

随机过程的数学特征：典型例子 $X(t) = A \cdot \cos(\omega_0 t + \theta)$. (*)

$$\left\{ \begin{array}{l} f_A(a) : \text{服从瑞利分布} \\ f_\theta(\theta) : \text{服从 } 0 \sim 2\pi \text{ 的均匀分布} \end{array} \right.$$

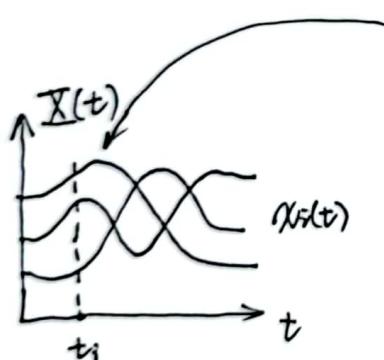
给定一个 t_i 时 $X(t_i)$ 为一个随机变量.

分布情况 $F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = P(X(t_1) \leq x_1, X(t_2) \leq x_2, \dots)$
使用描述.

求解 (*) 的一维分布情况，可以使用特征函数解决.

随机过程的数学期望： $m_{X(t)} = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, t) dx$

$\left\{ \begin{array}{l} \text{即每时刻是一个随机变量，这随 } \sim \text{ 的均值.} \\ \text{某时刻的均值} \end{array} \right.$



例求 (*) 的均值.

$$m_{X(t)} = E(X(t)) = E(A \cdot \cos(\omega_0 t + \theta)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} a \cdot \cos(\omega_0 t + \theta) \cdot f(a, \theta) da d\theta.$$

假设 A 和 θ 独立： $= \int_{-\infty}^{+\infty} a f_A(a) da \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} \cos(\omega_0 t + \theta) d\theta.$

均方差、均方根 $\sigma_{X(t)}$ $= E(A) \cdot \int_0^{2\pi} \cos(\omega_0 t + \theta) \cdot \frac{1}{2\pi} \cdot d\theta = 0.$

差 $\sigma_X^2(t) = D[X(t)] = E\{[X(t) - m_{X(t)}]^2\} = E[X^2(t)] - m_{X(t)}^2$

均方值 $\psi_X^2(t) = E[X^2(t)] = \psi_X^2(t) - m_{X(t)}^2$

$$\rightarrow E[XY] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy f(x,y) dx dy. \quad 2.$$

自相关函数: $R_X(t_1, t_2) = E(X(t_1), X(t_2))$ (= 协方差的单位化)

互相关函数: $R_{XY}(t_1, t_2) = E[X(t_1), Y(t_2)]$

自协方差函数: $C_X(t_1, t_2) = E\{[X(t_1) - m_X(t_1)][X(t_2) - m_X(t_2)]\}$
 $= R_X(t_1, t_2) - m_X(t_1)m_X(t_2).$

互协方差函数: $G_{XY}(t_1, t_2) = \text{Cov}(X(t_1), Y(t_2))$ = 协方差的单位化.

例: 找出 $X(t)$ 的方差. 先求 $\bar{X}^2(t) = E[\bar{X}^2(t)]$
 $= E[A^2 \cos^2(\omega_0 t + \theta)]$.
 $= E[A^2] \cdot E[\cos^2(\omega_0 t + \theta)] = \frac{1}{2}E(A).$

本章核心: $R_X(t_1, t_2) = E[X(t_1)X(t_2)] = E[A^2 \cos(\omega_0 t_1 + \theta) \cos(\omega_0 t_2 + \theta)]$
 $= E(A^2) \cdot E\{\underbrace{\cos(\omega_0(t_1-t_2) + \cos(\omega_0(t_1+t_2)+2\theta))}\}_{''}\}$
 $= E(A^2) \cdot \frac{1}{2}\omega_0 \cos(\omega_0(t_1-t_2)).$

例: $Y(t) = X(t) + \phi(t)$ 且 $E(Y(t))$ 其中 $\phi(t)$ 是高斯噪声.

相互独立: $F_{XY}(x, y; t_1, t_2) = F_X(x; t_1) \cdot F_Y(y; t_2).$

正交: $E[X(t_1)Y(t_2)] = 0.$

互不相关: $G_{XY}(t_1, t_2) = \text{cov}[X(t_1), Y(t_2)] = 0.$

注: 相互独立 \Rightarrow 互不相关, 反之不成立.

(寿命 GPS: 清除系统误差. 要求系统误差随时间变化.)

例题：3个样本函数

→ 随时时间推移特性不差

统计特性：平稳随机过程 和 非平稳随机过程。

记忆特性：纯粹随机过程 (无记忆)

马尔可夫过程：当刻时间只和前一时刻有关，不可预测。

独立增量过程： $\bar{X}(t_{i+1}) - \bar{X}(t_i) = \Delta \bar{X}(t_i, t_{i+1})$ 相互独立。

泊松过程、维纳随机过程、布朗运动

按概率分布：高斯随机过程：很多噪声服从高斯分布

非高斯随机过程

功率谱特性：白噪声，带宽无限，能量 ~~随~~ 恒定。

有色噪声

速率不高，平稳，高斯，白噪声。① 狹义平稳随机过程。

平稳随机过程， $X_n, X_{t_1, t_2, \dots, t_n} \forall t$

$$F_X(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = F_X(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1 + \tau, \dots, t_n + \tau).$$

$n=1$ 时， $F_X(x, t) = F_X(x, t - \tau) = F_X(x, 0)$ 随与时间无关。

$n=2$ 时， $F_X(x_1, x_2; t_1, t_2) = F_X(x_1, x_2; t_1 + \tau, t_2 + \tau) = F_X(x_1, x_2; \tau)$ 只与时间间隔有关。

例：均值、方差不变。

自相关函数只与时间差有关。

能量不随有限。

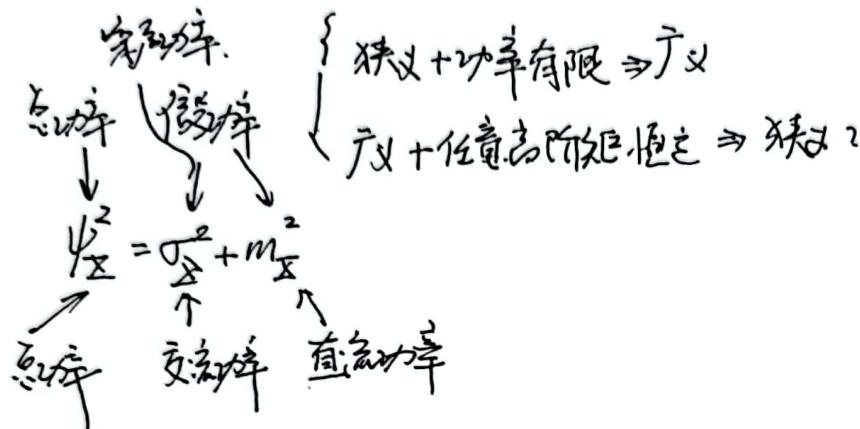
② 广义平稳过程：二阶矩随机过程， $E[X^2(t)] < \infty$ 即功率型信号（功率有限）。

若均值为常数且自相关函数只有时间差有关。

③ 用高阶矩量一个广义平稳随机过程是否是狭义平稳的

用高阶矩量一个广义平稳随机过程是否是狭义平稳的

* 简述二者关系: 没有关系, 要注意 $E(X^2) < \infty$ 才行



平稳随机过程的性质.

$$\text{①} \quad |R_X(\tau)| \leq R_X(0). \quad R_X(\tau) = E[X(t_1)X(t_2)] \quad \tau = t_2 - t_1.$$

$$\left| E \left[\underbrace{\tilde{X}(t)}_{u} \underbrace{\tilde{X}(t-\tau)}_{v} \right] \right|^2 \leq E[\tilde{u}^2] \cdot E[\tilde{v}^2] = R_X(0)$$

$$\text{② 对称性: } R_X(\tau) = R_X(-\tau).$$

$$\text{③} \quad R_X(0) = \sigma_X^2 + m_X^2 \quad R_X(\infty) = m_X^2.$$

↓
当 $\tau \rightarrow \infty$ 时 $\tilde{X}(\tau) \approx \tilde{X}(t-\tau)$ 无关

* -相关周期函数 R_X -包含周期函数.

自相关函数连续且无跳跃 $\Leftrightarrow R_X(\tau)$ 在 $\tau=0$ 连续. *

$$\begin{aligned} |R_X(\tau+\Delta\tau) - R_X(\tau)|^2 &= \dots = \left| E \left\{ X(t) \cdot [X(t-\Delta\tau) - X(t-\tau)] \right\} \right|^2 \\ &\leq E[X^2(t)] \cdot E[X^2(t-\Delta\tau) - 2X(t-\Delta\tau) \cdot X(t-\tau) + X^2(t-\tau)] \\ &= 2R_X^*(0) \cdot \underbrace{[R_X(0) - R_X(\Delta\tau)]}_{\sim}. \end{aligned}$$

周期性: $R_{\Sigma}(T) = R_{\Sigma}(0)$ \Rightarrow 自相关函数为周期函数. (未证明).

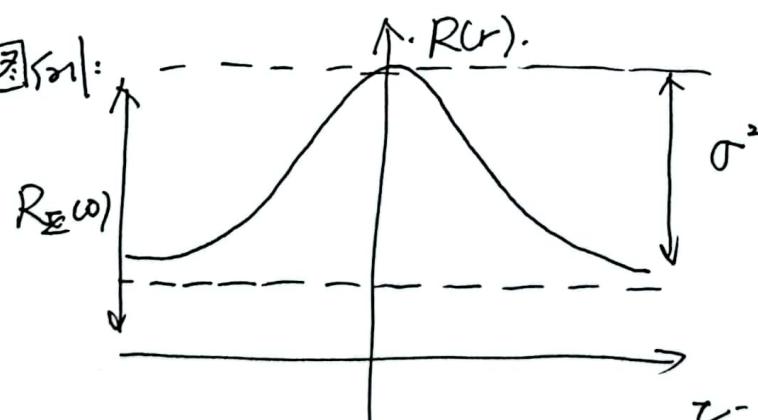
※ 随机过程的周期 \Leftrightarrow 相关函数的周期.

※ 对称性: $\sum_{i,j=1}^n R(\tau_i - \tau_j) \cdot a_i a_j \geq 0$. \leftarrow 随机过程中常用.
 ↓
 $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n r_{ij} \cdot a_i \cdot a_j = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n E[a_i \Sigma(\tau_i) \cdot a_j \Sigma(\tau_j)]$
 $= E\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i \Sigma(\tau_i) \cdot a_j (\tau_j)\right]$
 $= E\left\{\left[\sum_{i=1}^n a_i \Sigma(\tau_i)\right]^2\right\} \geq 0.$

令 $A = [a_1 \dots a_n]^T$ $R = [r_{ij}]_{n \times n}$. 由于 R_{Σ} 为对称的 $\therefore R = R^T$.

原式 $= A^T R A \geq 0$. 说明 R 正定.

自相关函数的图形:



我们基本上只研究平稳的随机过程.

平稳随机过程 $\xrightarrow{\text{定义}}$ 平稳且 $R_{\Sigma}(t) = R_{\Sigma}(t-\tau)$; 且 $R_{\Sigma\Sigma}(t) = E[\Sigma(t)\Sigma(t-\tau)]$.

性质: $R_{\Sigma Y}(-\tau) = R_{Y\Sigma}(\tau)$.

$$|R_{\Sigma Y}(\tau)|^2 \leq R_{\Sigma}(0) R_Y(0)$$

$$|C_{\Sigma Y}(\tau)|^2 \leq \sigma_{\Sigma}^2 \sigma_Y^2.$$

随机过程理论 2024-09-30 3M101

相关系数:

$$r_{\bar{X}}(\tau) = \frac{C_{\bar{X}}(\tau)}{C_{\bar{X}}(0)} = \frac{R_{\bar{X}}(\tau) - m_{\bar{X}}^2}{\sigma_{\bar{X}}^2} = \frac{R_{\bar{X}}(\tau) - R_{\bar{X}}(0)}{R_{\bar{X}}(0) - R_{\bar{X}}(\infty)} > 0.$$

随机过程 (补充说明). 相关系数 $< 5\%$ 认为不相关.

相关时间: $\tau_0 = \int_0^\infty r_{\bar{X}}(\tau) d\tau$. ???

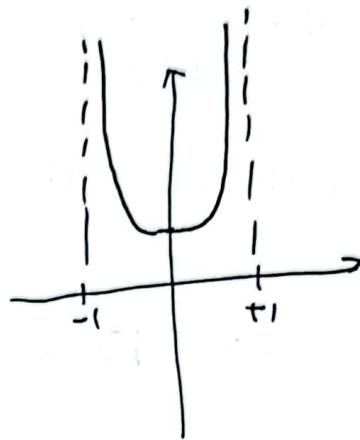
自相关系数: $R_{\bar{X}}(\tau) = E[\bar{X}(t)\bar{X}(t+\tau)]$ ※ 换:

思考题: 互相关系数.

例题: 如何列出广义相关分布函数.

$$\therefore f(\theta) = \int_{-\pi}^{\pi} e^{u\cos\theta} du$$

$$\therefore f'(\theta) = \int_{-\pi}^{\pi} -\sin\theta \cdot e^{u\cos\theta} du$$



$$\frac{e^u}{\sqrt{1-u^2}} = y \quad y^2 = \frac{e^{2u}}{1-u^2} \quad (1-u^2)y^2 = e^{2u}$$

$$\ln(1-u^2) \cdot \ln(y^2) = 2u \\ \therefore u = \sqrt{1-y^2}$$

∴