

随机过程

No. 1

Date

第一章 预备知识

§1.1 概率空间

- **样本空间**: 给定一个非空集合 Ω , 若它包含了所研究随机试验的所有可能结果 ω , 则称之为样本空间
- **事件域/σ代数**: F 是 Ω 的部分子集构成的集合, 若 F 满足如下三点, 则称之为事件域/σ代数

① $\Omega \in F$

事件域
 F

② $A \in F \Rightarrow \bar{A} \in F$ (逆运算封闭)

③ $A_i \in F \Rightarrow \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in F$ (可列并运算封闭)

F 中的元素, 称之为随机事件。是样本空间的子集。

• 概率公理化定义:

概率: $F \rightarrow [0, 1]$ 上的函数 P 是概率, 若满足如下条件:

① 非负性: $\forall A \in F, P(A) \geq 0$

② 规范性: $P(\Omega) = 1$

③ 可列可加性: 当 $A_i \in F$, 且 A_i 之间互不相容 (交集为空), 则 $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$

可测空间: (Ω, F) , F 对可列交运算也封闭。

概率空间: (Ω, F, P)

• 条件概率:

两个随机事件 A, B , 且 $P(B) > 0$, 则在 B 发生的条件下, A 发生的概率: $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$

乘法公式: 若 $P(A_1 A_2 \cdots A_n) > 0$, 则 $P(A_1)P(A_2|A_1) \cdots P(A_n|A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) = P(A_1 A_2 \cdots A_n)$

全概率公式: 设 $B_i, i=1, 2, \dots, n$ 是 Ω 的一个分割, 即 $B_i \cap B_j = \emptyset, \Omega = \bigcup_{i=1}^n B_i$

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(B_i) \cdot P(A|B_i).$$

贝叶斯公式: $P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)}$

§1.2 随机变量及其分布

• **随机变量** 给定概率空间 (Ω, F, P) , 定义在样本空间上的实值函数 $X(\omega)$,

如果 $X(\omega)$ 满足 $\{\omega: X(\omega) \leq x\} \in F$, 则该函数 $X(\omega)$ 是随机变量。

• 随机变量 X 即为样本空间到实数集的映射。 $\{\omega: X(\omega) \leq x\}$, 即满足 $X(\omega) \leq x$ 的所有 ω 的集合, 它是一个随机事件, 可简称为 $\{X \leq x\}$, 它 $\in F$, 就保证 P 有意义, 因为 P 的定义域是 F

· **分布函数**: 给定概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 以及其上的一个随机变量 X ,

X 的分布函数 $F(x) = P\{X \leq x\}$, $x \in \mathbb{R}$, 也可写作 $F_X(x)$

· 性质: ① 有界 $0 \leq F(x) \leq 1$ $F(-\infty) = 0$, $F(+\infty) = 1$

② 单调不降 $\forall x_1 < x_2, F(x_1) \leq F(x_2)$

③ 右连续 $F(x+0) = F(x)$

· **离散型随机变量**: $p_i = P(X=x_i)$ 为 X 的概率分布列。 分布函数 $F(x) = \sum_{x_i \leq x} P(X=x_i)$

· 数字特征: $E(X^k) = \sum_{i=0}^{\infty} x_i^k p_i$ ($k \geq 1$) 是 X 的 k 阶原点矩。当 $k=1$ 时是期望

$\text{Var}(X) = E[(X-E(X))^2] = \sum_{i=0}^{\infty} (x_i - E(X))^2 p_i$ 是 X 的方差

· 常见分布: ① 二项分布: $b(n, p)$ $p_k = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$, $k=0, 1, 2, \dots, n$ n 次试验的成功次数

② 几何分布: (0-1 试验中, 第一次成功所需次数) $X \in \{1, 2, 3, \dots\}$ $p_k = p(1-p)^{k-1}$, $k=1, 2, \dots$

③ 泊松分布 (强度为 λ) $p_k = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$, $k=0, 1, 2, \dots$

· **连续型随机变量**:

若存在非负函数 $f(x)$ 使 X 的分布函数 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$, $f(x)$ 是概率密度函数 (pdf)

$F'(x) = f(x)$

· 数字特征: $E(X^k) = \int_{-\infty}^{\infty} x_i^k \cdot f(x) dx$ $f(x) dx$ 是概率

· 常见分布: ① 均匀分布: $U(a, b)$ $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & x \in (a, b) \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$

② 指数分布: $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$ 参数 $\lambda > 0$ 无记忆性

③ Γ 分布 (大写 Γ)

④ 正态分布: $N(\mu, \sigma^2)$ $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ 标准正态分布: $N(0, 1)$

· **多维随机变量**:

同一概率空间中的多个随机变量: $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$, 称 $\vec{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是 n 维随机变量 (向量)

· 特别地, 若 $n=2$, (X_1, X_2) 可写成更有辨识度的 (X, Y)

· 联合分布函数: $F(x, y) = P\{X \leq x, Y \leq y\}$ (二维)

· 边缘分布函数: $F_X(x) = P\{X \leq x\}$, $F_Y(y) = P\{Y \leq y\}$

· 联合概率密度: $F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(x, y) dx dy$

· 边缘概率密度: $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$

$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$