第一章、事件与概率

§1.1. 随机现象与统计规律性

- 不确定性.
- 例1. 投掷一枚硬币, 出现"正面朝上".
 - 例2. 投掷一枚色子, 出现"大".
 - 例3. 投掷两枚硬币, 出现"一正一反".
- 随机试验(random trial), 不是"实验".
- 事件(event). 常用大写字母 A, B, C, \cdots 表示.
 - 例1. $A = \{H\}$
 - 例3. $A = \{HT, TH\}$
- 样本空间Ω: 所有可能的试验结果组成的集合.
 - 例1. $\Omega = \{H, T\}$
 - 例3. $\Omega = \{HT, HH, TH, TT\}$

概率P(A) 的两个含义,它们都不是概率的定义!

- 含义一、事件的频率(客观).
- 例. 投n 次硬币, 观察到频率 $F_{n,H} := \frac{n_H}{n} \stackrel{n \to \infty}{\to} \frac{1}{2}$.

	验	者	掷硬币次数	出现正面次数	频	率
蒲		丰	4 040	2 048	0.5	06 9
皮	尔	逊	12 000	6 019	0.50	01 6
皮	尔	逊	24 000	12 012	0.50	00 5

- 例. 观察到字母频率的稳定性.
- §5.4 强大数定律. 数值模拟.
- 性质: $F_n(A) \ge 0$; (1.1.1) $F_n(\Omega) = 1$; (1.1.2)

$$F_n(A) + F_n(B) = F_n(A+B)$$
. (1.1.3)



- 含义二、事件的置信度(主观).
- 经验.
- 假设, 预测, 判断.

(单次试验中)大概率事件发生,小概率事件不发生.

权重.

§1.2 样本空间与事件

- 样本(sample)/点: 一个试验结果, ω .
- 样本空间/全集: 所有试验结果, Ω.
- 事件(event)/子集: 部分试验结果, A, B,..., 性质, Ω , \varnothing .
- 事件A 发生: (本次)试验结果 $\omega \in A$.
- 概率(probability): 可能性, P(A).
- 目标: 已知一些事件(的概率), 计算某事件(的概率).

- "交", A ∩ B, AB:
 事件A 发生且事件B 发生.
 事件同时发生, 性质都被满足.
- "并", A ∪ B:
 事件A 发生或事件B 发生,
 ω 满足性质A 或性质B.
- $A \subseteq B$: $\Xi \omega \in A$, $M \omega \in B$. • A = B: $A \subseteq B$ $A \supseteq B$.
- 不交, AB = Ø: 不相容, 互斥.
 此时, A∪B 也记为A+B.













图 1.2.1 事件运算

"补", Ā = A^c = {ω: ω ∉ A},
 逆事件, 对立事件,
 事件A 不发生, 性质A 被否定.







• " $\not\equiv$ ": $A \backslash B := A\bar{B}$.

当 $B \subseteq A$ 时, 记为A - B.







• 交换律、结合律、分配律.

- 图 1.2.1 事件运算
- 对偶律: $\overline{A \cup B} = \overline{A} \cap \overline{B}$, $\overline{AB} = \overline{A} \cup \overline{B}$.

• 有限交: A_1, \dots, A_n 全都发生.

$$\bigcap_{i=1}^{n} A_i = A_1 \cdots A_n = \{ \omega : \omega \in A_i, \ \forall \ 1 \le i \le n \}.$$

• 有限并: A_1, \dots, A_n 中至少有一个发生.

$$\bigcup_{i=1}^{n} A_i = A_1 \cup A_2 \cup \cdots \cup A_n = \{\omega : \exists \ 1 \leqslant i \leqslant n \ \text{\'e} \ \# \omega \in A_i\},$$

• 可列交: 所有事件 A_i , $i \ge 1$ 都发生.

$$\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i = \bigcap_i A_i = A_1 A_2 \cdots := \{ \omega : \omega \in A_i \ \forall i \}.$$

• 可列并: 存在某个事件 A_i 发生.

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = \bigcup_i A_i = A_1 \cup A_2 \cup \dots := \{\omega : \exists i \notin \emptyset \omega \in A_i\},\$$



- 例. $A_i = [\frac{1}{i}, 1]$, 则 $\bigcup_i A_i = (0, 1]$.
- 例. $A_i = [0, \frac{1}{i}], \, \bigcup_i A_i = \{0\}; \, A_i = \{0, \frac{1}{i}\}, \, \bigcup_i A_i = \emptyset.$
- 若 $B_1 \subseteq B_2 \subseteq \cdots$,则 $\lim_{n \to \infty} B_n = \lim_n B_n := \bigcup_n B_n.$

$$\lim_{n\to\infty} B_n = \lim_n B_n := \bigcap_n B_n.$$

- $\lim_n \bigcup_{i=1}^n A_i = \bigcup_i A_i$, $\lim_n \bigcap_{i=1}^n A_i = \bigcap_i A_i$.
- 交换律、结合律、分配律、对偶律:

$$(\bigcup_{i} A_{i})C = \bigcup_{i} (A_{i}C); \quad (\bigcap_{i} A_{i})C = \bigcap_{i} (A_{i}C).$$
$$\overline{\bigcup_{i} A_{i}} = \bigcap_{i} \overline{A_{i}}, \quad \overline{\bigcap_{i} A_{i}} = \bigcup_{i} \overline{A_{i}}.$$



§1.3 古典概型

- 有限样本空间: $\Omega = \{1, \dots, n\}$. 基本事件: $\{i\}$. 概率: $P(A) := \sum_{i \in A} p_i$; 其中 $p_i \ge 0$, $\forall i$; $\sum_i p_i = 1$. 含义: 权分配, p_i , $P(\{i\})$, 不要写P(i).
- 古典概率模型: $p_i = \frac{1}{n}$. 事件A 的概率定义为 $P(A) := \frac{|A|}{|\Omega|}$.
- "人人平等"的原则.
- 不重不漏地数数: 乘法/加法原则, 排列, 组合.

$$A_n^m = n(n-1)\cdots(n-m+1),$$

$$C_n^m = \binom{n}{m} = \frac{A_n^m}{m!} = \frac{n!}{m!(n-m)!}.$$

• 两类模型: 一、抽球模型, 二、放球模型.



第一类、抽球模型

1. 不放回抽样

例1.3.5. a 个黑球, b 个白球. 随机地一个一个取出来, 令 A_k = "第k 个是黑球". 求: $P(A_k)$.

模型1:

- 将球编号, 黑球: $1 \sim a$, 白球: $a + 1 \sim a + b$.
- 样本: $\omega = (i_1, \dots, i_{a+b})$: $1 \sim a + b$ 的全排. 样本空间: $|\Omega| = (a + b)$!. $\mathcal{L}(A_k) := \{\omega : i_k \leq a\}$. 求 $P(A_k)$.

• 抽签与顺序无关:

$$\psi: \Omega \to \Omega$$

$$\omega \mapsto \hat{\omega} = (i_k, i_1, \cdots, i_{k-1}, i_{k+1}, \cdots, i_n). \quad \neg \forall j -...$$

• 一般化: $\vec{k} = (k_1, k_2, \cdots, k_n)$ 是全排:

$$\omega \mapsto (i_{k_1}, i_{k_2}, \cdots, i_{k_{a+b}}). \neg \forall \neg.$$

• 计算: $|A_k|$, 其中 $A_k = \{\omega : i_k \le a\}$.

$$|A_k| = |A_1| = a(a+b-1)!, \quad \text{th} P(A_k) = \frac{a}{a+b}.$$



模型2:

■ 用1 表示黑球(a 个), 0 表示白球(b个).

样本: $\tilde{\omega} = \text{由}a$ 个1 和b 个0 组成的"0-1字符串",

样本空间: $|\tilde{\Omega}| = C_{a+b}^a$.

- $\varphi: \Omega \to \tilde{\Omega}, \quad a! \cdot b!$ 对1 的映射, $\omega \in A_k \quad \text{iff} \quad \varphi(\omega) \in \tilde{A}_k = \hat{\pi}_k \text{ 个字符为1 的所有字符串.}$
- 计算:

$$|\tilde{A}| = C_{a+b-1}^{a-1}, \quad \dot{\mathbb{E}}\tilde{P}(\tilde{A}) = \frac{a}{a+b}.$$

• 模型1、模型2结果一样:

$$P(A) = \frac{|A_k|}{|\Omega|} = \frac{(a!b!|\tilde{A}_k|)}{(a!b!|\tilde{\Omega}|)} = \tilde{P}(\tilde{A}_k).$$



例1.3.6. a 个黑球, b 个白球. 随机地一个一个取出来, 令B = "in n 个中恰有k 个黑球". 求: P(B).

• 模型1: $|\Omega| = (a+b)!$.

$$|B| = \frac{n!}{k!(n-k!)} \frac{a!}{(a-k)!} \frac{b!}{(b-(n-k))!} (a+b-n)!$$

$$= n!(a+b-n)! C_a^k C_b^{n-k}.$$

$$P(B) = C_a^k C_b^{n-k} / C_{a+b}^n.$$

• <u>模型3</u>: 随机地(一次性)取n 个. $|\hat{\Omega}| = C_{a+b}^n$. $|\hat{B}| = C_a^k C_b^{n-k}$.

$$\hat{P}(\hat{B}) = \frac{C_a^k C_b^{n-k}}{C_{a+b}^n}.$$

- 模型1、模型3一致:
 - n!(a+b-n)! 对1 的映射,

$$\hat{\varphi}: \Omega \to \hat{\Omega}, \quad \omega = (i_1, \cdots, i_{a+b}) \mapsto \hat{\omega} := \hat{\varphi}(\omega) = \{i_1, \cdots, i_n\}.$$

• $\omega \in B$ iff

$$\hat{\omega} \in \hat{B} = \{\hat{\omega} : |\hat{\omega} \cap \{1, \cdots, a\}| = k\}.$$

• $\hat{\omega} \in \hat{B}$ iff $\hat{\omega} = \{a_1, \dots, a_k; b_1, \dots, b_{n-k}\}$. $\dot{\mathbb{E}}|\hat{B}| = C_a^k C_b^{n-k}$.

$$P(B) = \hat{P}(\hat{B}) = \frac{C_a^k C_b^{n-k}}{C_{a+b}^n}.$$



2. 放回抽样

例1.3.6. a 个黑球, b 个白球. 每次随机地取一个, 然后放回, 令C ="前n 个(次)中恰有k 个黑球". 求: P(C). 模型4:

- 将球编号, 黑球: $1 \sim a$, 白球: $a + 1 \sim a + b$.
- 样本空间: $|\Omega| = (a+b)^n$, 样本: $\omega = (i_1, \dots, i_n) : 1 \le i_k \le a+b, \ \forall k.$
- 计算:

$$|C| = C_n^k a^k b^{n-k}, \quad P(C) = C_n^k \left(\frac{a}{a+b}\right)^k \left(\frac{b}{a+b}\right)^{n-k}.$$

• 例. 投公平硬币n 次, 求 \check{C} = "见到k 个正面"的概率.

$$\check{\omega}=$$
 长为 n 的 H - T 字符串, $|\check{\Omega}|=2^n$, $|\check{C}|=C_n^k$, $(p=\frac{1}{2})$.

第二类、放球模型

例: 将两个球随机放入两个盒子中.

• 对比.

模型一	HH	TT	HT	TH
球可分辨				

(翻译: 投两枚硬币, 盒子H 与盒子T)

模型二	001	100	010
球不可分辨			

• 物理: 考虑将r个球放入n个盒子中.

Maxwell-Boltzmann 统计(模型一):

$$\Omega = \{(n_1, \cdots, n_r) : 1 \leqslant n_i \leqslant n, 1 \leqslant i \leqslant r\}$$

Bose-Einstein 统计(模型二):

$$\Omega' = \{(r_1, r_2, \dots, r_n) : r_1 \ge 0, \dots, r_n \ge 0, \sum_{i=1}^n r_i = r\}$$

1. 球可分辨

例1.3.4. 有n 个球,随机地将每个球放入N 个格子之一, $A = \text{"在1} \sim n \ \text{号格子中各有一个球"}, B = \text{"每个球独占一格"}.$ 求 $P(A), P(B). \ (N \geqslant n)$

- 建模: 将球编号, 盒子也编号, $\omega = (i_1, \dots, i_n), |\Omega| = N^n$.
- $|A| = n!, |B| = C_N^n n! = \frac{N!}{(N-n)!},$ ix

$$P(A) = \frac{n!}{N^n}, \quad P(B) = \frac{N!}{(N-n)!N^n}.$$

• 生日问题: N = 365, $p_n = 有同生日的概率(= 1 - P(B))$.

	5						
p_n	0.027	0.117	0.411	0.507	0.706	0.891	0.994

习题一、37. n 个学生, N 张考签, 依次抽取考签并放回. 记A = "有未被抽到的考签", 求P(A).

- 翻译: 将n 个球随机放入N 个盒子, A = "有空盒子".
- A_i = " $\hat{\mathbf{x}}_i$ $\hat{\mathbf{x$
- $|A_i| = (N-1)^n$, $|A_1 \cdots A_i| = (N-i)^n$.
- 若当(Jordan)公式:

$$\left| \bigcup_{i} A_i \right| = \sum_{i} |A_i| - \sum_{i < j} |A_i A_j| + \sum_{i < j < k} |A_i A_j A_k| \cdots$$

• $P(A) = (C_N^1(N-1)^n - C_N^2(N-2)^n + \cdots)/N^n$.



2. 球不可分辨

习题一、21. 从编号 $1,2,\cdots,N$ 的N 个球从中有放回地摸了n 次球,每次一个,A=" 所见号码上升",求P(A).

- $|\Omega| = N^n, A = ?$
- A: 将n 个不可分辨的球放入N 个盒子, (例. n = 6, N = 3)

111233	00010100
222233	10000100

• $|A| = C_{n+N-1}^n$, (有重复的组合数, P21 (4)), 故

$$P(A) = C_{n+N-1}^n / N^n$$



习题一、15. m 个男孩和n 个女孩随机沿着圆桌坐下. $(n \le m)$ A = "任意两个女孩都不相邻", 求P(A).

- 初选模型: 全部编号, $\omega = 1 \sim n + m$ 的全排, $|\Omega| = (m + n)!$. 没有用!
- 圆桌: 先为第m+n 号男孩挑座位(记为 ω_0 号).
- 然后, 混排: 女孩全排, 男孩全排, 挑座位给女孩.
- $\omega = (\omega_0, \omega_g, \omega_b, \tilde{\omega}),$ $(m+n)! = (m+n) \cdot n! \cdot (m-1)! \cdot C_{n+m-1}^n.$
- 简化模型: 男孩=盒子, $|\tilde{\Omega}| = C_{m-1+n}^n$.
- $\omega \in A$ iff $\tilde{\omega} \in \tilde{A} =$ "每球独占一盒", $|\tilde{A}| = C_m^n$,

$$P(A) = \tilde{P}(\tilde{A}) = \frac{C_m^n}{C_{m+n-1}^n} = \frac{m!(m-1)!}{(m-n)!(n+m-1)!}.$$



- 先为第n 号女孩挑座位(记为 ω_0 号).
- n-1 个女孩、m 个男孩的混排.
- $\omega = (\omega_0, \omega_g, \omega_b, \tilde{\omega}),$ $(m+n)! = (m+n) \cdot (n-1)! \cdot m! \cdot C_{n+m-1}^{n-1}.$
- 简化模型: 女孩=盒子, $|\hat{\Omega}| = C_{n-1+m}^{n-1}$.
- $\omega \in A$ iff $\hat{\omega} \in \hat{A} =$ "没有空盒子".
- n 盒中放m-n 球的放法, $|\hat{A}| = C_{n-1+m-n}^{n-1}$,

$$P(A) = \hat{P}(\hat{A}) = \frac{C_{m-1}^{n-1}}{C_{n+m-1}^{n-1}} = \frac{m!(m-1)!}{(m-n)!(n+m-1)!}.$$



例. 5 位男孩, 4 位女孩, 混排.

记B ="甲(男孩)排在所有女孩之前", 求P(B).

- 建模: 女孩编号1 ~ 4; 男孩编号5 ~ 9, 其中, 甲为5 号.
- 模型1: $|\Omega| = 9! = 4! \times 5! \times C_9^4$,

$$\omega = 835261497 \mapsto (3214; 85697; 010101100).$$

• 模型2:

$$\omega = 835261497 \mapsto (\hat{\omega} = 35214; 8697; 011101100).$$

• 简化模型: $\omega \mapsto \hat{\omega}$,

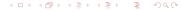
$$B \to \hat{B} = \{5****\}, \quad P(B) = \hat{P}(\hat{B}) = \frac{1}{5}.$$



古典概型 $P(A) := \frac{|A|}{|\Omega|}, \forall A \subseteq \Omega$ 的基本性质:

- 非负性: $P(A) \ge 0$.
- 规范性: $P(\Omega) = 1$, 归一化.
- 可加性: P(A+B) = P(A) + P(B).

$$P(A_1 + \dots + A_n) = P(A_1) + \dots + P(A_n).$$



§1.4 几何概型

• 几何概率模型: $\Omega \subseteq \mathbb{R}^d$, $|\Omega| < \infty$, 事件A 的概率定义为

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

• "人人平等"

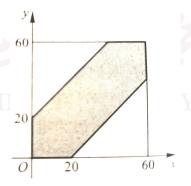
例1.4.4. 两人约7~8点某地见, 到达后等20分钟离去.

A = 两人能会面, 求: P(A).

•
$$\omega = (x, y), \ 0 \le x, y \le 60.$$

•
$$\omega \in A$$
 iff $|x - y| \leq 20$.

•
$$|\Omega| = 60^2$$
,
 $P(A) = |A| = 1 - (2/3)^2$.



贝特朗(Bertrand)悖论: 在单位圆周上随机取一条弦.

$$A =$$
 "弦长大于 $\sqrt{3}$ ", 求 $P(A)$.

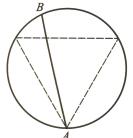
• 解法一.

$$\Omega = S^1 = (0, 2\pi),$$

$$A = \left(\frac{2\pi}{3}, \frac{4\pi}{3}\right),$$

$$P(A) = \frac{1}{3}.$$







• 解法二.

$$\Omega = B(0,1),$$

$$A = B(0, \frac{1}{2}),$$

$$P(A) = \frac{1}{4}.$$

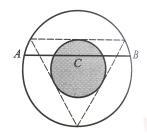
• 解法三.

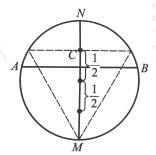
$$\Omega = (0, 1),$$

$$A = [0, \frac{1}{2}),$$

$$P(A) = \frac{1}{2}.$$

• 随机取.





古典/几何概型 $P(A) := \frac{|A|}{|\Omega|}$, " $\forall A \subseteq \Omega$ " 的性质:

- 非负性: $P(A) \ge 0$.
- 规范性: $P(\Omega) = 1$, 归一化.
- 可加性: P(A + B) = P(A) + P(B).

$$P(A_1 + \cdots + A_n) = P(A_1) + \cdots + P(A_n).$$

• 连续性: $\overline{A}_1 \subseteq A_2 \subseteq \cdots$, 则

$$P\left(\lim_{n} A_{n}\right) = \lim_{n} P\left(A_{n}\right).$$



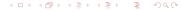
§1.5. 概率空间

• 基本假设: 非负性 $P(A) \ge 0$,

归一化
$$P(\Omega) = 1$$
.

- 直观要求: 有限可加性 P(A+B) = P(A) + P(B), 连续性 $\lim_n P(A_n) = P(\lim_n A_n)$.
- 在基本假设下, 直观要求等价于可列可加性:

$$P\left(\sum_{n} A_{n}\right) = \sum_{n} P(A_{n}).$$



在基本假设下,有限可加性、连续性蕴含着:

- $P(\emptyset) = 0$, 有限可加性.

$$\sum_{n} P(A_n) = \lim_{n} \sum_{i=1}^{n} P(A_i) = \lim_{n} P\left(\sum_{i=1}^{n} A_i\right)$$
$$= P\left(\lim_{n} \sum_{i=1}^{n} A_i\right) = P\left(\bigcup_{n} \sum_{i=1}^{n} A_i\right)$$
$$= P\left(\bigcup_{n} A_n\right).$$

在基本假设下, 反过来, 可列可加性蕴含着:

- $P(\emptyset) = 0$: $A_n = \emptyset, \forall n$.
- 有限可加性: $A_m = \emptyset, \forall m > n$,

$$P(A_1 + \cdots + A_n) = P(A_1) + \cdots + P(A_n).$$

- $P(C-A) = P(C) P(A), P(A^c) = 1 P(A).$
- 单调性: $\overline{A} \subseteq C$, 则 $P(C) \geqslant P(A)$.



- 连续性: $\lim_n P(A_n) = P(\lim_n A_n)$.
- (1) 设 $A_1 \subseteq A_2 \subseteq \cdots$, 记 $A = \bigcup_n A_n$.
- (2) $i \exists B_1 = A_1, B_n = A_n \backslash A_{n-1}, \forall n \geqslant 2.$
- (3) 则

$$A_n = \sum_{i=1}^{n} B_i, \quad \lim_{n} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \sum_{i=1}^{\infty} B_i.$$

(4) 故,

$$P\left(\lim_{n} A_{n}\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_{i}) = \lim_{n} \sum_{i=1}^{n} P(B_{i}) = \lim_{n} P(A_{n}).$$

事件域(σ代数)

定义

- 若 $\mathcal{F} \subseteq 2^{\Omega} = := \{A : A \subseteq \Omega\}$ 满足下列三条,则称 \mathcal{F} 为 Ω 的一个事件域(σ 代数; σ 域).
- (1) $\Omega \in \mathcal{F}$,
- (2) 若 $A \in \mathcal{F}$, 则 $A^c \in \mathcal{F}$,
- (3) 若 $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$, 则 $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{F}$.
 - 含 Ω, \emptyset ; 对可数次交、并、补运算封闭.
 - 最大/小的 σ 代数: 2^{Ω} ; $\{\emptyset, \Omega\}$.
 - 若 $A \in \mathcal{F}$, 则称A (关于 \mathcal{F}) 可测.

 σ 代数的含义: 观测能力、信息量.

例. 投两枚硬币, $\Omega = \{HH, TT, TH, HT\}$.

- σ 代数选法1: $\mathcal{F} = 2^{\Omega}$.
- "基本事件":

$$A_1 = \{HH\}, \ A_2 = \{TT\}, \ A_3 = \{HT, TH\}.$$

σ 代数选法2:

$$\mathcal{G} = \left\{ \varnothing, \underbrace{A_1}_{\sim}, A_2, A_3, A_1 \cup A_2, A_1 \cup A_3, \underbrace{A_2 \cup A_3}_{\sim}, \Omega \right\}$$



- \emptyset I. $\Omega = \{R, O, Y, G, B, P\}, \mathcal{F} = 2^{\Omega},$
- "基本事件":

$$\{R,G\},\ \{O\},\ \{Y\},\ \{B\},\ \{P\}.$$

• G =

$$\left\{ \varnothing; \ \{R,G\}, \ \{O\}, \ \{Y\}, \ \{B\}, \ \{P\}; \ \Omega; \{O,Y,B,P\}, \\ \{R,G,O,Y,B\}, \ \{R,G,O,Y,P\}, \ \{R,G,O,B,P\}, \{R,G,Y,B,P\}; \\ \{R,G,O\}, \ \underbrace{\{R,G,Y\}}, \ \{R,G,B\}, \ \{R,G,P\}, \\ \{O,Y\}, \ \{O,B\}, \ \{O,P\}, \ \{Y,B\}, \ \{Y,P\}, \ \{B,P\}; \\ \{R,G,O,Y\}, \ \{R,G,O,B\}, \ \{R,G,O,P\}, \{R,G,Y,B\}, \ \{R,G,Y,P\}, \\ \{R,G,B,P\}, \ \{O,Y,B\}, \ \{O,Y,P\}, \ \underbrace{\{O,B,P\}}, \ \{Y,B,P\} \right\}.$$

• $\mathcal{G} = \left\{ A : R, G \in A, \ \overrightarrow{\mathfrak{Q}}R, G \in A^c \right\}. \ \emptyset, \{R, B\} \notin \mathcal{G}.$

σ 代数的生成.

• A 生成的 σ 代数: 包含A 的最小 σ 代数,

$$\sigma(\mathcal{A}) = \bigcap_{\mathcal{F}} \mathcal{F}$$
 $\mathcal{F} \oplus \sigma$
代数, $\mathcal{F} \supseteq \mathcal{A}$

• 离散σ 代数:

假设 A_i , $i \in I$, 是 Ω 的划分, 其中 $I = \{1, \dots, n\}$ 或 $\{1, 2, \dots\}$.

$$\mathcal{A} = \{A_i : \forall i \in I\}, \quad \mathcal{F} = \sigma(\mathcal{A}) = \left\{ \bigcup_{i \in J} A_i : J \subseteq I \right\}.$$

称 A_i , $i \in I$, 为基本事件.

Borel σ 代数 $\mathcal{B}(\cdot)$: 开集生成的 σ 代数.

•
$$\mathcal{B} = \mathcal{B}(\mathbb{R}) = \sigma(\mathcal{O}) = \sigma(\mathcal{A}),$$

$$\mathcal{O} = \{(a, b) : a < b\}, \quad \mathcal{A} = \{(-\infty, x] : x \in \mathbb{R}\}.$$

- 没有"基本事件": $\{x\} \in \mathcal{B}$, 但 $\mathcal{B} \neq \sigma(\{\{x\}, x \in \mathbb{R}\})$.
- $\mathcal{B}([0,1]) = \{B \cap [0,1] : B \in \mathcal{B}\}.$
- $\mathcal{B}(\mathbb{R}^d) = \sigma(\mathcal{A}),$

$$\mathcal{A} = \{(-\infty, x_1] \times \cdots \times (-\infty, x_d] : x_1, \cdots, x_d \in \mathbb{R}\}.$$



例1.5.9. 不存在P: 2^[0,1] → ℝ 同时满足基本假设、可列可加性、平移不变性: P(x + A) = P(A). 其中,

$$x + A = \{x + y : y \in A\}, \quad A, \ x + A \subseteq [0, 1].$$

∃!P: B([0,1]) → ℝ 满足**, ** 和**.
 (Lebesgue 测度, 几何概型)

概率

定义

- 假设 \mathcal{F} 是 Ω 上的一个 σ 代数. 若 $P: \mathcal{F} \to \mathbb{R}$ 满足下列三条,则称P 为 (Ω, \mathcal{F}) 上的一个概率. (定义1.5.2)
- (1) 非负性: $P(A) \ge 0$, $\forall A \in \mathcal{F}$.
- (2) 规范性: $P(\Omega) = 1$. (归一化)

$$P\left(\bigcup_{i} A_{i}\right) = \sum_{i} P\left(A_{i}\right).$$

• Ω : 样本空间; (Ω, \mathcal{F}) : 可测空间; (Ω, \mathcal{F}, P) : 概率空间.



• 古典概型: $\mathcal{F} = 2^{\Omega}$; 几何概型: $\Omega, A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$.

$$P: A \mapsto \frac{|A|}{|\Omega|} \quad \text{\textit{$\not$$$$$$$$ $\not$$$}} = \mathbb{R}$$

- 不可能事件. 空集 \emptyset ,零概率事件: P(A) = 0.
 - 例. 几何概型, $\Omega = [0,1]$, $A = \{\frac{1}{2}\}$.
- 若P(A) = 1, 则称A 几乎必然发生, 记为A a.s..

a.s. = almost surely

• $\overline{A}P(A) = p$, 则称A 以概率p 发生.

概率的性质:

- $P(A \cup B) = P(A) + P(B) P(AB)$.
- $P(A \cup B) \leq P(A) + P(B)$. (布尔不等式)
- $P(\bigcup_n A_n) \leq \sum_n P(A_n)$. (次可列可加性)
- $P(AB) \ge P(A) + P(B) 1$. (Bonferroni 不等式)
- 若当(Jordan)公式:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) = \sum_{i} P\left(A_{i}\right) - \sum_{i < j} P\left(A_{i} A_{j}\right) + \sum_{i < j < k} P\left(A_{i} A_{j} A_{k}\right) - \cdots + (-1)^{n-1} P\left(A_{1} \cdots A_{n}\right).$$

例1.5.6. n 封信, n 只信封, 随机装(每只信封装一封信), A = "至少装对1 封", 求: P(A).

• A_i = " $\Re i$ 封装对", $A = \bigcup_{i=1}^n A_i$.

$$P(A_1 \cdots A_k) = \frac{(n-k)!}{n!}.$$

• 若当公式:

$$P(A) = \sum_{k=1}^{n} (-1)^{k-1} C_n^k \frac{(n-k)!}{n!} = \sum_{k=1}^{n} (-1)^{k-1} \frac{1}{k!}.$$

$$\bullet \stackrel{n \to \infty}{\to} 1 - e^{-1}.$$



延拓

例1.5.8. 离散概率空间.

- $\Omega = \{1, \dots, n\} \ (\vec{x}\{1, 2, \dots\}). \quad \mathcal{F} = 2^{\Omega}.$
- $P(\{i\}) = p_i, \forall i.$

$$p_i \geqslant 0, \ \forall i; \quad \sum_i p_i = 1.$$

- $P(A) = \sum_{i \in A} p_i, \forall A \in \mathcal{F}.$
- 一般地, 设 \mathcal{F} 有基本事件 A_i , $i \in I$.
- $\mathcal{F} = \sigma(\{A_i, i \in I\})$:

$$P(A_i) = p_i, \ \forall i \in I; \quad P(A) = \sum_{i \in J} p_i, \ \ \forall A = \sum_{i \in J} A_i \in \mathcal{F}.$$



反例. $\Omega = \{1, 2, 3, 4\}$. $A = \{1, 2\}$, $B = \{1, 3\}$.

- $\mathcal{A} = \{A, B\}, \quad \sigma(\mathcal{A}) = 2^{\Omega}.$
- $P(A) = P(B) = \frac{1}{2}$. $p_1 = p_4 = a$; $p_2 = p_3 = \frac{1}{2} a$.
- π 系: 非空; 若A, B ∈ A, 则AB ∈ A.
 关键点: A 不是π 系.



- $F(x) = P(A_x), \forall x \in \mathbb{R}$ 可以"唯一确定" $P(B), \forall B \in \mathcal{B}$.
- F 必须相容, 即, 为分布函数:

$$F \nearrow$$
; $F(-\infty) = 0$, $F(\infty) = 1$; $F(x+) = F(x)$.

• 若F 是分布函数,则存在 P.

