

## 概率统计第一讲： 概率空间

史灵生 清华数学系

## 2、随机何处？

广泛。例如：

- ① 体育彩票数据需检验
  - (a) 每个数字被选中的机会是等可能的
  - (b) 每个数字被选中是相互独立的
- ② 自动生产线的控制：抽样、检验、调试
- ③ 金融、债券与风险管理（金融工程师、精算师）
- ④ 保险
- ⑤ 企业管理等等。

## 1、本讲提要

### ① 随机试验的数学描述

- 随机现象
- 样本和样本空间
- 事件（域）

### ② 概率

- 概率的确定方法
- 概率的公理化定义
- 概率的性质

## 3、上帝玩骰子？

我们时刻面临着不确定性（随机性）。

- 从扔硬币、掷骰子和玩扑克等简单的机会游戏，到复杂的社会现象；
- 从婴儿的诞生，到世间万物的繁衍生息；
- 从流星坠落，到大自然的千变万化……。

从Aristotle时代开始，哲学家们就已经认识到随机性在生活中的作用，他们把随机性看作为破坏生活规律、超越了人们理解能力范围的东西。他们没有认识到有可能去研究随机性，或者是去测量不定性。

## 4、样本和样本空间

### 我们的哲学：

对象：在给定条件下进行的一个**随机试验**。

试验结果不唯一，而且无法预知试验结果

原则：不关心过程，只关注结果。

### 术语：

**样本** ( $\omega$ )：一次随机试验产生的一个结果；

**样本空间** ( $\Omega$ )：一个随机试验的所有可能的结果的全体；  
因此，

$$\Omega = \{\text{所有}\omega\}.$$

## 6、事件基本运算的性质

### 交换律：

$$AB = BA, \quad A \cup B = B \cup A;$$

### 结合律：

$$A(BC) = (AB)C, \quad A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C;$$

### 分配律：

$$A(B_1 \cup B_2 \cup \cdots) = AB_1 \cup AB_2 \cup \cdots, \\ A \cup B_1 B_2 \cdots = (A \cup B_1)(A \cup B_2) \cdots;$$

### 对偶律：

$$\overline{A_1 \cup A_2 \cup \cdots} = \bar{A}_1 \bar{A}_2 \cdots, \\ \overline{A_1 A_2 \cdots} = \bar{A}_1 \cup \bar{A}_2 \cup \cdots.$$

## 5、事件和事件运算

● **事件** ( $A$ )：某类结果， $A \subset \Omega$ 。

● **事件A发生**：一次试验，结果 $\omega \in A$ 。

● **事件A未发生**：一次试验，结果 $\omega \notin A$ 。

● **基本事件** $\{\omega\}$ ，**必然事件** $\Omega$ ，**不可能事件** $\emptyset$

● 事件关系：

●  $A \subset B$ ：只要A发生，B就会发生；

●  $A = B$ ： $A \subset B$ 且 $B \subset A$ ；

●  $AB = \emptyset$ ：A和B不会同时发生，A和B**互不相容**；多个事件互不相容：他们两两互不相容。

● 事件的基本运算：

● **并**： $A \cup B, \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$ ，一次试验多个事件中至少一个发生

● **交**： $AB := A \cap B, \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$ ，一次试验多个事件同时发生

● **对立**： $\bar{A} = \{\omega \in \Omega : \omega \notin A\}$ 是A的对立事件

● **差**： $A - B := A\bar{B}$ ，事件A发生且事件B不发生

## 7、事件的极限运算

单调事件列的极限

### 定义

$A_1 \subset A_2 \subset \cdots \subset A_n \subset \cdots$ 时，极限 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n := \bigcup_{n \geq 1} A_n$ ；

$A_1 \supset A_2 \supset \cdots \supset A_n \supset \cdots$ 时，极限 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n := \bigcap_{n \geq 1} A_n$ 。

请与实数列的极限比较。

## 8\*、事件的极限运算

### 定义 (事件列的上下极限)

一般的,  $A_1, A_2, \dots$  的上、下极限

$\varlimsup_{n \rightarrow \infty} A_n := \bigcap_{n \geq 1} \bigcup_{k \geq n} A_k$ , 无穷多个  $A_n$  同时发生;

$\varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n := \bigcup_{n \geq 1} \bigcap_{k \geq n} A_k$ , 除有限个  $A_n$  以外, 其他的  $A_n$  同时发生。

### 定义 (事件列的极限)

若上下极限相等, 则称  $A_1, A_2, \dots$  有极限,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} A_n := \varlimsup_{n \rightarrow \infty} A_n = \varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n.$$

请与实数列的极限、上下极限比较。

## 10、事件域

### 对随机试验的观察方式决定事件域的选取:

同时抛掷两枚同样的但被分别涂成红色、绿色的硬币。

- 样本空间为  
 $\Omega = \{(\text{正}, \text{正}), (\text{正}, \text{反}), (\text{反}, \text{正}), (\text{反}, \text{反})\}$
- 对视力正常的观测者, 事件域为  $\mathcal{F} = 2^\Omega = \{\Omega \text{ 的所有子集}\}$
- 对存在辨色障碍的观测者, 事件域为

$$\left\{ \begin{array}{l} \Omega, \emptyset, \{(\text{正}, \text{正})\}, \{(\text{正}, \text{反}), (\text{反}, \text{正})\}, \{(\text{反}, \text{反})\}, \\ \{(\text{正}, \text{反}), (\text{反}, \text{正}), (\text{反}, \text{反})\}, \{(\text{正}, \text{正}), (\text{反}, \text{反})\}, \\ \{(\text{正}, \text{正}), (\text{正}, \text{反}), (\text{反}, \text{正})\} \end{array} \right\}$$

## 9、事件域

### 定义

事件域  $\mathcal{F}$ : 事件的全体, 由  $\Omega$  的一些子集组成, 满足:

- $\Omega \in \mathcal{F}, \emptyset \in \mathcal{F}$ ;
- $\mathcal{F}$  对可列并、可列交、对立运算封闭。

数学上称这样的  $\mathcal{F}$  是  $\Omega$  上的一个  $\sigma$  域;  $(\Omega, \mathcal{F})$  为可测空间。

### 例

- $\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}$ ;
- $\mathcal{F} = \{\emptyset, A, \bar{A}, \Omega\}$ ;
- $\mathcal{F} = 2^\Omega = \{\Omega \text{ 的所有子集}\}$ ;
- Borel 事件域: 包含所有开集的最小事件域。其域中的每个事件对应一 Borel 集。

## 11、概率的确定方法

- ① 频率方法 (大量重复试验下, 频率的极限):

$$\frac{n \text{ 次试验中 } A \text{ 发生的次数}}{n \text{ (试验次数)}} =: f_n(A) \rightarrow P(A), \quad n \rightarrow \infty$$

优点: 容易计算;

缺点: 要求试验可以被无限制地重复; 频率本身是随机的, 上述极限不是数列极限

- ② 主观方法 (根据经验, 主观判断):

优点: 试验不必重复进行

缺点: 缺乏客观依据

- ③ 古典方法

- ④ 几何方法

## 12、等可能概率模型

### 古典概型:

- $\Omega$ 由有限个样本组成,  $\Omega$ 的元素个数 $|\Omega| < +\infty$
- 各样本等可能,  $P(\{\omega\}) = C$ ,  $C$ 是与 $\omega$ 无关的常数
- 则对任何 $A \subset \Omega$ ,

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

### 几何概型:

- 样本空间 $\Omega$ 是一个几何对象, 则事件 $A$ 的概率:

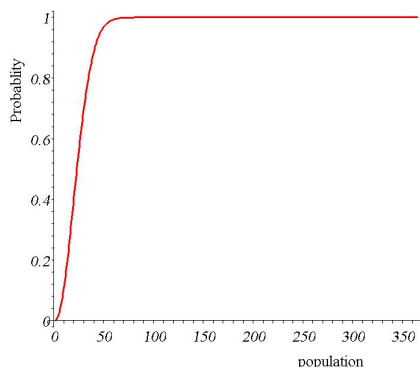
$$P(A) = \frac{S_A}{S_\Omega};$$

- $A$ 的概率值只依赖于 $A$ 的几何度量大小(长度、面积、体积、角度等) $S_A$ , 与 $A$ 在 $\Omega$ 中的位置无关。

## 14、生日问题 (续)

$n$	2	10	22	23	70	200
$p_n(\%)$	0.27	11.69	47.57	50.73	99.92	$100 - 1.61 \times 10^{-28}$

Probability for Sharing Birthday



## 13、古典概型例: 生日问题

### 例

随机找 $n(< 365)$ 个人, 求至少有两个人在同一天过生日的概率。

### 解:

- $\Omega = \{(d_1, d_2, \dots, d_n) : d_i \text{ 是第 } i \text{ 个人的生日}\}$
- $A$ : 有人在同一天过生日。
- $\bar{A}$ :  $n$ 个人生日彼此不同。
- $|\Omega| = 365^n$  (不考虑闰年), 等可能(假设)。
- $|\bar{A}| = 365 \times 364 \times \dots \times (365 - n + 1)$ 。  $|A| = |\Omega| - |\bar{A}|$ ,
- $P(A) = \frac{365^n - 365 \times 364 \times \dots \times (365 - n + 1)}{365^n}$   

$$= 1 - \left(1 - \frac{1}{365}\right) \times \dots \times \left(1 - \frac{n-1}{365}\right)。$$

## 15、几何概型例1: 会面问题

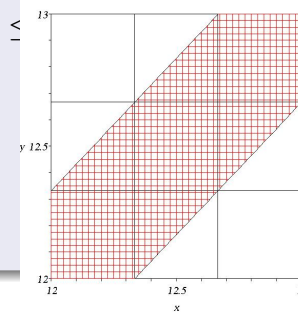
### 例

甲乙两人约定在中午12时到13时之间在某处会面, 并约定先到者应等候20分钟, 过时即可离去。求两人能会面的概率。

### 解:

- $\Omega = \{(x, y) : x, y \text{ 各为甲乙到达的时刻, 以小时为单位}\}$
- 两人会面:  $A = \{(x, y) \in \Omega : |x - y| \leq \frac{1}{3}\}$

$$P(A) = S_A/S_\Omega = 1 - (2/3)^2 = 5/9。$$



## 16、几何概型例2: Buffon投针问题

18世纪的法国学者Buffon<sup>1</sup>设计了一个随机试验用来确定圆周率 $\pi$ 的近似值的办法。具体做法是：

- 将一根针投掷在铺着木地板的地面上，假设所有的地板都是宽度一致的长条木板，则

$$\pi \approx \frac{2\ell}{d} \cdot \frac{N}{n},$$

- 其中 $N$ 是投针次数， $n$ 是针压在相邻两排地板的接缝线上的次数， $\ell$ 是针长， $d$ 是木地板宽度， $\ell < d$ （这是为了保证针最多只压中一条接缝线）。
- 1901年意大利数学家Mario Lazzarini投掷了 $N = 3408$ 次针，得到 $n = 1808$ 次压线，而 $\ell/d = 5/6$ ，这样得到 $\pi \approx 3.1415$ 。

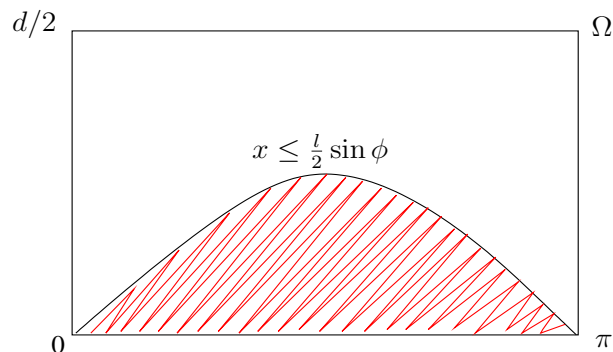
<sup>1</sup>Georges-Louis Leclerc, Comte de Buffon (1707年9月7日-1788年4月16日)法国自然学家、数学家、生物学家、宇宙学家和作家。  
见<http://en.wikipedia.org/wiki/Buffon>

## 18、Buffon投针试验

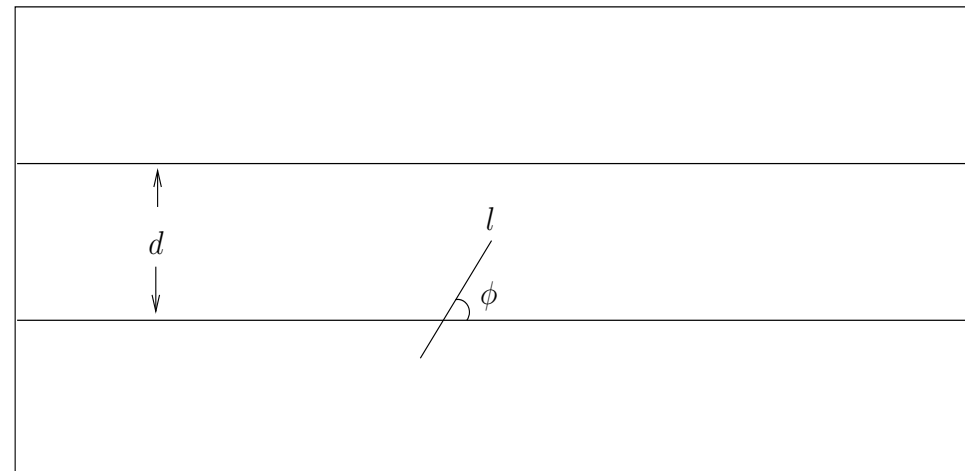
- 为了描述Buffon试验的投针结果，我们用 $x$ 表示针的中点到距离最近的接缝线的距离，用 $\phi$ 表示针与接缝线的夹角，则

$$\Omega = \{(\phi, x) \mid 0 \leq \phi \leq \pi, \quad 0 \leq x \leq \frac{d}{2}\},$$

- 针压线（记为事件 $A$ ）当且仅当 $x \leq \frac{\ell}{2} \sin \phi$ 。如下图所示：

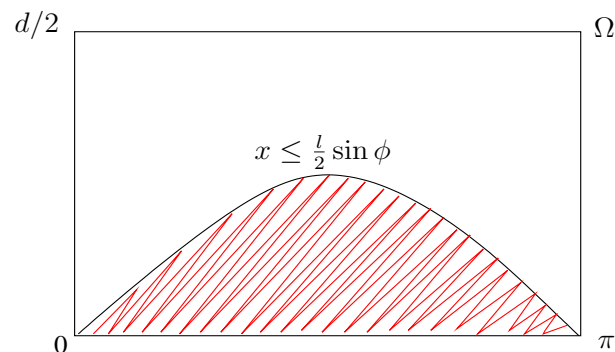


## 17、Buffon投针试验



## 19、Buffon投针试验

- 我们假设 $(\phi, x)$ 落在矩形区域的样本空间 $\Omega = [0, \pi] \times [0, \frac{d}{2}]$ 中是等可能的，即问题是几何概型。
- 则 $P(A) = S_A/S_\Omega = \frac{2}{d\pi} \int_0^\pi \frac{\ell}{2} \sin \phi d\phi = \frac{2\ell}{d\pi}$ 。
- 概率的近似值为针压线的频率 $\frac{n}{N}$ （此为Bernoulli大数定律，以后给出严格证明），就得到Buffon的公式 $\pi \approx \frac{2\ell}{d} \cdot \frac{N}{n}$ 。



## 20、Kolmogorov的概率公理 (1933)

### 概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, P)$

- **样本空间 $\Omega$** : 一个集合
- **事件域 $\mathcal{F}$** :  $\Omega$ 上的一个 $\sigma$ 域,  
 $\Omega, \emptyset \in \mathcal{F}$ ;  
对可列交、可列并、补运算封闭;
- **概率测度 $P: \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$**   
非负性:  $P(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{F}$ ;  
正则性:  $P(\Omega) = 1$ ;  
可列可加性:  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ 互不相容 $\Rightarrow$   
 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + \dots$ .

## 22、概率的连续性

### 性质

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n). \quad P \text{ 与 } \lim \text{ 可交换}$$

### 证明: (下连续性)

- 设  $A_1 \subset A_2 \subset \dots \subset A_n \subset A_{n+1} \subset \dots$ ,
- 令  $A_0 = \emptyset, B_n = A_n \setminus A_{n-1}, n \geq 1$ ;
- 则  $A_n = B_1 \cup \dots \cup B_n, P(A_n) = P(B_1) + \dots + P(B_n)$ ,
- $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n \geq 1} A_n = \bigcup_{n \geq 1} B_n$ ,
- $P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = P\left(\bigcup_{n \geq 1} B_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(B_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$ .

注: 可列可加性 $\Leftrightarrow$ 有限可加性+下连续性。

## 21、概率的性质

- $P(\emptyset) = 0$ ;  
对  $\Omega, \emptyset, \emptyset, \dots$  用可列可加性
- 有限可加性:  $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$  互不相容 $\Rightarrow$   
 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$ ;  
对  $A_1, A_2, \dots, A_n, \emptyset, \emptyset, \dots$  用可列可加性
- $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ ;
- $P(B) = P(AB) + P(\bar{A}B)$ ;
- 单调性:  $A \supset B \Rightarrow P(A) = P(B) + P(A - B) \geq P(B)$ ;
- $0 \leq P(A) \leq 1$ ;
- 容斥原理:  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$ ;  
 $P(A_1 \cup \dots \cup A_n) = p_1 - p_2 + p_3 + \dots + (-1)^{n-1} p_n$ ,  
其中  $p_k = \sum_{i_1 < i_2 < \dots < i_k} P(A_{i_1} \dots A_{i_k})$ ;
- 半可加性:  $P(A_1 \cup \dots \cup A_n) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i)$ .