

第 1 周讲稿

第一章 概率与概率空间

§ 1 引言

1. 随机数学的研究对象

确定性现象、随机现象

研究对象：随机现象的统计规律性

2. 发展简史

概率论发展简史：

16 世纪 欧洲学者开始研究赌博中的一些简单问题（掷骰子、扑克等）；

17 世纪中叶 Pascal, Fermat 等基于排列组合（组合数学）研究一些较为复杂赌博问题（得分问题，破产问题等）；

1713 年第一个分水岭，J.Bernoulli（大数定律）^{1716年} \Rightarrow *De Moivre*（中心极限定理）（在简单情形下，用他导出的 $n! \sim \sqrt{2\pi n}^{n+\frac{1}{2}} e^{-n}$ 首次说明了正态分布的重要性，其一般结论后由 Laplace 给出）

1812 年第二个分水岭，P.S. Laplace《概率的分析理论》（给出了概率的古典定义，运用了 Laplace 变换，母函数及差分方差的方法，完成了组合计算到分析方法的过渡）；其后的概率主流，是推广和发展大数定律和中心极限定理；Chebyshev(1866 年) \Rightarrow Liapunov（1901 年（特征函数方法））

20 世纪，Khintchine, Kolmogorov, Levy, Wiener 等，特别是 1933 年的 Kolmogorov 的概率公理化体系的提出。

随机过程发展简史：

1900 年（1905 年）Bachelier（Einstein）的 Brown 运动的提出；

1907 年 Markov 的 Markov 链（1931 年 Kolmogorov 的 Markov 过程）；

1923 年 Wiener 的 Brown 运动的数学定义；

1934 年 Khintchine 的平稳过程；

1938 年 Levy 的独立增量过程；

1951 年 Ito 的随机积分，1953 年 Doob 的随机过程一般理论和鞅论。

随机过程的研究方法：概率方法（轨道性质、停时、SDE 等）；分析方法（测度论、半群、函数论、微分方程等）

§ 2 随机事件及其概率

1. 一些基本概念：样本空间 Ω ，事件，事件的运算与法则

如何研究：随机试验（两个条件）

☆ 能正确写出恰当描述随机试验的样本空间；

☆ 样本点和样本空间的选取并不是唯一的（但不管选取哪个，事件的概率是唯一

的), 要选择容易计算概率的那一个样本空间;
 ☆ 同一样本空间可以表示不同的随机试验.

附: 事件的四种关系, 三种运算及运算法则:

☆ $\omega \in A \Leftrightarrow$ 事件 A 发生

☆ 运算法则: 着重注意对偶律 (De Morgan 律)

(1) 事件之间的四种关系

关系	符号	概率论	集合论
包含关系	$A \subset B$	事件 A 发生则事件 B 必发生	A 是 B 的子集
等价关系	$A = B$	事件 A 与事件 B 相等	A 与 B 相等
对立关系	A^c	事件 A 的对立事件 (或逆事件)	A 的余集
互斥关系	$AB = \phi$	事件 A 与事件 B 不能同时发生 (互不相容)	A 与 B 无公共元素

(2) 事件之间的三种运算

运算	符号	概率论	集合论
事件的和 (并)	$A \cup B$ (或 $A + B$)	事件 A 与事件 B 至少有一个发生	A 与 B 的并集
	$\bigcup_{i=1}^n A_i$	事件 A_1, \dots, A_n 至少有一个发生	A_1, \dots, A_n 的并集
事件的积 (交)	$A \cap B$ (或 AB)	事件 A 与事件 B 同时发生	A 与 B 的交集
	$\bigcap_{i=1}^n A_i$	事件 A_1, \dots, A_n 同时发生	A_1, \dots, A_n 的交集
事件的差	$A - B$ (或 $A \setminus B$)	事件 A 发生而事件 B 不发生	A 与 B 的差集

(3) 事件的运算法则

交换律: $AB = BA; A \cup B = B \cup A$	结合律: $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C);$ $(AB)C = A(BC)$
分配律: $(A \cup B)C = AC \cup BC$ $(A \cap B) \cup C = (A \cup C)(B \cup C)$	对偶律 (De Morgan 律): $(A \cup B)^c = A^c \cap B^c; (A \cap B)^c = A^c \cup B^c$ $(\bigcup_{i=1}^n A_i)^c = \bigcap_{i=1}^n A_i^c; (\bigcap_{i=1}^n A_i)^c = \bigcup_{i=1}^n A_i^c$
补元律: $AA^c = \phi; A \cup A^c = \Omega$	还原律: $(A^c)^c = A$
蕴涵律: 若 $AB = \phi$, 则 $A \subset B^c, B \subset A^c$	分解律: 若 $A \subset B$, 则 $B = A \cup A^c B$

差积转换律: $A - B = AB^c = A - AB$	吸收律: 若 $A \subset B$, 则 $AB = A; A \cup B = B$
矛盾律: $AA^c = \phi$	排中律: $A \cup A^c = \Omega$

2. 两类等可能概型: 古典概型与几何概型

★ 古典概型的前提: 定义: $P(A) = \frac{\#A}{\#\Omega}, A \in \mathcal{F}$;

工具: 排列和组合数数, 要注意分子分母数数时的一致性

★ 几何概型的前提: 定义: 设 Ω 为可测区域, $A \in \mathcal{F}$ 且可测, $P(A) = \frac{L(A)}{L(\Omega)}$,

工具: 微积分求区域面积、体积等

例 1 (摸球问题、抽签问题) 袋中装有 α 个白球及 β 个黑球,

(1) 从袋中任取 $a+b$ 个球, 试求所取的球恰含 a 个白球和 b 个黑球的概率 ($a \leq \alpha, b \leq \beta$).

$$\left[\frac{C_{\alpha}^a C_{\beta}^b}{C_{\alpha+\beta}^{a+b}} \right]$$

(2) 从袋中任意地接连取出 $k+1$ ($k+1 \leq \alpha + \beta$) 个球, 如果每球被取后不放回, 试求最后

取出的球是白球的概率。

$$\left[\frac{\alpha}{\alpha + \beta} \right]$$

例 2 (约会问题) 两人相约于晚 7 点到 8 点间在某地会面, 先到者等足 20 分钟便立即离去.

设两人的到达时刻在 7 点到 8 点间都是随机且等可能的. 求两人能会面的概率 p . $\left[\frac{5}{9} \right]$

例 3 (Buffon 问题) 平面上画有一族相距为 a 的平行线. 向此平面投一长为 l ($l < a$) 的针. 求针与平行线相交的概率 p .

$$\left[\frac{2l}{a\pi} \right]$$

存在的问题:

★ Bertrand 悖论 (在圆内任意作一弦, 求其长超过圆内接正三角形边长的概率?)

问题的提法不确定, 这里的“任意”至少有 3 种解释, 相对于各自的解释, 每种解法都正确. 原因: 当随机试验有无穷多个可能结果时, 有时很难规定“等可能”这一概念.

★ 抛硬币之例 (书中例子介绍例 1.3; 例 1.4, 例 1.5);

★ 有限样本空间的非古典概型例子。

§ 3 概率空间及概率的计算

1. 事件域的引入

定义: 事件族 (Ω 的子集族) \mathcal{F} 称为 σ -域 (也称为 σ -代数或事件体), 如果它满足下列条件:

i) $\Omega \in \mathcal{F}$;

ii) 若 $A \in \mathcal{F}$, 则 $A^c \in \mathcal{F}$;

iii) 若 $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$, 则 $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$,

几个特殊的 σ -域介绍 (例子)。

2. 概率的公理化定义

定义: 概率 (也称为**概率测度**) P 为 \mathcal{F} 上的非负值函数, 即对每一事件 $A \in \mathcal{F}$, 都可定义一个数 $P(A)$, 满足下列条件:

(1) 非负性: 对一切 $A \in \mathcal{F}$, 有 $P(A) \geq 0$ (1.2)

(2) 规范性: $P(\Omega) = 1$. (1.3)

(3) 可数可加性: 若 $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ 为一列两两互不相容的事件, 则

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) \quad (1.4)$$

则称 $P(A)$ 为事件 A 的概率。试验的样本空间 Ω 、事件 σ -域 \mathcal{F} 及定义在 \mathcal{F} 上的概率 P 所构成的三元组 (Ω, \mathcal{F}, P) , 称为描述该随机试验的概率空间。

注 1) 如果 Ω 只包含 n 个点, 则每个单点集 $\{\omega_j\} \quad j=1, 2, \dots, n$ 是一个基本事件, 取 \mathcal{F} 为 Ω

的所有子集的全体, 则对每个 $\{\omega_j\}$ 指定概率就足够了。因为对任意 $A \in \mathcal{F}$, 我们有

$P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\omega)$ 。当基本事件都是等可能的情况下, 我们进一步可推得

$$P(\{\omega_j\}) = \frac{1}{n} \quad j=1, 2, \dots, n,$$

此时, $P(A) = \frac{\#A}{n} \quad (A \in \mathcal{F})$ 。由此可见古典概型仅仅是 Kolmogorov 模型中的一个非常小的子模型。

例 (有限概率空间, 但不等可能) 从 $1, 2, \dots, 100$ 中选取一数, 取到不超过 50 的数的概率为

p , 取到不超过 50 的数的概率为 $3p$, 求取一数它为平方数的概率?

【 $\frac{16}{200}$ 】

2) 如果 Ω 包含可数个点, 我们就不能对基本事件做等可能的假设, 但仍然可以通过对每个基本事件 $\{\omega\}$ 指定概率, 而得到概率 P 。因为对任意 $A \in \mathcal{F}$ (其中 \mathcal{F} 为 Ω 的所有子集的全体), 令 $P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\omega)$, 就得到满足概率公理的概率测度 P 。

3) 如果 Ω 包含不可数多个点, 每个单点集是一基本事件, 虽然这时各单点集可能完全对称, 它们出现的可能性也相同, 但是这时我们不能简单地指定每个基本事件的概率, 因为

这个值为零。更深层的原因是：此时 \mathcal{F} 一般不能取 Ω 的所有子集的全体，这相当于实分析中“难测度问题”。

3. 概率的简单性质

性质 1（求逆公式） 如果 $A \in \mathcal{F}$ ，则 $P(A^c) = 1 - P(A)$ 。

性质 2（减法公式） 如果 $A, B \in \mathcal{F}$ ，则 $P(A - B) = P(A) - P(AB)$ ；

特别地，当 $A \supset B$ 时，有 $P(A - B) = P(A) - P(B)$ ，从而 $P(A) \geq P(B)$ （单调性）。

性质 3（一般的加法公式） 如果 $A, B \in \mathcal{F}$ ，则

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

一般地，若 $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ ，则

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

例（匹配数问题）

解：设 $A_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 表示“第 i 个人拿到自己的作业”，则匹配数为 0 的概率 q_0 为

$$q_0 = 1 - P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right), \text{ 由于}$$

$$P(A_i) = \frac{1}{n}, \forall i, \quad P(A_i A_j) = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{n} \times \frac{1}{n-1}, \forall i \neq j,$$

$$P(A_i A_j A_k) = \frac{(n-3)!}{n!} = \frac{1}{n} \times \frac{1}{n-1} \times \frac{1}{n-2}, \forall i, j, k \text{ 互不相同}, \dots, \quad P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = \frac{1}{n!};$$

故

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) &= \sum_i P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i A_j) + \sum_{i < j < k} P(A_i A_j A_k) - \dots + (-1)^{n-1} P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) \\ &= C_n^1 \frac{1}{n} - C_n^2 \frac{(n-2)!}{n!} + C_n^3 \frac{(n-3)!}{n!} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} \\ &= 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} \end{aligned}$$

$$\text{从而, } q_0 = 1 - P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \frac{1}{2!} - \frac{1}{3!} + \dots + (-1)^n \frac{1}{n!} \rightarrow e^{-1}$$

思考：匹配数为 r 的概率为 $\frac{1}{r!} \sum_{k=0}^{n-r} \frac{(-1)^k}{k!}$ 。

性质 4 (有限可加性) 若 $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ 为一列两两互不相容的事件, 则

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

注: 可数可加性 \Rightarrow 有限可加性; 可数可加性与加法公式区别.

性质 5 (概率的下(上)连续性) 设 $\{A_n\}$ 是 \mathcal{F} 中的非减(或非增)事件序列(即 $A_n \in \mathcal{F}$, 并且

且 $A_n \subset A_{n+1}$ (或 $A_n \supset A_{n+1}$), $n = 1, 2, \dots$), 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) \quad (\text{或 } \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right))$$

注: 可数可加性 \Leftrightarrow 有限可加性 + 概率的连续性 (思考)

例 从 $(0,1)$ 中任取一数, 它为 $\frac{1}{3}$ 的概率等于 0.

提示: 记 $A_n = \{ (0,1) \text{ 中任取一数, 它的前 } n \text{ 位小数为 } \underbrace{33 \cdots 3}_n \}$, $A_n \downarrow A = \{\frac{1}{3}\}$, $P(A_n) = \frac{1}{10^n}$

补充: 事件序列的极限

设 $\{A_n\}$ 为样本空间 Ω 中的事件序列,

定义 $\{A_n\}$ 的上极限为: $\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k = \{\omega : \forall n \in N, \exists k \geq n, s.t. \omega \in A_k\}$;

$\{A_n\}$ 的下极限为: $\underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_k$.

如果 $\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n$, 则称事件序列 $\{A_n\}$ 的极限存在, 记为 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n$, 即

$$\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n$$

结论:

(1) $\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \{\omega : \omega \text{ 属于无穷多个 } A_n\}$; (即当且仅当有无穷个 A_n 发生)

$\underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \{\omega : \omega \text{ 属于几乎一切 } A_n\} = \{\omega : \omega \text{ 不属于 } A_n \text{ 中的有限个}\}$; (即当且仅当至

多有有限个 A_n 不发生)

(2) $\underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n \subset \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n$;

(3) $(\underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n)^c = \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n^c$, $(\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n)^c = \underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n^c$;

$$(4) \lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \begin{cases} \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n, & \text{若}\{A_n\}\text{单调增;} \\ \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n, & \text{若}\{A_n\}\text{单调减.} \end{cases}$$

例：设 $A_n = \begin{cases} B, & \text{若 } n = \text{even}, \\ C, & \text{若 } n = \text{odd}. \end{cases}$ 求集列 $\{A_n\}$ 的上极限和下极限。

概率的连续性问题：

结论： 设 P 为定义在事件域 \mathcal{F} 上的满足 $P(\Omega) = 1$ 且具有有限可加性的非负实值集合函数，

则下列条件等价：

(1) P 具有可数可加性（即 P 为概率测度）；

(2) P 具有上连续性（见教材）；

(3) P 具有下连续性（见教材）；

(4) P 在 ϕ 处连续，即若 $A_n \in \mathcal{F}$, $n = 1, 2, \dots$, $A_n \supset A_{n+1}$ 且 $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = \phi$, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 0$;

(5) P 具有连续性，即若 $A_n \in \mathcal{F}$, $n = 1, 2, \dots$ 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n$ 存在，则 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n)$.

复习：有关排列组合的基本问题：

公式 1： n 个不同元素取 m 个的排列数为 A_n^m .

公式 2： n 个不同元素取 m 个的组合数为 C_n^m .

公式 3： $\{k_1 \text{ 个 } a_1, k_2 \text{ 个 } a_2, \dots, k_r \text{ 个 } a_r\}$ 共 n 个元素所作的排列数

$$=\{n \text{ 个不同的元素分成各含 } k_1 \text{ 个, } k_2 \text{ 个, } \dots, k_r \text{ 个的 } r \text{ 个有序组的组合数}\} = \frac{n!}{k_1! k_2! \dots k_r!}.$$

公式 4： $\{m \text{ 个不同的元素分成 } n \text{ 个有序组（每组数目不限）的组合数}\}$

$$=\{n \text{ 种元素允许任意重复取 } m \text{ 个的排列数}\} = n^m.$$

公式 5： $\{m \text{ 个同样的元素分成 } n \text{ 个有序组（每组数目不限）的组合数}\}$

$$=\{n \text{ 种元素允许任意重复取 } m \text{ 个的组合数}\} = \{\text{不定方程 } \sum_{i=1}^n x_i = m \text{ 的非负整数解的数目}\}$$

$$= C_{m+n-1}^{n-1} = C_{m+n-1}^m.$$

公式 6： n 个不同元素取 m 个的圆排列数为 $\frac{A_n^m}{m}$.