

摘要

我自学使用的教材为《概率论基础》，在此笔记中主要记录书中的核心内容，配以心得体会。

目录

1	公理化结构	2
1.1	事件域	2
1.2	概率	2
1.3	概率空间	3
2	条件概率与统计独立性	4
2.1	条件概率	4
2.2	事件独立性	4
3	随机变量与分布函数	5
3.1	5
3.2	5

1 公理化结构

1.1 事件域

定义 1.1.1 (样本空间). 对于(随机)试验,可能出现的结果称为**样本点** ω ,样本点全体构成**样本空间** Ω .

在概率论中一般假定样本空间是给定的,这是必要的抽象,是我们能更好地把我住随机变量的本质,类比于线性空间.

定义 1.1.2. **事件**定义为样本空间 Ω 的一个子集,称事件发生当且仅当它所包含的某一个样本点出现.

在此定义下,集合的包含关系诱导了事件的包含关系,补集对应于逆事件,或称对立事件,两个集合的交意味着两个事件的交意味着两个事件同时发生,并集意味着至少发生一个.

一般不把样本空间 Ω 的一切子集作为事件,这会带来困难,譬如在几何概率中把不可测集也作为事件将会带来不可克服的麻烦. 另一方面,又必须把感兴趣的事件都包括进来,所以要求事件全体 \mathcal{F} 组成一个 σ 代数.

定义 1.1.3 (事件域). 若 \mathcal{F} 是由样本空间 Ω 的一些子集构成的一个 σ 代数,则称它为**事件域**, \mathcal{F} 中的元素称为**事件**, Ω 称为必然事件, \emptyset 称为不可能事件.

需要特别注意的是由给定的 Ω 的一个非空集族 \mathcal{G} ,必定存在由 \mathcal{G} 生成的 σ 代数.这种方法可以定义Borel集.

1.2 概率

定义 1.2.1 (概率). 定义在事件域 \mathcal{F} 上的一个集合函数 P 称为**概率**,如果它满足如下三个要求:

- (i) $P(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{F}$
- (ii) $P(\Omega) = 1$
- (iii) $\forall A_i \in \mathcal{F}, i = 1, 2, \dots$, 若 A_i 两两互不相容,则

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

实际上实变函数中的一般测度在全空间的测度为1时就是概率.

有了可数可加性,我们便有了下连续性.实际上若 $A_i \in \mathcal{F}, i = 1, 2, \dots$ 且 A_i 两两互不相容,则有

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

两边取极限,右边由于是级数和,1显然是其上界,所以级数和存在,于是有:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i) \stackrel{\text{可数可加}}{=} P\left(\sum_{i=1}^{\infty} A_i\right)$$

即对于单调不减的集合列,其概率的极限等于极限集合的概率.考虑补集,可以知道概率也是上连续的.另外,有限可加且下连续与可数可加等价.

1.3 概率空间

定义 1.3.1 (概率空间). Ω 是样本空间, \mathcal{F} 是事件域, P 是概率,则称三元总体 (Ω, \mathcal{F}, P) 为概率空间.

最后这里放个最大似然估计法,因为书上第一章提到了,我觉得比较重要就记下来了,以后有更合适的地方再搬过去吧.

定义 1.3.2. 把概率 $p(n)$ 看作未知参数 n 的函数,称为似然函数,在通过求其最大值而得到 n 的估计,这就是数理统计中的最大似然估计法

2 条件概率与统计独立性

2.1 条件概率

定义 2.1.1 (条件概率). 设 (Ω, \mathcal{F}, P) 为一个概率空间, $B \in \mathcal{F}, P(B) > 0$, 则对任意 $A \in \mathcal{F}$, 记

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

并称 $P(A|B)$ 为在事件 B 发生的条件下事件 A 发生的条件概率.

概率论的重要课题之一就是简单事件的概率推算处复杂事件的概率, 这里全概率公式起着重要作用.

定义 2.1.2 (全概率公式). 设事件 $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ 是样本空间 Ω 的一个分割, 亦称完备事件组, 即 A_i 两两互不相容, 而且 $\sum_{i=1}^{\infty} A_i = \Omega$, 这样便有 $B = \sum_{i=1}^{\infty} A_i B$, 由概率的可加性与条件概率定义可得

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

此公式称为**全概率公式**

定义 2.1.3 (Bayes公式). 若 B 总是与两两互不相容的事件 A_1, A_2, \dots 之一同时发生, 即 $B = \sum_{i=1}^{\infty} BA_i$, 结合条件概率的定义与全概率公式得

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{P(B)} = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)P(B|A_i)}$$

此公式称为**Bayes公式**

Bayes公式得应用场景十分广泛, 比如医生为了诊断病人是患了 A_1, \dots, A_n 这几个疾病中的哪一种, 可以先对病人进行检查确定指标 B , 此时利用指标 B , 可以计算相关概率.

Bayes公式中的 $P(A_i)$ 称为**先验概率**, 反映了各种原因发生的可能性大小, 实际应用中一般是以往经验的总结, 试验前便已知道. 条件概率 $P(A_i|B)$ 称为**后验概率**, 它反映了试验发生后各种原因发生的可能性大小的条件概率.

2.2 事件独立性

3 随机变量与分布函数

3.1

3.2