

Ch 1-2 频率与概率



回顾前一次课

- 了解概率统计的发展历程
- 概率与统计关系
- 随机现象：二重性
- 随机试验：三特点
- 样本空间、样本点
- 随机事件：基本事件、不可能事件、必然事件
- 事件关系： \subset 、 $=$ 、 \cup 、 $-$ 、 \cap 、 \bar{A} 互斥与对立事件的关系
- 事件运算：幂等、交换、结合、分配、对偶

频率

随机事件在一次试验中可发生也可不发生, 通常关心随机事件发生可能性有多大, 为此引入频率, 描述随机事件发生的频繁程度

定义 在相同的条件下, 进行了 n 次试验, n 次试验中事件 A 发生的次数为 n_A , 称为 A 发生的频数, 事件 A 发生的频率为

$$f_n(A) = \frac{n_A}{n}$$

事件的频率在一定程度上反应了事件发生的可能性. 频率的性质包括

- $0 \leq f_n(A) \leq 1$
- $f_n(\Omega) = 1$
- 若 A_1, A_2, \dots, A_k 两两互不相容, 则 $f_n(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_k) = \sum_{i=1}^k f_n(A_i)$

频率的稳定性

频率在试验中表现出**随机性**

在大量重复试验中，事件频率通常在一个常数 p 附近摆动，随着试验次数的增大摆动越来越小，将这种规律称为 **频率的稳定性**

例如, 历史上多人对重复投掷硬币的试验，下面是试验统计结果：

实验者	n	n_H	$f_n(H)$
德·摩根	2048	1061	0.5181
蒲 丰	4040	2048	0.5069
K·皮尔逊	12000	6019	0.5016
K·皮尔逊	24000	12012	0.5005

频率的稳定性-计算机模拟

利用计算机随机数对投币试验进行仿真，下图为实验结果



当试验次数不多时频率呈现波动性
当试验次数充分大时，频率具有稳定性

概率的统计定义

频率的稳定性即通常所说的统计规律性，是**随机事件本身所固有的客观属性**，可用于度量事件发生的可能性大小。

概率的统计定义 随机事件 A 在大量重复试验中发生的频率总是稳定地在一个常数 p 附近摆动，随着试验次数的增加而摆幅逐渐越小，则称常数 p 为事件 A 发生的**概率**，记为 $P(A) = p$.

概率的性质：

- $0 \leq P(A) \leq 1$
- $P(\Omega) = 1$
- 若 A_1, A_2, \dots, A_k 两两互不相容，则 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_k) = \sum_{i=1}^k P(A_i)$

概率与频率

- 概率用于度量事件发生的可能性
- 频率在一定程度上反映了事件发生的可能性
- 概率是恒定的，而频率在试验中具有随机性
- 若试验次数足够多，频率与概率非常接近
- 概率可以通过频率来“测量”，频率是概率的一个近似

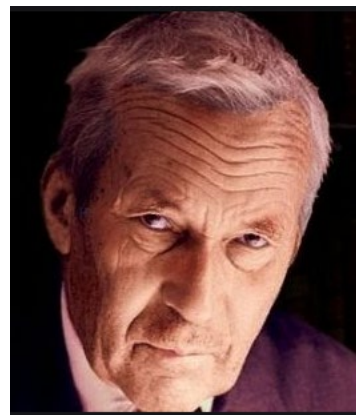
概率的统计定义存在数学上的不严谨性，在实际中几乎不可能每一个事件做大量重复的试验来计算频率，进而近似概率

受到频率的稳定性及其性质的启发给出严谨的概率公理化体系

概率的公理化定义

苏联数学家柯尔莫哥洛夫于1933年给出了概率的公理化定义，通过规定概率具备的基本性质来定义概率

概率的公理化定义 在随机试验的样本空间 Ω 上，对于每一个事件 A 赋予一个实数，记为 $P(A)$ ，若满足下列条件，称 $P(A)$ 为事件 A 发生的**概率**：



- **非负性**: $P(A) \geq 0$
- **规范性**: $P(\Omega) = 1$
- **可列可加性**: 若 A_1, A_2, \dots 可列个两两互不相容的事件，则

$$P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

简明扼要地刻画了概率的定义，为现代概率论奠定了基础，是概率论发展历史上的一个里程碑，从此被公认为数学的一个分支

概率的性质

- ◆ 对不可能事件 \emptyset 有 $\mathbf{P(\emptyset) = 0}$

$$A = \emptyset \quad P(A) = 0$$

$$A = \Omega \quad P(A) = 1$$

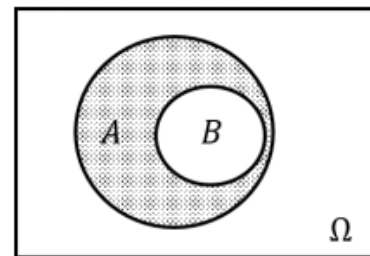
- ◆ **有限可加性** 若 $A_1, A_2 \cdots A_n$ 是两两不相容事件, 则

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

- ◆ 对任意事件 A 有 $\mathbf{P(\bar{A}) = 1 - P(A)}$

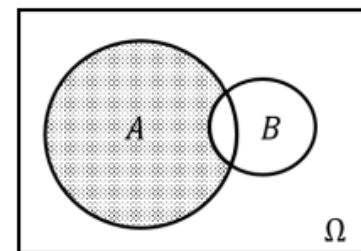
概率的性质

- ◆ 若 $B \subset A$, 则 $P(A - B) = P(A) - P(B)$ 和 $P(B) \leq P(A)$



- ◆ 对任意事件 A 和 B

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



容斥原理 (Inclusion-Exclusion Principle)

- ◆ 对任意随机事件 A 和 B 有

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

- ◆ 对三个随机事件 A, B, C 有

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

- ◆ 对事件 A_1, A_2, \dots, A_n 有

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i A_j) + \sum_{i < j < k} P(A_i A_j A_k) + \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 \cdots A_n)$$

可进一步简化为

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{r=1}^n (-1)^{r+1} \sum_{i_1 < \dots < i_r} P(A_{i_1} \cdots A_{i_r})$$

不等式

Union bounds: 对事件 A_1, A_2, \dots, A_n 有

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) \leq P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$$

Bonferroni不等式: 对事件 A_1, A_2, \dots, A_n 有

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

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) \geq \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i A_j);$$

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i A_j) + \sum_{i < j < k} P(A_i A_j A_k);$$

可以依次类推

例子

设 $P(A) = p$, $P(B) = q$, $P(AB) = r$, 用 p, q, r 分别表示下述事件的概率

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

2) $P(\bar{A}B)$

3) $P(\bar{A} \cup B)$

4) $P(\bar{A} \cap \bar{B})$

例子

设三个随机事件 A, B, C 满足

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

$$P(AB) = 0, P(AC) = P(BC) = 1/16,$$

求事件 A, B, C 中至少有一个事件发生的概率.

Ch 1-3.1 古典概型



古典概型

概率论最早的研究对象，相对简单、在概率论中具有重要意义

如果试验 E 满足：

- 试验结果只有有限种可能，即 $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}$
- 每种结果发生的可能性相同，即 $P(\{\omega_i\}) = P(\{\omega_j\})$ ($i \neq j$)

则称这样的试验为**古典概型**，又称**等可能概型**

根据上述定义可知：

$$P(\{\omega_i\}) = 1/n$$

若事件 A 包含 k 个基本事件，则事件 A 发生的概率为：

$$P(A) = k/n = |A|/|\Omega|$$

d' Alembert的推理

抛两枚硬币，观察向上的情况
有三种结果

A:两个正面 B:两个反面 C:一正一反

根据古典概率有: $P(C) = 1/3$

正确的解法

C为两部分: C1:先正后反 C2:先反后正

四种结果: A B C1 C2 等可能

正确的结果: $P(C) = P(C1) + P(C2) = 1/4 + 1/4 = 1/2$



基本计数原理

计数的两条基本原理

- **加法原理**: 若一项工作可以用两种不同的过程 \mathcal{A}_1 和 \mathcal{A}_2 完成, 且过程 \mathcal{A}_1 和 \mathcal{A}_2 分别有 n_1 和 n_2 种方法, 则完成该工作有 $n_1 + n_2$ 种方法
- **乘法原理**: 若一项工作需要依次通过 \mathcal{A}_1 和 \mathcal{A}_2 两过程, 且过程 \mathcal{A}_1 和 \mathcal{A}_2 分别有 n_1 和 n_2 种方法, 则完成该工作有 $n_1 \times n_2$ 种方法

上述两条原理可进一步推广到多个过程的情况

排列与组合

排列: 从 n 个不同的元素中无放回地取出 r 个元素进行排列, 既要考虑取出的元素, 也要顾及其排列顺序, 有

$$(n)_r = n(n-1)\cdots(n-r+1)$$

种不同的排列。若 $r = n$ 时称全排列, 有 $n!$ 种

组合: 从 n 个不同的元素中无放回地取出 r 个元素, 取出的元素之间无顺序关系, 共有 $\binom{n}{r}$ 种不同的取法, 其中

$$\binom{n}{r} = \frac{n!}{r!(n-r)!}$$

称为**组合数**或**二项系数**

例题

将 n 个不同的球随机放入 N ($N \geq n$)个不同的盒子中:

- 事件 A 表示恰有 n 个盒子且每盒一球
- 事件 B 表示指定的 n 个盒子中各有一球
- 事件 C 表示指定一盒子恰有 m 个球

求事件 A, B, C 发生的概率 (盒子容量不限, 放入同一盒子内的球无顺序区别)

生日问题

有 k 个人 ($k < 365$), 每个人的生日等可能地出现于365天中的任意一天, 求至少两人生日相同的概率

$$P(A) = 1 - P(\bar{A}) = 1 - \frac{(365)_k}{365^k}$$

人数	概率
20	0.411
23	0.507
30	0.706
40	0.891
50	0.970
60	0.994
100	0.999999

超几何分布

设一批 N 件产品中有 M 件次品, 现从 N 件产品中不放回地任选 n 件, 求其中恰有 k 件次品的事件 A 的概率 $P(A)$

超几何概率:

$$P(A) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$$

将上例中“无放回”修改为“有放回”，该问题如何求解？

抽签问题

袋中有 a 个不同的白球, b 个不同的红球, 假设有 k 个人依次随机无放回地从袋中取一个球, 问第 i 个人 ($i \leq k$) 取出红球的概率?

Matching问题

有 n 对夫妻参加一次聚会，现将所有参会人员任意分成 n 组，每组一男一女，问至少有一对夫妻被分到同一组的概率是多少？