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{1/4}{3/4} = \frac{1}{3}$$

## 二、乘法公式

利用条件概率求积事件的概率即乘法公式

$$P(AB) = P(A)P(B|A) \quad (P(A) > 0)$$

$$P(AB) = P(B)P(A|B) \quad (P(B) > 0)$$

推广

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1) \cdots P(A_n|A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) \\ (P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) > 0)$$

**例2** 一批产品共10件，其中3件为次品，每次从中任取一件不放回，问第三次才取到正品的概率等于多少？

**解**  $A_1$ 表示第一次取得次品;  $A_2$ 表示第二次取得次品  
 $A_3$ 表示第三次取得正品，则

$$P(A_1)=3/10; \quad P(A_2|A_1)=2/9; \quad P(A_3|A_1 A_2)=7/8 ;$$

根据乘法公式有

$$P(A_1 A_2 A_3)=P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1 A_2)=0.0583.$$



### 三、事件的独立性

**例3** 已知袋中有3只红球, 2只白球. 从袋中有放回地取球两次, 每次取1球, 用A表示 “第一次取得红球” B表示 “第二次取得红球”, 求 $P(B)$ ,  $P(B|A)$ .

**解**  $P(A) = P(B) = \frac{3}{5} \quad P(AB) = \frac{9}{25},$

$$\Rightarrow P(B|A) = P(B)$$

事件  $A$  发生与否对  $B$  发生的概率没有影响  
可视为事件  $A$  与  $B$  相互独立.

**定义** 设  $A, B$  为两事件, 若

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

则称事件  $A$  与事件  $B$  相互独立

注1. 两事件  $A$  与  $B$  相互独立是相互对称的

注2. 若  $A$  与  $B$  相互独立

$$P(A) > 0, \text{ 则 } P(B) = P(B|A)$$

$$P(B) > 0, \text{ 则 } P(A) = P(A|B)$$

注3. 若  $P(A) > 0, P(B) > 0$

则 “事件  $A$  与 事件  $B$  相互独立” 和  
“事件  $A$  与 事件  $B$  互斥(互不相容)”  
不能同时成立 (自行证明)

# 两事件相互独立的性质

性质1.  $A, B$  独立  $\Leftrightarrow A, \bar{B}$  独立  $\Leftrightarrow$   
 $\bar{A}, B$  独立  $\Leftrightarrow \bar{A}, \bar{B}$  独立.

试证其一  $A, \bar{B}$  独立  $\Rightarrow A, B$  独立

事实上

$$\begin{aligned} P(AB) &= P(A) - P(\overline{A}\bar{B}) \\ &= P(A) - P(A)P(\bar{B}) \\ &= P(A)[1 - P(\bar{B})] = P(A)P(B) \end{aligned}$$

性质2.  $A$ 、 $B$ 两个事件独立，则 （推广）

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

**定义**

三事件  $A$ ,  $B$ ,  $C$  相互独立,是指下面的关系式同时成立：


$$\left\{ \begin{array}{l} P(AB) = P(A)P(B) \\ P(AC) = P(A)P(C) \\ P(BC) = P(B)P(C) \end{array} \right. \quad (1)$$

$$P(ABC) = P(A)P(B)P(C) \quad (2)$$

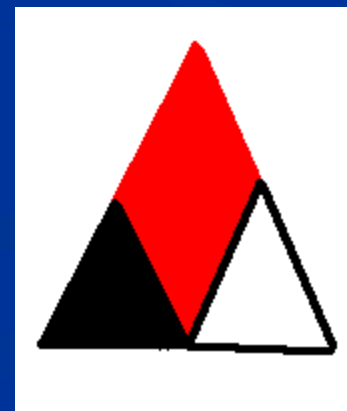
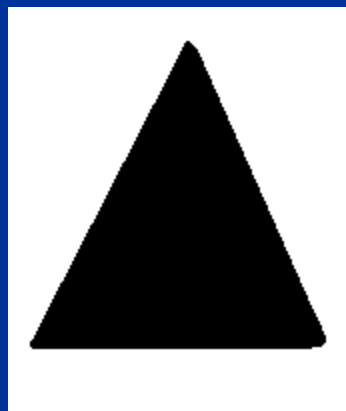
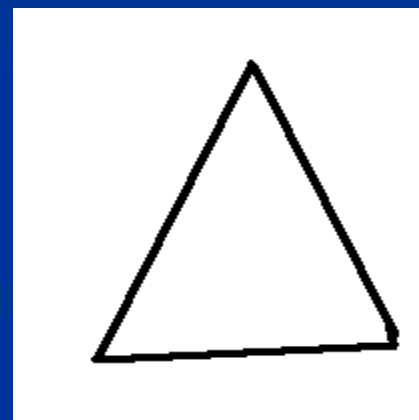
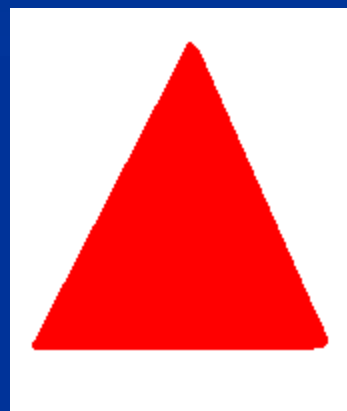
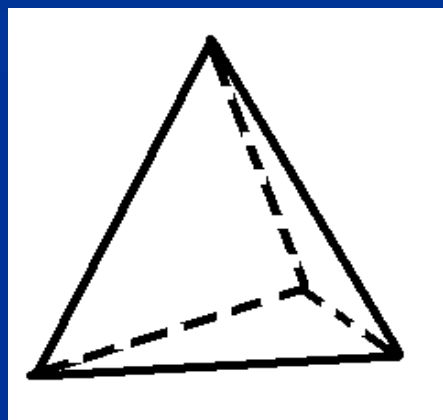
**注1)**三事件 $A, B, C$ 相互独立,要求满足(1)(2)式,也称 $A, B, C$ 为相互独立的事件组.

**注2)**仅满足(1)式时,称 $A, B, C$ 两两独立,也称 $A, B, C$ 为两两独立的事件组.

**注3)**关系式(1) (2)不能互相推出.

$A, B, C$  相互独立   $A, B, C$  两两独立

**例4** 有一均匀的正四面体, 三面分别涂有红、白、黑色, 第四面涂有红、白、黑三种颜色



将四面体向上抛掷一次, 观察向下一面出现的颜色。

设事件  $\left\{ \begin{array}{ll} A & \text{—— 红色} \\ B & \text{—— 白色} \\ C & \text{—— 黑色} \end{array} \right.$

则

$$P(A) = P(B) = P(C) = \frac{2}{4} = \frac{1}{2}$$

$$P(AB) = \frac{1}{4} = P(BC) = P(AC)$$



$$P(ABC) = \frac{1}{4}$$

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

$$P(BC) = P(B)P(C)$$

$$P(AC) = P(A)P(C)$$

$$P(ABC) = \frac{1}{4} \neq P(A)P(B)P(C)$$

本例说明 不能由  $A, B, C$  两两独立  
 $\longrightarrow A, B, C$  相互独立

两两独立的事件组未必是独立的事件组。

**定义**  $n$  个事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立  
是指下面的关系式同时成立

$$P(A_i A_j) = P(A_i)P(A_j), \quad 1 \leq i < j \leq n$$

$$P(A_i A_j A_k) = P(A_i)P(A_j)P(A_k), \quad 1 \leq i < j < k \leq n$$

.....

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2) \cdots P(A_n)$$

性质2 (推广) 若  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立, 则

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i))$$

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) &= P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) \\ &= 1 - \overline{P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n)} \\ &= 1 - P(\overline{A_1} \overline{A_2} \dots \overline{A_n}) = 1 - \prod_{i=1}^n P(\overline{A_i}) \\ &= 1 - \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i)) \end{aligned}$$

特别，当  $P(A_i) = p$ ，则

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 - (1 - p)^n$$

**例5** 设每个人的血清中含肝炎病毒的概率为0.4%，求来自不同地区的100个人的血清混合液中含有肝炎病毒的概率

**解** 设这100 个人的血清混合液中含有肝炎病毒为事件  $A$ ，第  $i$  个人的血清中含有肝炎病毒为事件  $A_i$   $i = 1, 2, \dots, 100$

则 
$$A = \bigcup_{i=1}^{100} A_i$$

$$P(A) = 1 - \prod_{i=1}^{100} [1 - P(A_i)] = 1 - (1 - 0.004)^{100} \approx 0.33$$

若 $B_n$  表示  $n$  个人的血清混合液中含有肝炎病毒，则

$$P(B_n) = 1 - (1 - p)^n, \quad 0 < p < 1$$

$$n = 1, 2, \dots$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = 1$$

—— 不能忽视小概率事件，  
小概率事件迟早要发生

## §1.4 全概率公式与Bayes 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。

综合运用

加法公式

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

$A$ 、 $B$ 互斥

乘法公式

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

$$P(A) > 0$$

## 一、全概率公式

**问题：**由简单事件的概率推出复杂未知事件的概率。

**方法：**复杂未知事件分解成两两互不相容事件之和。

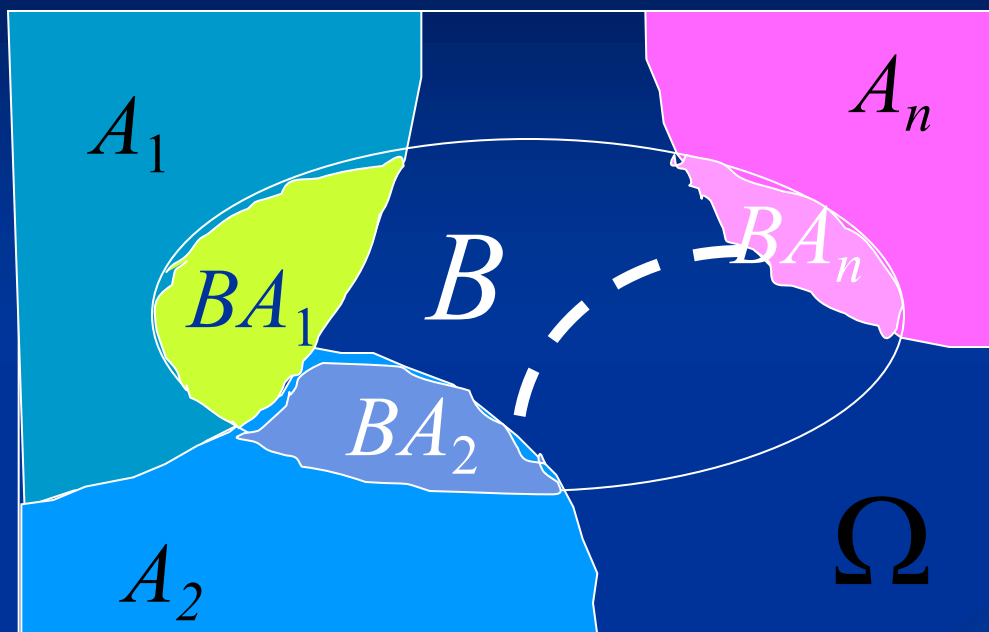
**定理1** 设 $B$ 为随机试验  $T$  中的任一事件，事件 $A_1$ ， $A_2$ ， $\dots$ ， $A_n$ 构成一完备事件组，则

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

上述公式称为全概率公式

复习完备事件组概念。





$$\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega$$

$$A_i A_j = \phi$$

$$B = \bigcup_{i=1}^n BA_i$$

$$(BA_i)(BA_j) = \phi$$

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

全概率公式

应用乘法公式

■ 称  $P(A_i)$  为 **先验概率**，它是由以往的经验得到的， $A_i$  是事件  $B$  的原因

■ 事件  $B$  视为结果。

**例1** 甲乙两个口袋中各有3只白球,2只黑球,从甲袋中任取一球放入乙袋中,求再从乙袋中取出一球为白球的概率.

解 设B表示 “最后从乙袋中取出一球为白球” 事件

$A_1$ 表示 “从甲袋中取一白球放入乙袋” ,

$A_2$ 表示 “甲袋中取出一黑球放入乙袋”

则  $P(A_1)=3/5, P(A_2)=2/5$

$$P(B|A_1)=4/6, P(B|A_2)=3/6$$

根据全概率公式有

$$P(B) = \sum_{i=1}^2 P(B | A_i)P(A_i) = 0.6$$

## 二、Bayes公式

贝叶斯 Thomas Bayes, 英国人.1702年



出生于伦敦, 做过神甫.1742年成为英国皇家学会会员.1763年4月7日逝世.

贝叶斯在数学方面主要研究概率论.他

首先将归纳推理法用于概率论基础理论, 并创立了贝叶斯

统计理论, 对于统计决策函数、统计推断、统计的估算

等做出了贡献.1763年发表了这方面的论著对于现代概率

论和数理统计都有很重要的作用.贝叶斯的另一著作《机

会的学说概论》发表于1758年.贝叶斯所采用的许多术语

被沿用至今. 贝叶斯公式是他在1763年提出来的.

**例4（专家系统）** 医疗诊断中，为了诊断病人到底患了 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 中的哪一种病,以便对症下药. 对病人进行观察检查，症状记为事件 $B$

$P(A_i)$ ，表示生 $A_i$ 病的概率

$P(B|A_i)$ ，表示生 $A_i$ 病有症状 $B$ 的概率

$P(A_i|B)$ ，表示症状 $B$ 由 $A_i$ 引起的概率

若 $P(A_i|B)$ ,  $i=1,2,\dots,n$ 中,最大的一个是 $P(A_1|B)$ ,

我们便认为生病 $A_1$ 是主要的原因,下面的关键是:

计算  $P(A_j|B), j=1,2,\dots,n$

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

Bayes公式

$$j=1,2,\dots,n$$

Remark:

$$P(A_j | B)$$

后验概率

**定理2** 设 $B$ 为一事件且 $P(B)>0$ ,事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 构成一完备事件组, 且 $P(A_i)>0, i=1,2,\dots,n$ , 则有

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

上述公式称为**Bayes公式**.

**例5** 某商店从三个厂购买了一批灯泡,甲厂占25%,乙厂占35%,丙厂占40%,各厂的次品率分别为5%,4%,2%,求

(1)消费者买到一只次品灯泡的概率

(2)若消费者买到一只次品灯泡,问它是哪个厂家生产的可能性最大。

**解** 以B表示消费者买到一只次灯泡, $A_1, A_2, A_3$ 分别表示买到的灯泡是甲、乙、丙厂生产的灯泡,根据题意得:

$$P(A_1)=25\%, P(A_2)=35\%, P(A_3)=40\%, \\ P(B|A_1)=5\%, P(B|A_2)=4\%, P(B|A_3)=2\%$$



$$(1) P(B) = \sum_{i=1}^3 P(B | A_i) P(A_i) = 0.0345$$

$$(2) P(A_1 | B) = \frac{P(A_1 B)}{P(B)} = \frac{P(B | A_1) P(A_1)}{\sum_{i=1}^3 P(B | A_i) P(A_i)} = 0.3623$$

$$P(A_2 | B) = \frac{P(A_2 B)}{P(B)} = \frac{P(B | A_2) P(A_2)}{\sum_{i=1}^3 P(B | A_i) P(A_i)} = 0.4058$$

$$(3) P(A_3 | B) = \frac{P(A_3 B)}{P(B)} = \frac{P(B | A_3) P(A_3)}{\sum_{i=1}^3 P(B | A_i) P(A_i)} = 0.2319$$

所以买到乙厂产品的可能性最大。

**例6** 通信渠道中可传输的字符为AAAA, BBBB, CCCC三者之一，传输三者的概率分别为0.3、0.4、0.3. 由于通道噪声的干扰，正确地收到被传输字母的概率为0.6，收到其它字母的概率为0.2，假定字母前后是否被歪曲互不影响，若收到的信号为ABCA，问传输的是信号AAAA的概率等于多少？

**解** 以 $B$ 表示事件“收到ABCA”， $A_1$ 表示“传输的字符为AAAA”， $A_2$ 表示事件“传输的字符为BBBB”， $A_3$ 表示事件“传输的字符为CCCC”，则根据题意有

$$P(A_1)=0.3, P(A_2)=0.4, P(A_3)=0.3,$$

$$P(B|A_1)=0.6 \times 0.2 \times 0.2 \times 0.6=0.0144,$$

$$P(B|A_2)=0.2 \times 0.6 \times 0.2 \times 0.2=0.0048,$$

$$P(B|A_3)=0.2 \times 0.2 \times 0.6 \times 0.2=0.0048,$$

根据Bayes公式有

$$P(A_1 | B) = \frac{P(B | A_1)P(A_1)}{\sum_{i=1}^3 P(B | A_i)P(A_i)} = 9/16$$

**例7** 据以往临床记录，某种诊断癌症试验，结果有阴、阳两个。当被诊断者患癌症时，其反应呈阳性的概率为0.95，当被诊断者未患癌症时，其反应呈阴性的概率为0.95。现对一大批人普查，设被普查人患癌症概率为0.005，试求某人反应为阳性时，确实患癌症的概率？

**解:**设A表示患有癌症；B表示反应呈阳性。

$$P(A) = 0.005 \quad P(B|A) = 0.95 \quad P(\bar{B}|\bar{A}) = 0.95 \quad P(B|\bar{A}) = 0.05$$

**所求概率为：**

$$P(A|B) = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})}$$
$$= \frac{0.005 \times 0.95}{0.005 \times 0.95 + 0.995 \times 0.05} = 0.087$$

**结果分析：**

## 贝叶斯理论及应用

数学领域	<ul style="list-style-type: none"><li>▪ 贝叶斯分类算法 (应用:统计分析、测绘学)</li><li>▪ 贝叶斯公式 (应用:概率空间)</li><li>▪ 贝叶斯区间估计 (应用:数学中的区间估计)</li><li>▪ 贝叶斯序贯决策函数 (应用:统计决策论)</li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>▪ 贝叶斯风险 (应用:统计决策论)</li><li>▪ 贝叶斯估计 (应用:参数估计)</li><li>▪ 贝叶斯统计 (应用:统计决策论)</li><li>▪ 经验贝叶斯方法 (应用:统计决策论)</li></ul>
工程领域	<ul style="list-style-type: none"><li>▪ 贝叶斯定理 (应用:人工智能、心理学、遗传学)</li><li>▪ 贝叶斯分析 (应用:计算机科学)</li><li>▪ 贝叶斯逻辑 (应用:人工智能)</li><li>▪ 贝叶斯网络 (应用:人工智能)</li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>▪ 贝叶斯分类器 (应用:模式识别、人工智能)</li><li>▪ 贝叶斯决策 (应用:人工智能)</li><li>▪ 贝叶斯推理 (应用:数量地理学、人工智能)</li><li>▪ 贝叶斯学习 (应用:模式识别)</li></ul>
其他领域	<ul style="list-style-type: none"><li>▪ 贝叶斯主义 (应用:自然辩证法)</li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>▪ 有信息的贝叶斯决策方法 (应用:生态系统生态学)</li></ul>

# 总结

## ●全概率公式

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

## ●Bayes公式

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



结  
束  
！

