

---

## 第一章事件与概率

1.1	概率论发展简史 . . . . .	2
1.2	概率论的几个基本概念 . . . . .	9
1.2.1	随机试验和随机事件 . . . . .	9
1.2.2	事件的关系及其运算 . . . . .	14
1.2.3	概率的定义及性质 . . . . .	18

---

## 1.1 概率论发展简史

### ♠ French Society in the 1650's

- 赌博是一种流行时尚
- 法律没有禁止
- 当游戏越来越复杂, 利益越来越大时, 需要数学方法来计算获胜可能性





## The origin of the mathematical study of probability

- 贵族**De Mere**在与一名宫廷卫士一次赌博时关于如何分赌本的问题发生了争执，于是请教他的好友数学家 **Blaise Pascal**.
- **Pascal** 与他的另一名好友数学家**Pierre Fermat**通信讨论了该问题，形成概率论中一个重要的基本概念—数学期望





## The first book on probability

- **Christiaan Huygens** 在 1657 年写了世界上第一本关于概率论的著作 **De ratiociniis in ludo aleae** (“**On Reasoning in Games of Chance**”), 中文译名“论赌博中的计算”





## From Games to Science

- **Pierre-Simon Laplace** 在他 1812 年的著作 **Theorie Analytique des Probabilities** 中介绍了概率的数学理论及其科学应用.
- **Laplace** 只考虑了古典概型, 对一般的概率及其应用没有介绍.
- 到 1850 年, 许多数学家发现古典概型对一般场合不合理, 开始尝试重新定义概率





## Axiomatic Development

- **Andrey Kolmogorov**  
第一个在他 1933 年的著作 **Grundbegriffe der Wahrscheinlichkeitsrechnung** 中严密的定义了概率.
- 类似于 **Euclid** 基于公理体系建立几何, 他从基本公理建立了概率理论, 从而使概率论称为一门严谨的数学分支
- 概率理论的现代研究和测度论非常紧密的结合在一起



---

**概率论与数理统计的应用** 概率统计理论与方法的应用几乎遍及所有科学技术领域、工农业生产和国民经济的各个部门中. 例如

- 气象、水文、地震预报、人口控制及预测都与《**概率论**》紧密相关
- 产品的抽样验收, 新研制的药品能否在临床中应用, 均要用到《**假设检验**》;
- 寻求最佳生产方案要进行《**实验设计**》和《**数据处理**》;
- 电子系统的设计, 火箭卫星的研制及其发射都离不开《**可靠性估计**》
- 处理通信问题, 需要研究《**信息论**》;
- 研究经济数据等依时间观测数据时,《**时间序列分析**》方法非常有用
- 研究化学反应的时变率, 要以《**马尔可夫过程**》来描述;

- 
- 生物学中研究群体的增长问题时，提出了生灭型 《随机模型》，传染病流行问题要用到多变量非线性 《生灭过程》
  - 许多服务系统，如电话通信、船舶装卸、机器维修、病人候诊、存货控制、水库调度、购物排队、红绿灯转换等，都可用一类概率模型来描述，其涉及到的知识就是 《排队论》
  - 研究收入如何受个体教育程度，行业，性别等因素影响，要用到 《回归分析》
  - 研究多变量之间关系，分类，聚类等，要用到 《多元分析》
  - 研究寿命数据要用到 《生存分析》
  - ...

---

## 1.2 概率论的几个基本概念

### 1.2.1 随机试验和随机事件

**随机现象:** 自然界中的一种客观现象, 当人们观测它时, 不能预先确定会出现哪种结果, 而仅仅知道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.

- 随机试验中要求试验的结果至少 2 个
- 每次试验或观测得到其中的一个结果, 在试验或观测之前不能预知是哪个结果发生
- 一般还要求试验在相同条件下能够重复

如观测把硬币抛 4 次后正面向上的次数; 观测某地的温度变化; 某电话总机单位时间内转接的电话次数.

---

**基本事件**：随机试验中的每个单一结果，它犹如分子中的原子，在化学反应中不能再分，所以有**基本**两字。

Definition

如把硬币抛 3 次后有 8 种可能结果：正正正、正正反、正反正、反正正、正反反、反正反、反反正、反反反。这 8 种可能结果的每一个都是基本事件。

---

**样本空间**(Sample Space): 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. 样本空间中的元素, 称为样本点, 通常用  $\omega$  等表示.

Definition

(1). 掷一枚骰子, 观察出现的点数. 则  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ .

↑Example

(2). 考察某一地区的年降雨量, 则  $\Omega = \{x|0 \leq x < T\}$ , 这里  $T$  表示某个常数, 表示降雨量不会超过  $T$ .

↓Example

- 样本空间的元素应该是相互不同的, 根据试验的不同目的, 样本空间应该予以不同的选择.
- 但是总的原则是样本空间应该尽可能详细, 即尽可能包含所有可能的结果.

---

看下面的例子

- (1). 将一枚硬币抛三次，考察正反面出现的情况；
- (2). 将一枚硬币抛三次，考察正面出现的次数。

[↑Example](#)

[↓Example](#)

这两个试验的目的不同，因此样本空间的选取也不同。

---

**随机事件**：简称事件 (Event)，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。

Definition

随机事件常用大写英文字母  $A, B, C, D$  等表示。如果用语言表达，则要用花括号括起来。

**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。

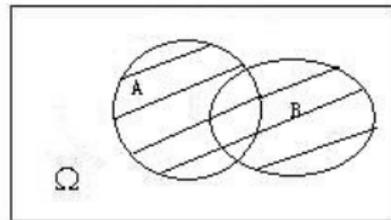
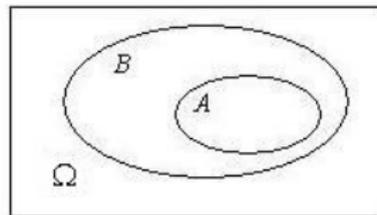
Definition

因此，我们不严格的说样本空间的子集称为随机事件。

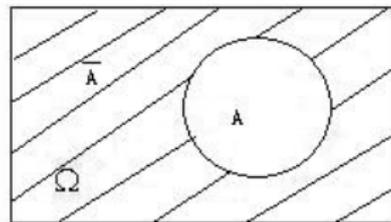
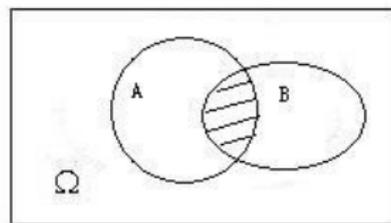
## 1.2.2 事件的关系及其运算

可以证明, 把样本空间中的基本事件与空间中的点相对应, 则事件与集合相对应, 因此事件运算与集合运算可以建立一一对应关系.

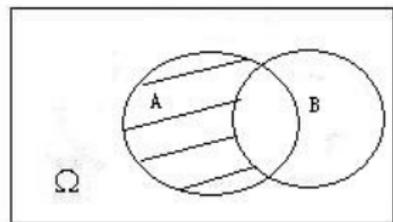
- 子事件  $A \subset B$ : 事件  $A$  发生蕴含事件  $B$  一定发生, 则事件  $A$  称为事件  $B$  的子事件, 记为  $A \subset B$ . 若  $A \subset B$ , 且  $B \subset A$ , 则称事件  $A$  与事件  $B$  相等, 记为  $A = B$ .
- 事件的和 ( $A \cup B$ ): 事件  $A$  和事件  $B$  中至少有一个发生的这一事件称为事件  $A$  和事件  $B$  的和, 记为  $A \cup B$ .



- 事件的积 ( $A \cap B$ ): 事件  $A$  和事件  $B$  同时发生这一事件称为事件  $A$  和事件  $B$  的积, 记为  $A \cap B$ . 如果  $A \cap B = \phi$ , 则称  $A$  和  $B$  不相容或者互斥, 即事件  $A$  和  $B$  不能同时发生.
- 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).



- 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, 记为  $A-B$ , 或等价的,  $AB^c$ .



### 事件的运算

- 集合的运算法则适用于事件的运算
- De Morgan 对偶法则:

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

例：设  $A, B, C$  是三个事件，试表示下列事件

1. 事件  $A, B$  发生而  $C$  不发生；
2. 事件  $A, B, C$  不同时发生；
3. 事件  $A, B, C$  中至多有一个发生；
4. 事件  $A, B, C$  中至少发生两个；
5. 事件  $A, B, C$  中恰好发生两个；

---

## 1.2.3 概率的定义及性质

### 1. 概率的定义

什么叫概率？直观地讲，概率是随机事件发生可能性大小的数字表征，其值习惯上用 0 和 1 之间的数表示，换句话说，概率是事件的函数。如何求出事件  $A$  的概率（记为  $P(A)$ ）？

(1) **古典概型**：有两个条件，

第一（有限性）试验结果只有有限个（记为  $n$ ），  
第二（等可能性）每个基本事件发生的可能性相同。

为计算事件  $A$  的概率，设  $A$  中包含  $m$  个基本事件，则事件  $A$  的概率为

$$P(A) = \frac{m}{n} = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

记号：为方便起见，以  $|B|$  记事件  $B$  中基本事件的个数。

## (2) 概率的统计定义

古典概型的两个条件往往不能满足, 此时如何定义概率? 常用的一种方法是把含有事件  $A$  的随机试验独立重复做  $n$  次 (*Bernouli* 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.

抛硬币的试验

↑ Example

试验者	掷硬币的次数	正面出现的次数	频率
蒲丰	4040	2048	.5069
皮尔逊	12000	6019	.5016
皮尔逊	24000	12012	.5005

↓ Example

从这个例子可以看出随着试验次数的增加, 频率越来越接近  $1/2$ .

---

### (3) 主观概率

- 个人对某个结果发生可能性的一个判断, 如某人认为有 80% 的可能性房价暴跌. 另一人则认为仅有 20% 的可能性.
- 有相当的生活基础
- 在金融和管理等方面有大量应用
- 基于此的概率学派称为贝叶斯 (Bayes) 学派
- 但是当前用频率来定义概率的频率派仍是数理统计的主流. 焦点是频率派认为概率是客观存在, 不可能因人而异.

---

(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,

称  $P(\cdot)$  为一概率, 如果

(i) 设  $A$  是随机事件, 则  $0 \leq P(A) \leq 1$

(ii) 设  $\Omega$  为必然事件, 则  $P(\Omega) = 1$

(iii) 若事件  $A_1, A_2, \dots$  为两两不相容的事件序列, 则

Definition

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

**注**: 事实上我们把可以定义 (计算) 概率的事件集合记为  $\mathcal{F}$ , 其是样本空间的  $\sigma$ -代数.

由概率的公理化定义, 我们可以得到

---

1.  $P(\phi) = 0$

2. (有限可加性) 若  $A_k \in \mathcal{F}, k = 1, \dots, n$  且两两互斥, 则

$$P\left(\sum_{k=1}^n A_k\right) = \sum_{k=1}^n P(A_k)$$

3. (可减性) 若  $A, B \in \mathcal{F}$  且  $A \subset B$ , 则  $P(B-A) = P(B) - P(A)$ .

---

4. (单调性) 若  $A, B \in \mathcal{F}$  且  $A \subset B$ , 则  $P(A) \leq P(B)$ .

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

6. (加法定理) 对任意的事件  $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ , 有

$$\begin{aligned} P\left(\sum_{k=1}^n A_k\right) &= \sum_{k=1}^n P(A_k) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i A_j) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_i A_j A_k) \\ &\quad - \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \dots A_n) \end{aligned}$$

---

7. (次可加性) 对任意的事件  $A_1, \dots, A_n, \dots \in \mathcal{F}$ , 有  $P(\sum_{n=1}^{\infty} A_n) \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$ .

8. (下连续性) 若  $A_n \in \mathcal{F}$  且  $A_n \subset A_{n+1}, n = 1, 2, \dots$ , 则

$$P(\sum_{n=1}^{\infty} A_n) = \lim_n P(A_n)$$

---

9. (上连续性) 若  $A_n \in \mathcal{F}$  且  $A_n \supset A_{n+1}, n = 1, 2, \dots$ , 则

$$P\left(\prod_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \lim_n P(A_n)$$

---

(1992 年考研) 已知  $P(A) = P(B) = P(C) = 1/4$ ,  $P(AB) = 0$ ,  
 $P(AC) = P(BC) = 1/6$ , 求  $P(\bar{A}\bar{B}\bar{C})$ .

↑Example

↓Example

解:

$$\begin{aligned}P(\bar{A}\bar{B}\bar{C}) &= 1 - P(A \cup B \cup C) \\&= 1 - [P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)] \\&= 1 - 3/4 + 2/6 = 7/12.\end{aligned}$$

从而

$$P(A \cup B \cup C) = 5/12$$

但是又由  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB) = 1/2$ ,  
于是的矛盾

$$P(A \cup B) = 1/2 > 5/12 = P(A \cup B \cup C)$$

---

求证对任意  $n$  个事件  $A_1, \dots, A_n$  有

[↑Example](#)

$$P\left(\prod_{k=1}^n A_k\right) \geq \sum_{k=1}^n P(A_k) - n + 1$$

[↓Example](#)

作业.