

随机过程知识要点

概率公式 : $P(AB) = P(A)P(B|A) = P(B)P(A|B)$

全概率公式 : $P(B) = \sum_{k=1}^n P(A_k)P(B|A_k)$

贝叶斯公式 : $P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{k=1}^n P(A_k)P(B|A_k)}$

特征函数 : $g(t) = E[e^{itX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} dF(x)$ $g^{(k)}(0) = i^k X^k$

欧拉定理 : $e^{itx} = \cos tx + i \sin tx$

欧拉定理推广 : $\cos tx = \frac{e^{itx} + e^{-itx}}{2}$ $\sin tx = \frac{e^{itx} - e^{-itx}}{2i}$

均值函数 : $m_X(t) = EX(t)$

方差函数 : $D_X(t) = B_X(t, t) = E[X(t) - m_X(t)]^2 = E[X(t)]^2 - (E[X(t)])^2$

协方差函数 : $B_X(s, t) = E[\{X(s) - m_X(s)\}\{X(t) - m_X(t)\}]$
s 和 t 不相关 = $R_X(s, t) - m_X(t)m_X(s)$

相关函数 : $R_X(s, t) = E[X(s)X(t)]$

互协方差函数 : $B_{XY}(s, t) = E[\{X(s) - m_X(s)\}\{Y(t) - m_Y(t)\}]$

互相关函数 : $R_{XY}(s, t) = E[X(s)Y(t)]$

———	分布率或者概率密度	期望	方差	特征函数
0-1 分布	$P(X = 1) = p, P(X = 0) = q, p + q = 1$	p	pq	$q + pe^{it}$
二项式分布	$P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k}$	np	npq	$((q + pe^{it})^n)$
泊松分布	$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \lambda > 0$	λ	λ	$exp(\lambda(e^{it} - 1))$
几何分布	$P(X = k) = pq^{k-1}, p + q = 1$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$	$\frac{pe^{it}}{1 - qe^{it}}$
均匀分布	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	忽略
正态分布	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$	a	σ^2	$e^{iat - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2}$
指数分布	$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases} \quad \lambda > 0$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$(1 - \frac{it}{\lambda})^{-1}$

泊松过程

$$\text{泊松过程定义: } \begin{cases} 1 & X(0) \\ 2 & X(t) \text{ 是独立增量过程} \\ 3 & PX(t+s) - X(t) = n = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \\ 3' & \begin{cases} a & PX(t+h) - X(t) = 1 = \lambda h + o(h) \\ b & PX(t+h) - X(t) = 2 = o(h) \end{cases} \end{cases}$$

- **泊松过程协方差**: $B_X(s, t) = \lambda \min(s, t)$
- **定理**: 设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是具有参数 λ 泊松分布 $\{T_n, n \geq 1\}$ 是对应的时间间隔, 则随机变量 $\{T_n, n = 1, 2, \dots\}$ 是独立同分布的均值为 $1/\lambda$ 的指数分布。

马尔科夫链

- **定义**: $P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_0 = i_0, X_1 = i_1, \dots, X_n = i_n\} = P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\}$
马尔科夫链未来状态与且仅与现在状态相关, 与过去状态无关
- $P^{(n)} = P_{ij}^n$
- **CK-方程**: $P_{ij}^{(n)} = \sum_{k \in I} p_{ik}^{(l)} p_{kj}^{(n-l)}$
- **首中概率**: $f_{ij} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$ 点 i 出发首次到达 j 的概率
- $\begin{cases} f_{ii} = 1 & \text{称状态 } i \text{ 常返} \\ f_{ii} < 1 & \text{称状态 } i \text{ 非常返, 即以概率 } 1 - f_{ii} \text{ 不再返回状态 } i \end{cases}$
- 对于常返态 $f_{ii} = 1$ 有 $\mu_i = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{ii}^{(n)}$ 由 i 出发返回到 i 的平均返回时间
- $\begin{cases} \mu_i < \infty & \text{常返态 } i \text{ 为正常返} \\ \mu_i = \infty & \text{常返态 } i \text{ 为零常返} \end{cases}$
- $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = \frac{f_{ii}}{\mu_j}$
- **定理**: 如果 i, j 互通即 $i \leftrightarrow j$, 则 i, j 同为常返或非常返, 如同为常返则同为正常返或零常返。如果马链有一个零常返态, 则定有无数个零常返态。
- 概率分布 $\{\pi_j, j \in I\}$ 为马链的平稳分布, 满足 $\begin{cases} \pi_i & = \sum_{j \in I} \pi_j p_{ji} \\ \sum_{j \in I} \pi_j & = 1, \pi_j \geq 0 \end{cases}$
- **定理**: 不可约非周期马链是正常返 $\mu_i < \infty$ 的充要条件是存在平稳分布, 且此平稳分布就是极限分布 $\{\frac{1}{\mu_j}, j \in I\}$

连续时间马尔科夫链

- 定义：
$$P\{X(t_{n+1}) = i_{n+1} | X(t_1) = i_1, X(t_2) = i_2, \dots, X(t_n) = i_n\}$$
$$= P\{X(t_{n+1}) = i_{n+1} | X(t_n) = i_n\}$$
- CK-方程：
$$p_j'(t) = \sum_{i \in I} p_i p_{ij}(t)$$
- 向前方程：
$$P'(t) = QP(t) \text{ 即 } p_{ij}' = \sum_{k \neq j} p_{ik}(t) q_{kj} - p_{ij} q_{jj}$$

平稳随机过程

- 平稳过程 $\left\{ \begin{array}{l} 1. \{X(t), t \in T\} \text{ 是二阶距过程} \\ 2. \text{对任意 } t \in T, m_x t = EX(t) = \text{常数} \\ 3. \text{对任意 } t \in T, R_X(s, t) = E[X(s)X(t)] = R_X(s - t) \end{array} \right.$
- $\{X_n\}$ 均方收敛于 X , $\left\{ \begin{array}{l} \lim_{n \rightarrow \infty} E[|X_n - X|^2] = 0 \\ \lim_{x \rightarrow \infty} 1 \cdot i \cdot m X_n = X \end{array} \right.$
- $\{X_n\}$ 均方收敛充要条件是 $\lim_{n, m \rightarrow \infty} E[X_n \bar{X}_m]$ 极限存在
- t 点均方连续： $\lim_{h \rightarrow 0} E[|X(t+h) - X(t)|^2] = 0$ 充要条件是 $R_X(t_1, t_2)$ 在 (t, t) 连续
- 均方连续则一定均方可积
- t 点均方可微： $\lim_{h \rightarrow 0} E\left[\left|\frac{X(t+h) - X(t)}{h} - X'(t)\right|^2\right] = 0$ 充要条件是 $R_X(t_1, t_2)$ 在 (t, t) 广义二阶导数存在, 即 $\frac{\partial^2 R_X(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2}$ 存在
- 各态历经性 $\left\{ \begin{array}{l} \langle X(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X(t) dt \text{ 时间均值} \\ \langle X(t) \bar{X}(t - \tau) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X(t) \bar{X}(t - \tau) dt \text{ 时间相关函数} \end{array} \right.$ 也
- 即 $\left\{ \begin{array}{l} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X(t) dt = m_X \\ \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X(t) \bar{X}(t - \tau) dt = R_X(\tau) \end{array} \right.$

平稳过程谱分析

- 平均功率：
$$\psi^2 = \lim_{T \rightarrow \infty} E\left[\frac{1}{2T} \int_{-T}^T |X(t)|^2 dt\right] = E[|X(t)|^2] = R_X(0)$$
- 平均功率等于谱密度在频域上积分：
$$\psi^2 = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} S_X(\omega) d\omega$$
- 谱密度等于相关函数的傅里叶变换：
$$S_X(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} R_X(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau$$