

三、(15分)

设随机过程 $X(t) = a + \cos(\omega t + \phi)$, 其中 $a > 0$, $\omega > 0$, ϕ 是均匀分布于区间 $[-\pi, \pi]$ 的随机变量。证明:

1. $X(t)$ 是广义平稳过程;
2. $X(t)$ 具有均值各态历经性;
3. $X(t)$ 与其均方导数过程 $\dot{X}(t)$ 在同一时刻互不相关。

解:

$$\because \phi \sim U(-\pi, \pi) \quad \text{即} \quad f_{\phi}(\varphi) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi} & -\pi < \varphi < \pi \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$m_x = E[X(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} [a + \cos(\omega t + \phi)] \cdot f_{\phi}(\varphi) d\varphi = a$$

$$\begin{aligned} R_x(t_1, t_2) &= E[X(t_1)X(t_2)] = E\{[a + \cos(\omega t_1 + \phi)] \cdot [a + \cos(\omega t_2 + \phi)]\} \\ &= E[a^2] + E[a \cdot \cos(\omega t_2 + \phi)] + E[a \cdot \cos(\omega t_1 + \phi)] + E[\cos(\omega t_1 + \phi) \cdot \cos(\omega t_2 + \phi)] \\ &= a^2 + \frac{1}{2} \cos \omega(t_1 - t_2) = a^2 + \frac{1}{2} \cos \omega \tau \quad (\tau = t_1 - t_2) \end{aligned}$$

~~$\because m_x, R_x(\tau)$ 均与~~

$\because m_x$ 为常数, $R_x(\tau)$ 为只与时间间隔有关的函数, 故 $X(t)$ 为广义平稳^{随机}过程

$$(2) \quad m_{xT} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X(t) dt = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T [a + \cos(\omega t + \phi)] dt = a = m_x$$

故 $X(t)$ 均值各态历经。

(3) 证明 $X(t)$ 与 $X(t)$ 在同一时刻互不相关 $\Leftrightarrow C_{XX}(t, t) = 0$
 $E[X(t) \cdot X(t)] = 0$ $E[X(t) \cdot X(t)] = E[X(t)] \cdot E[X(t)] = 0$

$$\begin{aligned} \therefore E[X(t) \cdot X(t)] &= E\left[\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{X(t+\Delta t) - X(t)}{\Delta t}\right] \\ &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{E[X(t+\Delta t)X(t)] - E[X(t)X(t)]}{\Delta t} = \frac{\partial R_X(\tau)}{\partial \tau} \Big|_{\tau=0} = 0 \end{aligned}$$

故证得 $X(t)$ 与 $X(t)$ 在同一时刻互不相关。

五、(20)

功率谱密度为 1 的零均值高斯白噪声 $N(t)$ 通过理想低通滤波器 $h(t)$ ，输出为 $X(t)$ 。

且有

$$H(j\omega) = \begin{cases} 1 & -1 \leq \omega \leq 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

令 $Y(t) = X(t) - X(t-T)$ ，其中 $T > 0$ ，求。

(1) $X(t)$ 的自相关函数 $R_X(\tau)$ ；(2) $Y(t)$ 和 $N(t)$ 的互功率谱密度 $S_{YN}(\omega)$

(3) $Y(t)$ 的一维和二维概率密度函数。

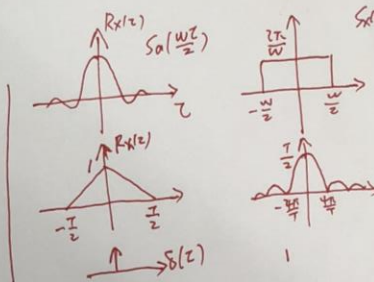
解：

$$(1) \because X(t) = N(t) \otimes h(t)$$

$$\therefore S_X(\omega) = S_N(\omega) |H(j\omega)|^2 = \begin{cases} 1 & -1 \leq \omega \leq 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

参见书中 P77 页。

$$R_X(\tau) = \text{Sa}\left(\frac{\omega T}{2}\right) \Leftrightarrow S_X(\omega) = \begin{cases} \frac{\pi}{\omega}, & |\omega| \leq \frac{\omega}{2} \\ 0, & |\omega| > \frac{\omega}{2} \end{cases}$$



互功率谱密度。

$$f(t) \leftrightarrow F(\omega)$$

$$F(t) \leftrightarrow 2\pi f(-\omega)$$

$$\text{故 } S_X(\omega) = \begin{cases} 1 & -1 \leq \omega \leq 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \Rightarrow R_X(\tau) = \frac{1}{\pi} \cdot \text{Sa}(\tau)$$

(2) 利用功率谱法求解。

$$\because Y(t) = X(t) \otimes [\delta(t) - \delta(t-T)] = N(t) \otimes h(t) \otimes [\delta(t) - \delta(t-T)] = N(t) \otimes h_1(t)$$

$$h_1(t) = h(t) \otimes [\delta(t) - \delta(t-T)] = h(t) - h(t-T)$$

$$\therefore H_1(j\omega) = H(j\omega) - H(j\omega) \cdot e^{-j\omega T} = H(j\omega) \cdot (1 - e^{-j\omega T})$$

$$\therefore S_{YN}(\omega) = S_N(\omega) \cdot |H_1(j\omega)|^2 = S_N(\omega) \cdot |H(j\omega)|^2 \cdot (1 - e^{-j\omega T})^2$$

$$= \begin{cases} 1 - e^{-j\omega T} & -1 \leq \omega \leq 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases} = \text{rect}\left(\frac{\omega}{2}\right) \cdot (1 - e^{-j\omega T})$$

(3) $N(t)$ 为高斯随机过程，故 $Y(t)$ 也为高斯随机过程。

请见第五章内容，暂且不讲。

①

4.1 窄带随机过程.

$$\Rightarrow \eta(t) = \lim_{M \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^M A_k \cos[2\pi(f_0 + k\Delta f)t + \theta_k] \quad (\text{维正余弦振荡的式})$$

$$\Rightarrow \eta(t) = n_c(t) \cdot \cos 2\pi f_0 t - n_s(t) \cdot \sin 2\pi f_0 t \quad (\text{两正交分量表示})$$

~~4.2 确定性信号的复表示~~

②

4.2 确定性信号的复表示.

$\cos t \rightarrow$ 高频振荡 \rightarrow 一般信号

复数 \Rightarrow 4.3 希尔伯特变换.

4.4 复随机过程.

复随机变量 $E[x(t)x^*(t)]$

\downarrow

复随机过程

\downarrow

实随机过程的复表示.

$R_x(\tau)$

$R_{\hat{x}}(\tau)$

$R_{\hat{x}x}(\tau)$

$R_{x\hat{x}}(\tau)$

$R_{\hat{x}\hat{x}}(\tau)$

\hat{x}

$$R_{\hat{x}}(\tau) = R_x(\tau)$$

$$R_{\hat{x}x}(\tau) = R_{x\hat{x}}(\tau) = \hat{R}_x(\tau)$$

$$R_{\hat{x}\hat{x}}(\tau) = 2[R_x(\tau) + \hat{R}_x(\tau)]$$

4.5 窄带实平稳随机过程的数学特征.①

$$\begin{cases} x(t) = x_c(t) \cdot \cos \omega_0 t - x_s(t) \cdot \sin \omega_0 t \\ \hat{x}(t) = x_c(t) \cdot \sin \omega_0 t + x_s(t) \cdot \cos \omega_0 t \end{cases}$$

\Leftrightarrow

$$\begin{cases} x_c(t) = x(t) \cdot \cos \omega_0 t + \hat{x}(t) \cdot \sin \omega_0 t \\ x_s(t) = \hat{x}(t) \cdot \cos \omega_0 t - x(t) \cdot \sin \omega_0 t \end{cases}$$

$$\begin{cases} R_{xc} = R_{xs} = R_x(\tau) \cdot \cos \omega_0 \tau + R_{\hat{x}}(\tau) \cdot \sin \omega_0 \tau \\ R_{cs}(\tau) = -R_{sc}(\tau) = R_x(\tau) \cdot \sin \omega_0 \tau - R_{\hat{x}}(\tau) \cdot \cos \omega_0 \tau \end{cases}$$

4.9. 解:

同相正交相关.

对称, 常平稳高斯. $E[A_c(t)A_s(t-z)]$

$$\begin{cases} Y(t) = A_c(t) \cdot \cos \omega_0 t - A_s(t) \cdot \sin \omega_0 t \\ \hat{Y}(t) = A_c(t) \cdot \sin \omega_0 t + A_s(t) \cdot \cos \omega_0 t \end{cases}$$

$$\therefore A_c(t) = Y(t) \cdot \cos \omega_0 t + \hat{Y}(t) \cdot \sin \omega_0 t$$

$$A_s(t) = \hat{Y}(t) \cdot \cos \omega_0 t - Y(t) \cdot \sin \omega_0 t$$

$$\therefore E[A_c(t)A_c(t-z)] = E \begin{bmatrix} Y(t) \cdot \hat{Y}(t-z) \cdot \cos \omega_0 t \cdot \cos \omega_0(t-z) - Y(t) \cdot Y(t-z) \cdot \cos \omega_0 t \cdot \sin \omega_0(t-z) \\ \hat{Y}(t) \cdot \hat{Y}(t-z) \cdot \sin \omega_0 t \cdot \cos \omega_0(t-z) - \hat{Y}(t) \cdot Y(t-z) \cdot \sin \omega_0 t \cdot \sin \omega_0(t-z) \end{bmatrix}$$

$$= R_Y(z) \cdot \cos \omega_0 t \cdot \cos \omega_0(t-z) - R_Y(z) \cdot \cos \omega_0 t \cdot \sin \omega_0(t-z) \\ + R_Y(z) \cdot \sin \omega_0 t \cdot \cos \omega_0(t-z) - R_Y(z) \cdot \sin \omega_0 t \cdot \sin \omega_0(t-z)$$

$$\text{又: } R_Y(z) = R_Y(z) \cdot R_Y(z) = -R_Y(z) = \hat{R}_Y(z)$$

$$\therefore \text{上式} = R_Y \sin \omega_0 z - \hat{R}_Y \cos \omega_0 z$$

$$\text{则 } R_{cs}(z) = R_Y \sin \omega_0 z - \hat{R}_Y \cos \omega_0 z$$

$$\therefore S_{cs}(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} [R_Y \sin \omega_0 \tau - \hat{R}_Y \cos \omega_0 \tau] \cdot e^{-j\omega \tau} d\tau$$

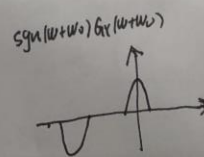
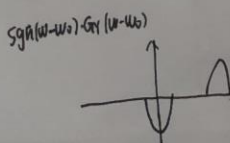
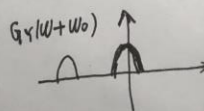
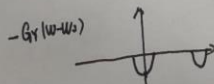
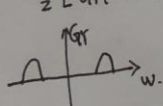
$$\begin{cases} \sin \omega_0 \tau = \frac{e^{j\omega_0 \tau} - e^{-j\omega_0 \tau}}{2j} \\ \cos \omega_0 \tau = \frac{e^{j\omega_0 \tau} + e^{-j\omega_0 \tau}}{2} \end{cases}$$

P154 推导

$$= \frac{1}{2j} [G_Y(\omega - \omega_0) - G_Y(\omega + \omega_0)] + \frac{j}{2} [\text{sgn}(\omega - \omega_0) G_Y(\omega - \omega_0) + \text{sgn}(\omega + \omega_0) G_Y(\omega + \omega_0)]$$

$$= \frac{j}{2} [-G_Y(\omega - \omega_0) + G_Y(\omega + \omega_0) + \text{sgn}(\omega - \omega_0) \cdot G_Y(\omega - \omega_0) + \text{sgn}(\omega + \omega_0) G_Y(\omega + \omega_0)]$$

2. G_Y



$\therefore Y(t)$ 为对称
故 $S_{cs}(\omega) = 0$
故 $R_{cs}(z) = 0$

教案:

四、窄带实平稳随机过程

$$X(t) = X_c(t) \cdot \cos \omega_0 t - X_s(t) \cdot \sin \omega_0 t$$

其中 $\omega_0 \gg 2\pi$, $X_c(t)$ 为同相分量, $X_s(t)$ 为正交分量。已知 $X_c(t)$ 与 $X_s(t)$ 的互功率谱

密度 $S_{X_c X_s}(\omega) = 0$, $X_c(t)$ 的功率谱密度为:

$$S_c(\omega) = \begin{cases} \pi + \omega & -\pi \leq \omega \leq 0 \\ \pi - \omega & 0 \leq \omega \leq \pi \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

(1) $X(t)$ 的自相关函数 $R_X(\tau)$

(2) $X(t)$ 与 $\hat{X}(t)$ 的互功率谱密度 $R_{X\hat{X}}(\tau) \rightarrow S_{X\hat{X}}(\omega)$

(3) $X(t)$ 的复表示 $\tilde{X}(t)$ 的自功率谱密度 $S_{\tilde{X}}(\omega)$

$R_{X_c}(0), R_{X_s}(0), R_{X_c X_s}(0), R_{X_c X_s}(\tau), R_{X_c X_s}(\omega), R_{X_c X_s}(\omega), R_{X_c X_s}(\omega), R_{X_c X_s}(\omega)$
 $R_{X_c X_s}(\tau), R_{X_s X_c}(\tau),$

$$R_{\tilde{X}}(\tau) = 2[R_{X_c}(\tau) + jR_{X_s}(\tau)]$$

$$R_{X_c}(\tau) = R_X(\tau) \cos \omega_0 \tau + R_{\tilde{X}}(\tau) \sin \omega_0 \tau$$

$$R_{X_s}(\tau) = R_X(\tau) \sin \omega_0 \tau - R_{\tilde{X}}(\tau) \cos \omega_0 \tau$$

解: (1)

$$\because S_{X_c X_s}(\omega) = 0 \Rightarrow R_{X_c X_s}(\tau) = 0$$

$$R_{X_c X_s}(\tau) = R_X(\tau) \cdot \sin \omega_0 \tau - R_{\tilde{X}}(\tau) \cdot \cos \omega_0 \tau = 0 \Rightarrow R_{\tilde{X}}(\tau) = \frac{R_X(\tau) \cdot \sin \omega_0 \tau}{\cos \omega_0 \tau}$$

$$\therefore R_{\tilde{X}}(\tau) = R_X(\tau) \cdot \cos \omega_0 \tau + R_{\tilde{X}}(\tau) \cdot \sin \omega_0 \tau$$

$$= R_X(\tau) \cdot \cos \omega_0 \tau + \frac{R_X(\tau) \cdot \sin \omega_0 \tau}{\cos \omega_0 \tau} = \frac{R_X(\tau)}{\cos \omega_0 \tau}$$

$$\text{② } R_{X_c X_s}(\tau) = R_X(\tau) \sin \omega_0 \tau - R_{\tilde{X}}(\tau) \cos \omega_0 \tau$$

$$\therefore R_X(\tau) = R_{\tilde{X}}(\tau) \cos \omega_0 \tau$$

$$\therefore R_{\tilde{X}}(\tau) = \mathcal{F}^{-1}[S_{\tilde{X}}(\omega)] = \frac{\pi}{2} \text{Sa}^2\left(\frac{\pi\omega}{2}\right)$$

$$\therefore R_X(\tau) = \frac{\pi}{2} \text{Sa}^2\left(\frac{\pi\omega}{2}\right) \cdot \cos \omega_0 \tau$$

如何利用P1更简单

\Rightarrow 写出复数

$$f(t) = \begin{cases} 0 & |t| > \frac{T}{4} \\ 1 - \frac{2|t|}{T} & |t| \leq \frac{T}{4} \end{cases} \Leftrightarrow F(\omega) = \frac{T}{2} \text{Sa}^2\left(\frac{\omega T}{4}\right)$$

$$\Rightarrow f(t) \Leftrightarrow F(\omega) \quad F(\omega) \Leftrightarrow 2\pi f(\omega)$$

$$\cdot \frac{T}{2} \text{Sa}^2\left(\frac{\pi T}{4}\right) \Leftrightarrow \begin{cases} 0 & |\omega| > \frac{T}{4} \\ 2\pi - \frac{2\pi \cdot 2|\omega|}{T} & |\omega| \leq \frac{T}{4} \end{cases}$$

\Rightarrow 代入等数。

(2) ~~与前一题类似~~

$$S_{XX}(\omega) \Leftrightarrow R_{XX}(z)$$

$$\therefore R_{XX}(z) = \hat{R}_{XX}(z)$$

$$\therefore S_{XX}(\omega) = j S_X(\omega) \cdot \text{sgn}(\omega)$$

$$\therefore S_X(\omega) =$$

$$\therefore S_X(\omega) = S_C(\omega) * [S(\omega - \omega_0) + S(\omega + \omega_0)] \cdot \frac{\pi}{\omega} \cdot \frac{1}{2\pi}$$

$$= \frac{1}{2} [S_C(\omega - \omega_0) + S_C(\omega + \omega_0)]$$

$$\therefore S_{XX}(\omega) = j \frac{1}{2} [S_C(\omega - \omega_0) - S_C(\omega + \omega_0)]$$

$$\therefore \begin{cases} f_1(t) \otimes f_2(t) \Leftrightarrow F_1(\omega) \cdot F_2(\omega) \\ f_1(t) \cdot f_2(t) \Leftrightarrow \frac{1}{2\pi} \cdot F_1(\omega) \otimes F_2(\omega) \end{cases}$$

$$(3) \therefore S_X(\omega) = 4 S_X(\omega) \cdot U(\omega) = 2 S_C(\omega - \omega_0) = \dots$$

关于第五章，说明一个易混淆点

高斯随机变量 vs 高斯随机矢量 vs 高斯随机过程

(高斯分布)

(联合 f_X 为高斯分布)

(任意有限维分布为高斯分布)

高斯分布

4个特征由前两阶矩决定

$$P(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{1}{2} \frac{(x-a)^2}{\sigma^2}\right\}$$

..

$$P_N(x) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |C|^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2} (x-a)^T C^{-1} (x-a)\right\}$$

$$C = \begin{bmatrix} C_{11} & \dots & C_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ C_{n1} & \dots & C_{nn} \end{bmatrix} \leftarrow \text{前两阶矩}$$

矩决定

广义平稳 \Leftrightarrow 严格平稳

广义平稳 \Leftrightarrow 前两阶矩与时间无关 \Leftrightarrow N维分布与时间无关

严格平稳 \Leftrightarrow N维分布与时间无关

因此，我们有个认识，研究高斯问题前一二阶矩可以代表全部信息

(如提取特征、充分统计量等)

但一旦研究问题不局限于高斯

那就只能用概率密度函数(位)

各阶矩(部分)

教案:

(高斯随机过程)

S.B. 设 $z(t) = X \cos 2\pi t + Y \sin 2\pi t$, 其中 X 和 Y 是统计独立的重均值为高斯随机变量, 其方差为 σ^2 .

(1) 求 $P_z(z)$

$\because z$ 为高斯分布, 求其前两阶矩.

$$m_z = E[z] = E[X] \cdot \cos 2\pi t + E[Y] \cdot \sin 2\pi t = 0$$

$$\sigma_z^2 = E[z^2] - E[z]^2 = E[X^2] \cdot \cos^2 2\pi t + 2E[XY] \cdot \cos 2\pi t \sin 2\pi t + E[Y^2] \cdot \sin^2 2\pi t = \sigma^2$$

$$\therefore P_z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{z^2}{2\sigma^2}\right\}$$

为什么 z 为高斯分布?
 高斯变量
 线性变换
 \rightarrow 仍为高斯变量.
 $\begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos 2\pi t \\ \sin 2\pi t \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$
 $P_{z_1} = \int_{-\infty}^{\infty} P(z_1, z_2) dz_2$ 为高斯.

高斯随机变量 $f(z)$ 仅与前两阶矩有关

(2) $R = \sqrt{X^2 + Y^2}$, 求 $P_R(r)$.

$$\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} r \\ \phi \end{bmatrix}$$

雅各比矩阵法

雅各比矩阵法.

$$F_R(r) = \iint_{\sqrt{x^2+y^2} \leq r} P(x,y) dx dy = \iint_{\sqrt{x^2+y^2} \leq r} \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left[-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}\right] dx dy$$

$$\begin{cases} r = \sqrt{x^2+y^2} \\ \phi = \arctan \frac{y}{x} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x = r \cos \phi \\ y = r \sin \phi \end{cases} \Rightarrow |J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \phi} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \phi} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \cos \phi & -r \sin \phi \\ \sin \phi & r \cos \phi \end{vmatrix} = r$$

$$\therefore F_R(r) = \int_0^{\pi} \int_0^r r \cdot \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left[-\frac{r^2}{2\sigma^2}\right] dr d\phi = \int_0^{\pi} r \cdot \frac{1}{2\sigma^2} \exp\left[-\frac{r^2}{2\sigma^2}\right] dr$$

$$\therefore P_R(r) = \begin{cases} r \cdot \frac{1}{\sigma^2} \exp\left[-\frac{r^2}{2\sigma^2}\right] & r \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

瑞利分布, 与之前结论

一致. 两个相互独立的高斯随机变量的平方和服从瑞利分布

(3) $t=0, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}$ 时.

$$z_1 = x$$

$$z_2 = y$$

$$z_3 = -x$$

$\because z_2$ 与 z_1 相互独立,

z_3 是 z_1 的线性函数.

故

$$P(z_1, z_2, z_3) = P(z_1, z_3) \cdot P(z_2 | z_1, z_3)$$

$$= P(z_1) \cdot P(z_1, z_3) \cdot P(z_2)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{z_1^2}{2\sigma^2}\right) \cdot \delta(z_1 + z_3) \cdot \frac{1}{\sqrt{\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{z_2^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$= \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{z_1^2 + z_2^2}{2\sigma^2}\right) \cdot \delta(z_1 + z_3)$$

联合高斯??

这里并不是, 如何判定 X, Y

是否联合高斯呢?

↓

其可写成

$$P_X(x) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{n}{2}} |C|^{\frac{1}{2}}} \exp\left[-\frac{1}{2} (x - \mu)^T C^{-1} (x - \mu)\right]$$

五、(20) 功率谱密度为 1 的零均值高斯白噪声 $N(t)$ 通过理想低通滤波

器 $h(t)$, 输出为 $X(t)$, 且有

$$H(\omega) = \begin{cases} 1 & -1 \leq \omega \leq 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

令 $Y(t) = X(t) - X(t-T)$, 其中 $T > 0$, 求

(1) $R_X(\tau)$

(2) $S_Y(\omega)$

(3) $Y(t)$ 的一维、二维概率密度函数。

$$\because S_Y(\omega) = S_X(\omega) \cdot |H(\omega)|^2 = 2|H(\omega)|^2 (1 - \cos \omega T) = 2 \text{rect}(\frac{\omega}{2}) (1 - \cos \omega T)$$

$$\therefore R_Y(\tau) = \frac{2}{\pi} \sin c(\tau) \cdot \left[1 - \frac{1}{2} \delta(\tau+T) - \frac{1}{2} \delta(\tau-T) \right] \quad \text{变换对的应用}$$

$$= \frac{1}{\pi} [2 \sin c(\tau) - \sin c(\tau+T) - \sin c(\tau-T)]$$

$$\therefore m_Y = \sqrt{R_Y(0)} = 0$$

$$\sigma_Y^2 = R_Y(0) - R_Y(0) = \frac{2}{\pi} [1 - \sin c(T)]$$

前西解法。

$$\therefore \text{协方差} \quad \mathbf{C}_Y = \begin{bmatrix} m_Y(t_1) \\ m_Y(t_2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{bmatrix} = \frac{1}{\pi} \begin{bmatrix} 2 - 2 \sin c(T) & 2 \sin c(\tau) - \sin c(\tau+T) - \sin c(\tau-T) \\ 2 \sin c(\tau) - \sin c(\tau+T) - \sin c(\tau-T) & 2 - 2 \sin c(T) \end{bmatrix}$$

前西解法。

$$\therefore \text{一维分布: } f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_Y} \exp \left\{ -\frac{y^2}{2\sigma_Y^2} \right\}$$

$$\text{二维分布: } f_Y(y_1, y_2; \tau) = \frac{1}{2\pi |\mathbf{C}|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (y_1, y_2) \mathbf{C}^{-1} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right\}$$

教案

第6章 泊松随机过程

这一章主要的部分是三个概念

① 泊松分布. $P\{N(t_0+t) - N(t_0) = k\} = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} \quad k=0,1,2,\dots$ P194

② 到达时间 $f_{T_k}(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} & t \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$ P197

③ 时间间隔

$$f_{X_k}(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \quad \text{P199}$$

主要讲两个题

对于三个概念, 主要讲两个题

① 某地区, 孕妇难产数服从每小时个的泊松过程

一胎一个孩子, 每难产使婴儿死亡概率为0.25

求: 该地区一年中由于难产使婴儿死亡数的概率分布与平均值

泊松分布与求
数字特征

解:

记 t 时间死于难产婴儿数为 $N(t)$. 易知其为泊松分布, 且泊松强度为 $\lambda = 5 \times 0.25 = 1.25$

$$\text{即 } P\{N(t_0+t) - N(t_0) = k\} = \frac{(1.25t)^k}{k!} e^{-1.25t}$$

取 $t=12$ 年

$$P\{N(12) = k\} = \frac{15^k}{k!} e^{-15}, \quad \text{平均值为 } E[N(t)] = 15$$

② P200. 例 6.3.1. 这道题同时讲了到达时间与时间间隔

求该装置寿命的概率密度函数.

$$\therefore f_{T_n}(t) = \begin{cases} \frac{5e^{-5t} \cdot (5t)^{n-1}}{(n-1)!} & t > 0 \\ 0 & t \leq 0 \end{cases} \quad \text{到达时间 (第 } n \text{ 个出现的时间)}$$

$$f_{T_k}(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} & t \geq 0 \\ 0 & t < 0 \end{cases}$$

(2) 对于泊松过程 $E[N(t)] = \lambda t$

$$\therefore 5t = 100 \Rightarrow t = 20 \text{ h}$$

(3)

每两次之间的时间间隔的分布

$$f_{T_n} = \begin{cases} 5e^{-5t} & t > 0 \\ 0 & t \leq 0 \end{cases}$$

$$f_{Z_k}(z) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda z} & z \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \quad k=1, 2, 3, \dots$$

~~$$(4) E[T_n] = \int_0^{\infty} t \cdot f_{T_n}(t) dt$$~~

$$E[T_n] = \int_0^{\infty} t \cdot 5e^{-5t} dt$$

第7章, 马尔可夫也是考试范围, 但是没有时间复习整节课了, 大家课后自行准备一下。

(以五年为参考, ~~求~~ 转移的概率矩阵, 求稳态分布)

简答题. (以五年为参考)

① 平稳随机过程相关系数, 相关时间的定义及相互关系;

② 随机过程独立, 不相关和正交的定義及相互关系;

③ 两个随机过程联合平稳的定义及判定;