

概率论与数理统计笔记

Guotao He

2025-01-26

目录

1	概率论的基本概念	2
1.1	基本概念	2
1.2	概率公式的基本计算	3
1.3	古典概率模型	4
2	随机变量及其分布	5
2.1	随机变量	5
2.2	离散型随机变量及其分布律	5
2.3	连续型随机变量及其分布律	5
3	多维随机变量	5
4	杂七杂八	6
4.1	概率的连续性	6
4.2	测度论简介	6
5	测试章节	6
5.1	Test 01	6

1 概率论的基本概念

1.1 基本概念

样本空间与样本点 对于一个随机的试验 E ，其实验的所有可能的结构构成一个集合，此集合称为随机实验 E 的**样本空间**，记为 S ，样本空间的每一个元素被称为一个**样本点**。

随机事件 随机试验 E 的样本空间 S 的子集 A 被称为 E 的一个**随机事件**。特别的，由一个样本点组成的单点集，称为**基本事件**，样本空间 S 是自身的子集，且每次实验中必然发生，称 S 为 E 的**必然事件**，空集 \emptyset 不包含任何样本点，也为样本空间 S 的子集，其在每次实验中必然不发生， \emptyset 称为 E 的**不可能事件**。

事件空间 在随机试验 E 中的所有随机事件构成一个集合 \mathcal{F} (集合的每一个元素也是集合)，此集合被称为**事件空间**

事件本质上是样本空间的一个子集，因此事件之间的运算自然按集合论中集合之间的运算处理。具体而言，有：

1. $A \subseteq B$ 表示事件 B 包含事件 A ，若 A 发生则 B 一定也发生
2. $A = B$ 表示 $A \subseteq B$ 且 $B \subseteq A$
3. $A + B = A \cup B = \{x | x \in A \text{ or } x \in B\}$
4. $AB = A \cap B = \{x | x \in A \text{ and } x \in B\}$
5. $A - B = \{x | x \in A \text{ and } x \notin B\}$
6. $A \cap B = \emptyset$ ，称 A 与 B **互斥**
7. $A \cup B = S, A \cap B = \emptyset$ ，称 A 与 B 互为**逆事件**，互为**对立事件**
8. 记 A 的对立事件为 $\bar{A} = S - A$

摩根率（对偶率） $\overline{A + B} = \bar{A}\bar{B}, \overline{AB} = \bar{A} + \bar{B}$

Definition 1.1.1 (概率): 设随机试验 E 的样本空间为 S ， \mathcal{F} 为 S 的某些子集组成的一个事件空间，如果对任一事件 $A \in \mathcal{F}$ ，定义在 F 上的一个实值函数 $P(A)$ 满足如下性质：

1. **非负性:** $\forall A \in \mathcal{F}, P(A) \geq 0$
2. **规范性（归一性）:** $P(S) = 1$
3. **可列可加性:** $\forall A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ ，且满足 $A_i A_j = \emptyset, i \neq j, i, j \in \mathbb{R}$ ，有：

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

则我们称 P 是 \mathcal{F} 上的**概率测度**，称 $P(A)$ 是 A 的**概率**。

1 概率论的基本概念

Remark: 这里的“可列可加”实际上是由测度论带来的，这里的“可列”要求事件序列 A_i 是**无穷**的，且是**可数无穷**。

当只有有限个事件序列时（比如只有 n 个）我们只需要简单地将 $A_i (i > n)$ 全部定义为空集即可，换句话说，对于有限个互不相容的事件序列 A_1, \dots, A_n ，有：

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

实际上，上述性质被称为**“有限可加性”**，而“可列可加性”是其到无穷情况的推广，“可列可加性”可以推出“有限可加性”，但“有限可加性”不能推导得到“可列可加性”。因此，我们不可用“有限可加性”去替代“可列可加性”，即使我们大多数情况下只处理有限的情况。

换句话说，所谓概率，就是一个从事件空间 \mathcal{F} 到 \mathbb{R} 上的一个映射，且满足上面三个条件。实际上，概率的公理化条件并不直接告诉我们在实际问题中如何计算 $P(A)$ ，其只告诉了我们什么是 $P(A)$ （实际上很多数学上的公理化定义都如此）， $P(A)$ 的具体计算要根据问题的条件和背景得到。

概率空间 所谓概率空间是一个三元组，包含样本空间 S ，事件集合 \mathcal{F} 和概率测度 P ，记为 (S, \mathcal{F}, P)

Definition 1.1.2 (条件概率): 设 A, B 是两个事件，且 $P(A) > 0$ ，称：

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

为事件 A 发生的条件下事件 B 发生的**条件概率**。

独立性 对于试验 E 中的两个事件 A, B ，若事件 A 发生的概率对事件 B 发生的概率无影响，即 $P(AB) = P(A)P(B)$ ，则我们称事件 A 与 B **互相独立**。更一般地，若 $P(A_1 A_2 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2) \dots P(A_n)$ 则我们称 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立。

Mark: 这里需要区分 A, B 互相独立和 A, B 互相对立的区别。实际上，事件 A, B 的独立性和对立性不可能同时成立，若已知 A, B 对立，且 A 不成立，则我们可以马上得到 B 成立，显然这不符合 A, B 互相独立的定义。

另外， A, B 对立很容易在 Venn 图中表示，但 A, B 独立不然，究其原因是因为 Venn 图并无体现数量关系，故无法表示 A, B 独立这一数量关系。

1.2 概率公式的基本计算

Theorem 1.2.1 (加法公式 (Jordan 公式)): 对于概率空间 (S, \mathcal{F}, P) 若 $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$, 则:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_n \leq n} P(A_{i_1} \dots A_{i_k})$$

Theorem 1.2.2 (减法公式): 对于概率空间 (S, \mathcal{F}, P) , 若 $A, B \in \mathcal{F}$, 则:

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

Theorem 1.2.3 (乘法公式): 对于概率空间 (S, \mathcal{F}, P) , 若 $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$, 则:

$$P(A_1 \dots A_n) = \prod_{i=1}^n P(A_i | A_1 \dots A_{n-1}) = \sum_{k=1}^n \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_n \leq n} (-1)^{k-1} P(A_{i_1} \cup \dots \cup A_{i_k})$$

Theorem 1.2.4 (全概率公式): 对于概率空间 (S, \mathcal{F}, P) , 若 $B, A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$, 其中 A_i 是 S 的分割, 则:

$$P(B) = \sum_j P(A_j)P(B|A_j)$$

Theorem 1.2.5 (Bayes 公式): 对于概率空间 (S, \mathcal{F}, P) , 若 $B, A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$, 其中 A_i 是 S 的分割, 则:

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_j P(A_j)P(B|A_j)}$$

1.3 古典概率模型

古典概型 若试验 E 满足两个条件: 1. 样本空间 S 是有限的集合。2. S 中的每个样本点发生的可能性相同。则我们称这种试验为**等可能概型**, 又称**古典概型**。

在古典概型中, 取样本空间 $S = \{e_1, \dots, e_n\}$, 其中 e_1, \dots, e_n 代表该随机试验的 N 个结果, 事件域 \mathcal{F} 取为 2^S (即 S 的所有子集都是事件), 且每个基本事件发生的可能性相同, 即

$$P(\{e_1\}) = P(\{e_2\}) = \dots = P(\{e_n\})$$

2 随机变量及其分布

若事件 A 包含 K 个基本事件, 即 $A = \{e_{i_1}\} \cup \dots \cup \{e_{i_n}\}$, 则给出概率测度 P 如下:

$$P(A) = \frac{K}{N} = \sum_{e \in A} \frac{1}{N}$$

由于古典概型的概率与计数直接相关, 因此下文中简要介绍一些基本的组合计数方法:

乘法原理 设某个试验共包含 r 个依次执行的阶段, 其中: 1. 第一个阶段总共有 n_1 个可能的结果。2. 在完全前面的 $i-1$ 个阶段并得到一个相应的结果后, 第 i 个阶段将总共有 n_i 个可能的结果。则该试验一共有 $n_1 \cdot n_2 \cdot \dots \cdot n_r$ 个可能的结果。

加法原理 设完成某个试验有 r 种不同的途径, 且只能在这 r 种途径中选一种来完成该试验。若采取第 i 种途径时总共有 n_i 种可能的结果, 则该试验一共有 $n_1 + n_2 + \dots + n_r$ 种可能的结果。

排列 假设有 n 个不同的个体, 从中选出 m 个并将其排成一个序列, 则总共有:

$$n(n-1)(n-2)\dots(n-m+1) = \frac{n!}{(n-m)!}$$

个可能的组合方式。

组合 假设一个集合包含 n 个不同的元素, 我们需要从中选出 m 个元素构成一个子集, 则可能得到的子集总共有:

$$\frac{n(n-1)\dots(n-m+1)}{m!} = \frac{n!}{m!(n-m)!}$$

个, 上式给出的整数常常又被称为二项式系数, 记作 $\binom{n}{m}$

多项式系数 给定一组自然数 n_1, n_2, \dots, n_r , 以及 $n = n_1 + \dots + n_r$, 定义多项式系数为:

$$\binom{n}{n_1, n_2, \dots, n_r} = \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_r!}$$

2 随机变量及其分布

2.1 随机变量

2.2 离散型随机变量及其分布律

2.3 连续型随机变量及其分布律

3 多维随机变量

4 杂七杂八

4.1 概率的连续性

4.2 测度论简介

5 测试章节

5.1 Test 01