



随机过程及应用

Stochastic Processes with its Applications

电子科技大学 数学科学学院

武德安

第一章随机过程的基本概念

§ 1.1 随机过程的定义及分类

§ 1.2 随机过程的分布

§ 1.3 随机过程的数字特征

§ 1.4 随机过程的基本类型

§1.4 随机过程的基本类型

一、随机过程的基本类型

定义1.4.1: 对已给 (复或实) 随机过程 $\{X_t, t \in T\}$, 若对任意的 $t \in T$, 均有 $E[|X_t|^2] < +\infty$, 则称 $\{X_t, t \in T\}$ 是**二阶矩随机过程**, 简称**二阶过程**。

定理1.4.1: 设 $\{X_t, t \in T\}$ 是二阶矩随机过程, 且 $m_X(t) = 0$, 则其协方差函数 $R(s, t)$ 满足性质:

(1) 非负定性(正态过程白化(去相关性))对给定 $n \geq 1$ 及 $t_1, t_2, \dots, t_n \in T$, 任意的普通函数 $\theta(t)$,

$$t \in T \text{ 有 } \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n R(t_k, t_j) \theta(t_k) \overline{\theta(t_j)} \geq 0$$

(2) 埃密特性, 即 $R(t, s) = \overline{R(s, t)}$. 证明参见P23.

Proof: (1) 非负定性对给定 $n \geq 1$ 及 $t_1, t_2, \dots, t_n \in T$, 任意的普通函数 $\theta(t), t \in T$ 有

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n R(t_k, t_j) \theta(t_k) \overline{\theta(t_j)} &= \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n E[X(t_k) \overline{X(t_j)}] \theta(t_k) \overline{\theta(t_j)} = E \left\{ \left[\sum_{k=1}^n X(t_k) \theta(t_k) \right] \overline{\left[\sum_{j=1}^n X(t_j) \theta(t_j) \right]} \right\} \\ &= E \left\{ \left| \sum_{k=1}^n X(t_k) \theta(t_k) \right|^2 \right\} \geq 0 \quad \text{参见P129.} \end{aligned}$$

注: 正态过程白化(去相关性) — 独立正态过程(简单、直观)(协方差矩阵满足二次型非负.)

(2) 埃密特性, 即 $R(t, s) = \overline{R(s, t)}$. 证明参见P23.

$$\begin{aligned} R(t, s) &= E(\overline{X_t X_s}) = \overline{E(X_t X_s)} = \overline{E(X_s X_t)}; \quad \text{特别地: 若为实平稳过程, 则为偶函数.} \\ &= \overline{R(s, t)} \qquad \qquad \qquad R(s - t) = R(t - s) \end{aligned}$$

二、独立过程

定义 2.4.2: 对任意的正整数 n 及任意的 $t_1, t_2, \dots, t_n \in T$, 随机变量 $(X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n))$ 相互独立, 称随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 为独立过程.

注: 独立随机过程的有限维分布由一维分布确定

$$F_n(t_1, \dots, t_n; x_1, \dots, x_n) = \prod_{k=1}^n F_k(t_k; x_k)$$

Ex. 1 (高斯白噪声) 设实值时间序列 $\{X_n, n \in N\}$ 的均值函数与方差函数分别为

$$E(X_n) = 0, \quad D(X_n) = \sigma^2, \text{ 自相关函数为 } R(m, n) = \begin{cases} 0, & m \neq n; \\ \sigma^2, & m = n. \end{cases} \text{ (两两不相关序列)}$$

称为**离散白噪声(序列)**.

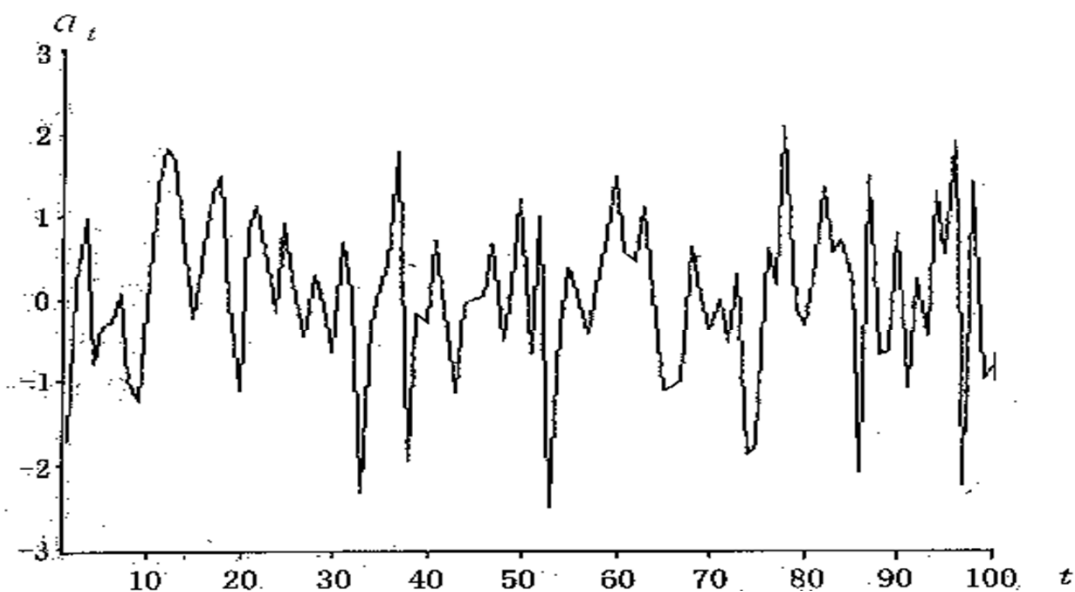
又若 $X(n)$ 都服从正态分布, 称 $\{X(n), n \in N\}$ 是**高斯白噪声序列**.

对于 n 维正态随机变量有相互独立 \Leftrightarrow 不相关故高斯白噪声序列是独立时间序列.

若过程 $\{X(t), t \in R\}$ 是正态过程, 且 $E(X_t) = 0, \quad R(s, t) = \sigma^2 \delta(s - t) = \begin{cases} 0, & s \neq t \\ \infty, & s = t \end{cases}$

称其为**高斯白噪声过程**, 它是独立过程.

高斯白噪声是典型的随机干扰数学模型,普遍存在于电流的波动, 通信设备各部分的波动, 电子发射的波动等各种波动现象中.



正态白噪声的一条现实路径

如金融、电子工程中常用的线性模型—自回归模型(AR(p))

$$X_t = \phi_1 X_{t-1} + \cdots + \phi_p X_{t-p} + \epsilon_t$$

理想模型要求残差序列 ϵ_t 是(高斯)白噪声.

三. 独立增量过程

定义1.4.3 设随机过程 $\{X_t, t \in T\}$, 对任意的正整数 $n \geq 2$ 及 T 中 $0 = t_0 < t_1 < t_2 < \cdots < t_n$, 过程的增量 $X_{t_1} - X_{t_0}, X_{t_2} - X_{t_1}, X_{t_3} - X_{t_2}, \cdots, X_{t_n} - X_{t_{n-1}}$ 相互独立, 称其为**独立增量过程**(或可加过程).



注: 不失一般性, 设 $X(0) = 0$ 或 $P\{X(0) = 0\} = 1$. 有 $X(t_1), X(t_2) - X(t_1), \dots, X(t_n) - X(t_{n-1})$ 相互独立.

在不相重叠的时间区间上, 过程的状态变化是相互独立的或互不影响的.

在计算机网络系统中, 不同时段传输的数据个数可视为相互独立的.

3. 平稳增量过程

定义 1.4.4 设随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 对任意 $t < s \in T$ 及实数 h , 随机变量

$$X_t - X_s \text{ 与 } X_{t+h} - X_{s+h}$$

具有相同的概率分布, 称是一个**具有平稳增量的过程**, 简称**平稳增量过程**.

称过程的增量是**时齐的, 或齐次的(平稳性)**.



平稳增量过程的增量的分布仅与区间长度 $s - t$ 的大小有关, 与起始点无关.

注: 增量 $X(t + \tau) - X(t)$ 的分布仅与 τ 有关, 与起始点 t 无关, 称 $\{X(t), t \geq 0\}$ 的**增量具有平稳性(齐性)**.

Eg. 2 若 $\{X(n), n \in N^+\}$ 是独立时间序列, 令 $Y(n) = \sum_{k=0}^n X(k)$, $X(0) = 0$

则 $\{Y(n), n \in N^+\}$ 是独立增量过程.

又若 $X(n), n = 1, 2, \dots$ 相互独立同分布, 则 $\{Y(n), n \in N^+\}$ 是平稳独立增量过程.

证: 若 $n_1 < n_2 < \dots < n_m$

$$Y(n_2) - Y(n_1) = \sum_{k=0}^{n_2} X(k) - \sum_{k=0}^{n_1} X(k) = X(n_1 + 1) + \dots + X(n_2)$$

$$Y(n_3) - Y(n_2) = X(n_2 + 1) + \dots + X(n_3)$$

$$Y(n_m) - Y(n_{m-1}) = X(n_{m-1} + 1) + \dots + X(n_m)$$

\vdots

$\{X(n), n \in N^+\}$ 相互独立 \Rightarrow 各增量相互独立.

性质1.4.2 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是平稳独立增量过程, $X(0) = 0$, 则

1) **均值函数** $m(t) = mt$ (m 为常数);

2) **方差函数** $D(t) = \sigma^2 t$ (σ 为常数);

3) **协方差函数** $C(s, t) = \sigma^2 \min(s, t)$.

分析: 因均值函数和方差函数满足

$$\left. \begin{aligned} m(s+t) &= m(s) + m(t), \\ D(s+t) &= D(s) + D(t) \end{aligned} \right\} \text{见教材 } P27$$

命题: 若 $y(s+t) = y(s) + y(t)$, 则对任意实数 t , 有 $y(t) = ty(1)$.

可证得1)和2).

证3):
$$C(s, t) = E\{[X(t) - m(t)][X(s) - m(s)]\} = E[X(t)X(s)] - m(s)m(t)$$
$$= \underbrace{E\{[X(t) - X(s) + X(s)]X(s)\}}_{X(t) - X(s) \text{ 与 } X(s) \text{ 相互独立}} - m(s)m(t)$$

$$= E\{[X(t) - X(s)]E[X(s)]\} + E[X^2(s)] - m^2 s$$

$$= m(t-s)ms + \sigma^2 s + m^2 s^2 - m^2 st; \quad (t > s)$$

一般, $C(s, t) = \sigma^2 \min(s, t)$.

性质2.4.3 独立增量过程的有限维分布由一维分布和增量分布确定.

分析: 对于独立增量过程 $\{X(t), t \geq 0\}$, 任取的 $t_1 < t_2 < \dots < t_n \in T$,

$$Y_1 = X(t_1), Y_2 = X(t_2) - X(t_1), \dots, Y_n = X(t_n) - X(t_{n-1})$$

相互独立性, 利用特征函数法可证明结论. (证明见P27)

注1: 对于独立增量过程 $\{X(t), t \in T = [a, b]\}$, 又若 $P\{X(a) = 0\} = 1$

根据 $X(t)$ 的增量分布即可确定有限维分布.

分析: 因对任意 $t \in T, X(t) = X(t) - X(a)$, 由增量分布确定了一维分布.

注2: 对于平稳独立增量过程 $\{X(t), t \in [a, b]\}$, 又若 $P\{X(a) = 0\} = 1$

根据 $X(t)$ 的一维分布即可确定有限维分布.

分析: 因增量 $X(t_2) - X(t_1)$ 与 $X(t_2 - t_1 + a) = X(t_2 - t_1 + a) - X(a)$ 同分布.

四、不相关增量过程与正交增量过程

定义2.4.5 设随机过程 $\{X(t), t \in T\}$, 若对 $t \in T, E[|X(t)|^2]$ 存在, 若对

$t_1 < t_2 < t_3 < t_4 \in T$, 满足

$$E\{[X(t_2) - X(t_1)][\overline{X(t_4) - X(t_3)}]\} = E[X(t_2) - X(t_1)]E[X(t_4) - X(t_3)]$$

称过程为**不相关增量过程**.

若 $E\{[X(t_2) - X(t_1)][X(t_4) - X(t_3)]\} = 0$

称过程为**正交增量过程**.

思考题:

1. 白噪声过程是否一定是独立过程?
2. 独立过程是否是独立增量过程?反之?