

# 概率论与数理统计笔记

## 什么是统计学？

人生，是从不充分的证据开始，引出完美结论的一种艺术。——Samuel Bulter

如果我们不在同一时期，把理解了的科学知识变为我们日常生活的一部分，科学家降不可能提高他们互相拥有的知识。——J.D.Bernal

与人类有关的事实，可以由数量来表示，并且经过大量的积累重复可以导出一般规律。——英国皇家统计学会

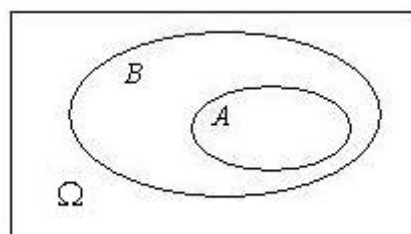
## 一、事件与概率

### 1.1 随机试验和随机事件

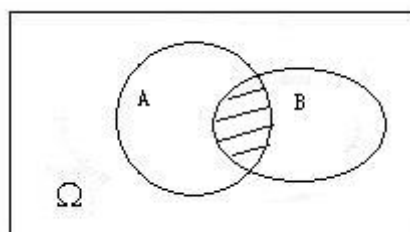
- 随机现象**：自然界中的客观现象，当人们观测它时，所得结果不能预先确定，而仅仅是多种可能结果之一。
- 随机试验**：随机现象的实现和对它某个特征的观测。
- 基本事件**：随机试验中的每个单一结果，犹如分子中的原子，在化学反应中不可再分。  
e.g. 硬币抛3次，有8种结果：正正正、正正反、正反正.....这8种可能结果的每一个都是基本事件。
- 随机事件**：简称事件，在随机试验中所关心的可能出现的各种结果，它由一个或若干个基本事件组成。通常用英文大写字母表示或{一种叙述}来表示。
- 样本空间**：随机试验中所有基本事件所构成的集合，通常用 $\Omega$ 或 $S$ 表示。  
e.g. 掷一枚骰子，观察出现的点数，则 $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ 。
- 必然事件** ( $\Omega$ )：在试验中一定会发生的事件。
- 不可能事件** ( $\phi$ )：在试验中不可能发生的事件。

### 1.2 事件的运算

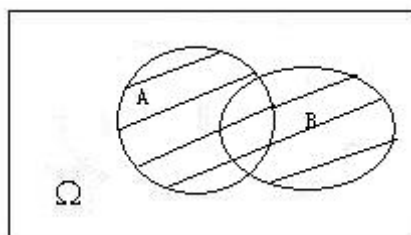
- 子事件**  $A \subset B$ ：事件 $A$ 发生蕴含事件 $B$ 一定发生，则事件 $A$ 成为事件 $B$ 的子事件。若 $A \subset B$ ，且 $B \subset A$ ，则称事件 $A$ 与事件 $B$ 相等，记为 $A = B$ 。



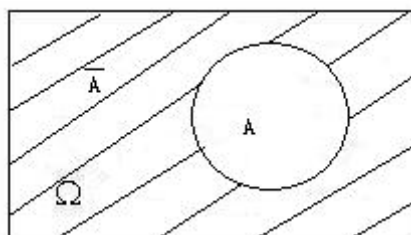
- 事件的和** ( $A \cup B$ )：事件 $A$ 和事件 $B$ 中至少有一个发生称为事件 $A$ 和事件 $B$ 的和。



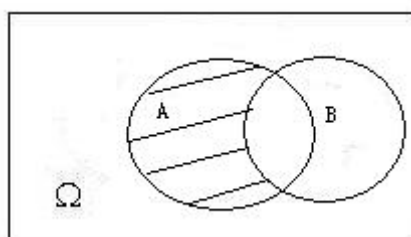
3. **事件的积** ( $A \cap B$ ) : 事件 $A$ 和事件 $B$ 同时发生称为 $A$ 和事件 $B$ 的积。如果 $A \cap B = \phi$  , 则称 $A$ 和 $B$ 不相容 , 即事件 $A$ 和 $B$ 不能同时发生。



4. **对立事件** $A^c$  (或 $\bar{A}$ ) :  $A$ 不发生这一事件称为事件 $A$ 的对立事件 (或余事件) 。



5. **事件 $A$ 和事件 $B$ 的差** ( $A - B$ ) : 事件 $A$ 发生而事件 $B$ 不发生这一事件称为事件 $A$ 和事件 $B$ 的差 , 或等价于 $AB^c$  .



#### 6. De Morgan对偶法则及其推广

$$\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B},$$

$$\overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}$$

上式可推广到 $n$ 个事件 :

$$\overline{\bigcup_{i=1}^n A_i} = \bigcap_{i=1}^n \bar{A}_i,$$

$$\overline{\bigcap_{i=1}^n A_i} = \bigcup_{i=1}^n \bar{A}_i,$$

## 1.3 概率的定义

概率是随机事件发生可能性大小的数字表征 , 其值在0和1之间 , 即概率是事件的函数。概率有以下定义 :

### 1.3.1 古典概率

设一个试验有 $N$ 个等可能的结果 , 而事件 $E$ 恰包含其中的 $M$ 个结果 , 则事件 $E$ 的概率 , 记为 $P(E)$  , 定义为

$$P(E) = M/N$$

或

$$P(E) = \#(M) / \#(N),$$

其中， $\#(M)$ 为事件 $M$ 中基本事件的个数。

古典概型有**两个条件**：

- 有限性，试验结果只有有限个（记为 $n$ ），
- 等可能性，每个基本事件发生的可能性相同。

注：古典概率可引申出“几何概率”。

### 1.3.2 概率的统计定义

古典概率的两个条件往往不能满足，但可以将事件的随机试验独立反复做 $n$ 次（Bernoulli试验），设事件 $A$ 发生了 $n_A$ 次，称比值 $\frac{n_A}{n}$ 为事件 $A$ 发生的频率，当 $n$ 越来越大时，频率会在某个值 $p$ 附近波动，且波动越来越小，这个值 $p$ 就定义为事件 $A$ 的概率。该学派为频率派。

注：不能写为 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n_A}{n} = p$ ，因为 $\frac{n_A}{n}$ 不是 $n$ 的函数。

### 1.3.3 主观概率

主观概率可以理解作为一种心态或倾向性。究其根由，大抵有二：一是根据其经验和知识，二是根据其利害关系。该学派在金融和管理有大量的应用，这一学派成为Bayes学派。

### 1.3.4 概率的公理化定义

对概率运算规定一些简单的基本法则：

1. 设 $A$ 是随机事件，则 $0 \leq P(A) \leq 1$ ,
2. 设 $\Omega$ 为必然事件，则 $P(\Omega) = 1$ ,
3. 若事件 $A$ 和 $B$ 不相容，则 $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ ,

可推广至无穷： $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$ .

注：

1. 一般情况下， $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$ ，  
 $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$
2.  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$
3.  $P(A - B) = P(A) - P(AB)$

## 1.4 古典概率计算

### 1.4.1 排列组合

- **选排列**：从 $n$ 个不同元素中取 $r$ 个不同取法（ $1 \leq r \leq n$ ）， $P_r^n = n(n-1)\dots(n-r+1)$ .
- **重复排列**：从 $n$ 个不同元素中可重复地取 $r$ 个不同取法（ $1 \leq r \leq n$ ）， $P_r^n = n^r$ .
- **组合**：同选排列，但不考虑次序， $\binom{n}{r} = \frac{P_r^n}{r!}$ .

注：

1. 排列英文为Permutation，组合英文为Combination.
2.  $0!$ 为1。当 $r$ 不是非负整数时，记号 $r!$ 没有意义.
3. 一些书中将组合写成 $C_n^r$ 或 $C_r^n$ ，更通用的是 $\binom{n}{r}$ .

### 1.4.2 其他公式

- 组合系数 $\binom{n}{r}$ 又常称为二项式系数

$$(a+b)^n = \sum_{i=0}^n \binom{n}{i} a^i b^{n-i}$$

- $n$ 个相异物件分成 $k$ 堆，各堆物件数分为 $r_1, \dots, r_k$ 的方法是

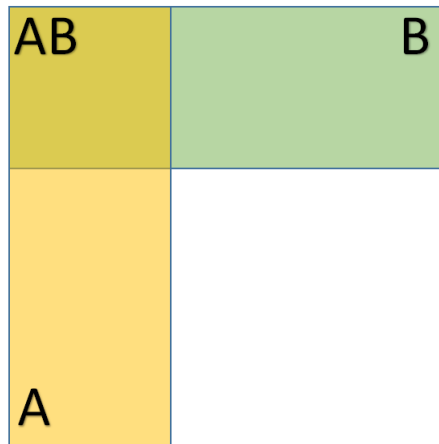
$$n!/(r_1! \dots r_k!).$$

## 1.5 条件概率

条件概率就是知道了一定信息下得到的随机事件的概率。设事件 $A$ 和 $B$ 是随机试验 $\Omega$ 中的两个事件， $P(B) > 0$ ，称

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

为事件 $B$ 发生条件下事件 $A$ 发生的条件概率，可用图形表示：



注：事实上，我们所考虑的概率都是在一定条件下计算的，因为随机试验就是在一定条件下进行的。

### 1.5.1 条件概率性质

给定 $A$ 发生， $P(A) > 0$ ：

- $0 \leq P(B|A) \leq 1$
- $0 \leq P(\Omega|A) = 1$
- 若 $B_1 \cap B_2 = \phi$ ，则 $P(B_1 \cup B_2|A) = P(B_1|A) + P(B_2|A)$ ，可推广至无穷。

### 1.5.2 乘法定理

由 $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \Rightarrow P(AB) = P(A|B)P(B)$ ，可推广至

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

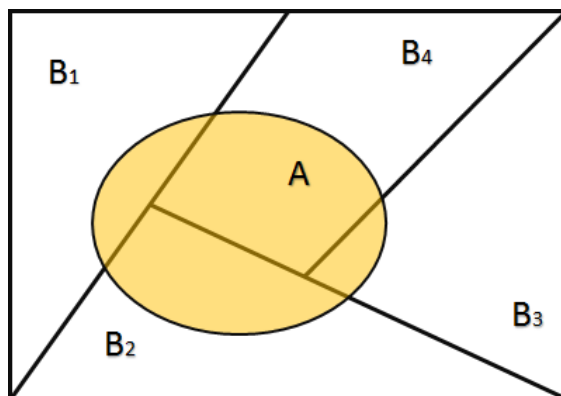
注：右边看似麻烦，其实容易算，左边看似简单，但是难算。

## 1.6 全概率

设 $B_1, B_2, \dots, B_n$ 是样本空间 $\Omega$ 中的两两不相容的一组事件，即 $B_i B_j = \phi$ ， $i \neq j$ ，且满足 $\bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$ ，则称 $B_1, B_2, \dots, B_n$ 是样本空间 $\Omega$ 的一个分割（又称为**完备事件群**，英文为 *partition*）。

设 $\{B_1, B_2, \dots, B_n\}$ 是样本空间 $\Omega$ 的一个分割,  $A$ 为 $\Omega$ 的一个事件, 则

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)$$



推导：

$$\begin{aligned} P(A) &= P(A \cap \Omega) \\ &= P\left(A \cap \sum_{i=1}^n B_i\right) \\ &= P\left(\sum_{i=1}^n AB_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^n P(AB_i) \\ &= \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i) \\ &= \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i) \end{aligned}$$

注：有时不易直接计算事件 $A$ 的概率，但是在每个 $B_i$ 上 $A$ 的条件概率容易求出

## 1.7 Bayes公式

设 $\{B_1, B_2, \dots, B_n\}$ 是样本空间的一个分割,  $A$ 为 $\Omega$ 中的一个事件,  $P(B_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$ ,  $P(A) > 0$ , 则

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

注：当有因果关系互换时必须用Bayes公式。

## 1.8 事件的独立性

设 $A, B$ 是随机试验中的两个事件, 若满足 $P(AB) = P(A)P(B)$ , 则称事件 $A$ 和 $B$ 相互独立。判断事件的独立, 应该是从实际出发, 如果能够判断事件 $B$ 的发生与否对事件 $A$ 的发生与否不产生影响, 则事件 $A, B$ 即为独立。

设 $\tilde{A}$ 表示事件 $A$ 发生和不发生之一,  $\tilde{B}$ 表示事件 $B$ 发生和不发生之一。有独立性的定义可推至 $P(\tilde{A}\tilde{B}) = P(\tilde{A})P(\tilde{B})$  (一共有四个等式)。可推广至：

$$P(\tilde{A}_1 \tilde{A}_2 \dots \tilde{A}_n) = P(\tilde{A}_1) \dots P(\tilde{A}_n)$$

上面有 $2^n$ 个等式。

注：独立 ( independent ) 和不相容 ( exclusive ) 是不同的两个概念，前者有公共部分，后者没有公共部分，独立一定相容。

## 1.9 重要公式与结论

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

$$(2) P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

$$(3) P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$$

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

$$(5) P(\bar{A}\bar{B}) = P(A) - P(AB), P(A) = P(AB) + P(\bar{A}\bar{B}), \\ P(A \cup B) = P(A) + P(\bar{A}B) = P(AB) + P(\bar{A}\bar{B}) + P(\bar{A}B)$$

$$(6) P(\bar{A}_1|B) = 1 - P(A_1|B), P(A_1 \cup A_2|B) = P(A_1|B) + P(A_2|B) - P(A_1 A_2|B) \\ P(A_1 A_2|B) = P(A_1|B)P(A_2|A_1 B)$$

$$(7) \text{ 若 } A_1, A_2, \dots, A_n \text{ 相独立, 则 } P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n P(A_i), P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i))$$