《随机过程》第五章作业答案

5.1 已知 f(t) 为 R 上的周期为 2π 的周期函数, f(t) 在 $(-\pi,\pi)$ 上有如下 Fourier 级数展开

$$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} a_n e^{jnt}$$

若 Θ 为 $(-\pi,\pi)$ 上的均匀分布, 试对随机过程 $X(t)=f(t+\Theta)$ 进行 Fourier 级数展开。

解: 对 f(t) 进行 Fourier 级数展开:

$$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} a_n e^{jnt}, \qquad t \in (-\pi, \pi)$$

其中

$$a_n = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(t)e^{-jnt}dt$$

对 $f(t+\theta)$ 进行 Fourier 级数展开:

$$f(t+\theta) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{jnt}, \qquad t \in (-\pi, \pi)$$

其中

$$c_n = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(t+\theta) e^{-jnt} dt \qquad \diamondsuit x = t+\theta$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi+\theta}^{\pi+\theta} f(x) e^{-jnx} \cdot e^{jn\theta} dx$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) e^{-jnx} dx \cdot e^{jn\theta} \qquad (\mathbb{E}f(x) \mathbb{I} n e^{-jnx}) \mathbb{E}[n] n = a_n \cdot e^{jn\theta}$$

所以 $X(t) = f(t + \theta)$ 的 Fourier 级数展开为:

$$f\left(t+\theta\right) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} a_n \cdot e^{jn\theta} \cdot e^{jnt} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} a_n \cdot e^{jn(t+\theta)}, \qquad t \in (-\pi, \pi)$$

- 5.5 若随机过程 X(t) 的功率谱密度 $S_X(f)$ 对 |f|>1/2 时有 $S_X(f)=0$,又对任意整数 m,n 有 $E\{X(m)X(n)\}=N\delta[m-n]$ 。试求 X(t) 的功率谱密度。
- \mathbf{M} : 由条件知 X 是带限为 1 的带限过程, 由采样定理知

$$X(t) = \sum_{n = -\infty}^{\infty} X(n) \frac{\sin \pi (t - n)}{\pi (t - n)}$$

所以

$$R_X(t+\tau,t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} \sum_{n=-\infty}^{\infty} N\delta[m-n] \frac{\sin \pi(t+\tau-m)}{\pi(t+\tau-m)} \frac{\sin \pi(t-n)}{\pi(t-n)}$$
$$= N \sum_{m=-\infty}^{\infty} \frac{\sin \pi(t+\tau-m)\sin \pi(t+\tau-n)}{\pi(t+\tau-m)\pi(t+\tau-m)}$$

因为宽平稳过程的自相关函数和时间起点 t 无关,所以 $R_X(t+\tau,t)=R_X(\tau)$,在上式中令 t=0 ,考虑到当 $m\neq 0$ 时 $\sin\pi m=0$, m=0 时, $\sin\pi m/\pi m=1$,得

$$R_X(\tau) = N \frac{\sin \pi \tau}{\pi \tau}$$

所以, 由 Wiener-Xinchin 定理知

$$S_X(f) = \begin{cases} N & f \in (-1/2, 1/2), \\ 0 & f \notin (-1/2, 1/2). \end{cases}$$

5.10 若 $s(t) = Sa(\pi t/\tau)e^{j2\pi f_0 t}$ 为一个解析信号,其中 $Sa(x) = \sin x/x$ 。试求 τ 和 f_0 应满足的关系。

解: 因为

$$s(t) = \frac{\sin \pi t / \tau}{\pi t / \tau} (\cos 2\pi f_0 t + j \sin 2\pi f_0 t)$$

是解析过程, 所以实部

$$\frac{\sin \pi t/\tau}{\pi t/\tau}\cos 2\pi f_0 t$$

的 Hilbert 变换为虚部

$$\frac{\sin \pi t/\tau}{\pi t/\tau} \sin 2\pi f_0 t$$

所以由定理知道, 只有当

$$2\pi f_0 > \pi |1/\tau|$$

所以 $|\tau| > 1/2f_0$.

5.12 对于窄带宽平稳过程 $Y(t)=A(t)\cos 2\pi f_0 t-B(t)\sin 2\pi f_0 t$,若其均值为零,功率谱密度为

$$S_Y(f) = \begin{cases} W \cos(f - f_0)\pi/B, & -1/2 \le (f - f_0)/B \le 1/2 \\ W \cos(f + f_0)\pi/B, & -1/2 \le (f + f_0)/B \le 1/2 \\ 0, & \text{ 其他 } f \end{cases}$$

式中 W, B 及 f_0 都是正常数,且 $f_0 \gg B$ 。试求:

- 1) Y(t) 的平均功率;
- 2) A(t) 的功率谱密度 $S_A(f)$;
- 3) 互相关函数 $R_{AB}(\tau)$ 。

解:1) 平均功率为

$$E\{|Y(t)|^{2}\} = \int_{-\infty}^{\infty} S_{Y}(f)df$$

$$= \int_{-f_{0}-B/2}^{-f_{0}+B/2} W \cos(f+f_{0})\pi/Bdf$$

$$+ \int_{f_{0}-B/2}^{f_{0}+B/2} W \cos(f-f_{0})\pi/Bdf$$

$$(f' = (f+f_{0})/B, f'' = (f-f_{0})/B)$$

$$= \int_{-1/2}^{1/2} WB \cos \pi f' df' + \int_{-1/2}^{1/2} WB \cos \pi f'' df''$$

$$= 2WB \int_{-1/2}^{1/2} \cos \pi f df = \frac{2WB}{\pi} \sin \pi f|_{-1/2}^{1/2}$$

$$= 4WB/\pi$$

2) 因为宽平稳,故其自相关函数为

$$R_Y(\tau) = R_A(\tau)\cos 2\pi f_0 \tau + R_{AB}(\tau)\sin 2\pi f_0 \tau$$

作 Fourier 变换得到:

$$S_Y(f) = \frac{1}{2} \left[S_A(f - f_0) + S_A(f + f_0) \right] + \frac{1}{2i} \left[S_{AB}(f - f_0) - S_{AB}(f + f_0) \right]$$

因此 $S_A(f) = 2W \cos f \pi / B$, $-1/2 \le f/B \le 1/2$.

3) 由
$$S_{AB}(f) = 0$$
 得到 $R_{AB}(\tau) = 0$ 。

5.13 证明 Hilbert 变换的性质 (6).

证明: 设 $X(t) = A(t)\cos\omega_0 t$, $Y(t) = \mathcal{H}\{A(t)\cos\omega_0 t\} = X(t)*\frac{1}{\pi t}$, $S_Y(f) = S_X(f)\cdot H(f)$, 其中

$$H(f) = \begin{cases} -j & f > 0 \\ 0 & f = 0 \\ j & f < 0 \end{cases}$$

$$S_X(f) = S_A(f) * \mathcal{F}[\cos \omega_0 t]$$

$$= \frac{1}{2} S_A(f) * [\delta(f - f_0) + \delta(f + f_0)]$$

$$= \frac{1}{2} [S_A(f - f_0) + S_A(f + f_0)]$$

由于 $S_A(f)$ 的支集包含于 (-B,B) ,且 $\omega_0 > 2\pi B$,则 $S_A(f-f_0)$ 在 f>0 部分, $S_A(f+f_0)$ 在 f<0 部分。所以,

$$S_Y(f) = \frac{j}{2} [S_A(f + f_0) - S_A(f - f_0)]$$
$$= S_A(f) * \mathcal{F}[\sin \omega_0 t]$$

即 $Y(t) = A(t) \sin \omega_0 t$, 亦即 $\mathcal{H}[A(t) \cos \omega_0 t] = A(t) \sin \omega_0 t$ 。由上面的结论知道

$$\mathcal{H}[A(t)\sin(\omega_0 t)] = \mathcal{H}[A(t)\cos(\pi - \omega_0 t)]$$
$$= A(t)\sin(\pi - \omega_0 t)$$
$$= A(t)\cos(\omega_0 t)$$

5.14 设某简单通信系统等概发送两个信号 S_0 和 S_1 , $S_0 = (-1, -1, -1)$ 和 $S_1 = (1, 1, 1)$ 。 接收端的接收信号为 $r = (r_1, r_2, r_3) = S_i + n, n = (n_1, n_2, n_3)$ 的每个分量是相互独立的零均值单位方差的 Gauss 随机变量。试给出 S_0 和 S_1 的极大似然估计检测,并给出观测空间的判决分割,并计算最大似然估计检测的判决错误概率。

解: 由题意知道

$$\hat{S}_i = \arg\{\max_{S_i} f(r|S_i)\}\$$

其中

$$f(r|S_i) = f(r - S_i) = \prod_{k=1}^{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{r_k - S_i^{(k)})^2}{2}}$$
$$= (\frac{1}{\sqrt{2\pi}})^3 e^{-\frac{(r_1 - b)^2 + (r_2 - b)^2 + (r_3 - b)^2}{2}}$$

要使 $f(r|S_i)$ 最大, 即要使

$$x(b) = (r_1 - b)^2 + (r_2 - b)^2 + (r_3 - b)^2$$

最小。因此,r 离 S_0, S_1 哪个欧氏距离近,就判定为谁。所以,以 S_0 和 S_1 的连线的垂直平分面将在三维观测空间分为两半,该垂直平分面可归入任意一边。

误码率的表达式为

$$Pe = P\{S_0 \neq \hat{S}_0 | S_0\} P\{S_0\} + P\{S_1 \neq \hat{S}_1 | S_1\} P\{S_1\} = P\{S_0 \neq \hat{S}_0 | S_0\}$$

$$P\{S_0 \neq \hat{S_0} | S_0\} = P\{(r_1 + 1)^2 + (r_1 + 1)^2 + (r_1 + 1)^2 \ge (r_1 - 1)^2 + (r_1 - 1)^2 + (r_1 - 1)^2 | S_0\}$$

$$= P\{r_1 + r_2 + r_3 \ge 0 | S_0\}$$

$$= P\{(-1 + n_1) + (-1 + n_2) + (-1 + n_3) \ge 0\}$$

$$= P\{n_1 + n_2 + n_3 \ge 3\}$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{3-n_1-n_2}^{\infty} (\frac{1}{\sqrt{2\pi}})^3 e^{-\frac{n_1^2 + n_2^2 + n_3^2}{2}} dn_1 dn_2 dn_3$$

5.16 证明性质 5.10。

解: 先让 r(t) 通过一个白化滤波器,使得噪声成为一个白色噪声,此时可以按照白色噪声的处理得到匹配滤波器。

按照白化滤波器的构造,其传递函数为 $H_w(f)=1/\sqrt{S_N(f)}$ 。设 r(t)=s(t)+N(t) 输入该白化滤波器后的输出为 $\hat{r}(t)=\hat{s}(t)+\hat{N}(t)$ 。其中 $S_{\hat{N}}(f)=1$, $S_{\hat{s}}(f)=S(f)/\sqrt{S_N(f)}$ 。所以匹配滤波器的传递函数应该为

$$H(f) = c \frac{S^*(f)}{S_N(f)} e^{-j2\pi fT}$$

5.23 一个低通滤波器具有传递函数 $H(f) = 1/(1+j2\pi fT)$, 将 X(t) = S(t) + N(t) 输入该滤波器得到输出 $S^*(t)$, 其中 S(t) 和 N(t) 互不相关,且具有功率谱密度

$$S_S(f) = \frac{A^2}{(2\pi f)^2 + 2a^2}; \quad S_N(f) = \frac{2}{5} \frac{A^2}{(2\pi f)^2 + a^2}$$

试确定 T 的值, 使得 $E\{|S(t) - S^*(t)|^2\}$ 最小。

解: 由题意

$$\begin{split} S^*(t) &= h(t) * [S(t) + N(t)] \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} h(t - \alpha) [S(\alpha) + N(\alpha)] d\alpha \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} [S(t - \alpha) + N(t - \alpha)] h(\alpha) d\alpha \end{split}$$

所以

$$\begin{split} &E\left\{\left|S(t)-\int_{-\infty}^{\infty}[S(t-\alpha)+N(t-\alpha)]h(\alpha)d\alpha\right|^{2}\right\}\\ =&R_{S}(0)-2\int_{-\infty}^{\infty}R_{S}(\alpha)h(\alpha)d\alpha+\int_{-\infty}^{\infty}\int_{-\infty}^{\infty}\left[R_{S}(\alpha-\beta)+R_{N}(\alpha-\beta)\right]h(\alpha)h(\beta)d\alpha d\beta \end{split}$$

因为

$$H(f) = \frac{1}{1 + j2\pi fT} = \frac{1/T}{1/T + j2\pi f}$$

所以

$$h(t) = \frac{1}{T}e^{-\frac{t}{T}}U(t) = \lambda e^{-\lambda t}U(t)$$

此外

$$S_S(f) = \frac{A^2}{2a^2 + (2\pi f)^2} = \frac{2(\sqrt{2}a)}{(\sqrt{2}a)^2 + (2\pi f)^2} \frac{A^2}{2\sqrt{2}a}$$

$$R_S(\alpha) = \frac{\sqrt{2}A^2}{4a} e^{-\sqrt{2}a|\alpha|}$$

$$S_N(f) = \frac{2}{5} \frac{A^2}{a^2 + (2\pi f)^2} = \frac{A^2}{5a} \frac{2a}{a^2 + (2\pi f)^2}$$

$$R_N(\alpha) = \frac{A^2}{5a} e^{-a|\alpha|}$$

所以

$$J(\lambda) = R_S(0) - 2 \int_0^\infty R_S(\alpha) \lambda e^{-\lambda \alpha} d\alpha$$

$$+ \int_0^\infty \int_0^\infty \left[R_S(\alpha - \beta) + R_N(\alpha - \beta) \right] \lambda^2 e^{-\lambda(\alpha + \beta)} d\alpha d\beta$$

$$= R_S(0) - 2 \int_0^\infty \frac{\sqrt{2}A^2}{4a} e^{-\sqrt{2}a\alpha} \lambda e^{-\lambda \alpha} d\alpha$$

$$+ \int_0^\infty \int_0^\infty \left[\frac{\sqrt{2}A^2}{4a} e^{-\sqrt{2}a|\alpha - \beta|} + \frac{A^2}{5a} e^{-a|\alpha - \beta|} \right] \lambda^2 e^{-\lambda(\alpha + \beta)} d\alpha d\beta$$

$$= R_S(0) - \frac{\sqrt{2}A^2}{2a} \lambda \frac{1}{\sqrt{2}a + \lambda} + \frac{\sqrt{2}A^2}{4a} \lambda^2 \frac{1}{\lambda(\sqrt{2}a + \lambda)} + \frac{A^2}{5a} \lambda^2 \frac{1}{\lambda(a + \lambda)}$$

$$= R_S(0) - \frac{A^2}{a} \frac{\lambda \left[\frac{\sqrt{2}}{4}a + \left(\frac{5}{4}\sqrt{2} - 1 \right) \lambda \right]}{5(\sqrt{2}a + \lambda)(a + \lambda)}$$

令

$$I(\lambda) = \frac{\lambda \left[\frac{\sqrt{2}}{4} a + \left(\frac{5}{4} \sqrt{2} - 1 \right) \lambda \right]}{5(\sqrt{2}a + \lambda)(a + \lambda)}$$

由 $I'(\lambda) = 0$ 得

$$3\lambda^2 + 2(5 - 2\sqrt{2})a\lambda + a^2 = 0$$

解得

$$\lambda = \frac{(2\sqrt{2} - 5) \pm a\sqrt{30 - 20\sqrt{2}}}{3}$$

所以

$$T = 1/\lambda = \frac{3}{(2\sqrt{2} - 5) \pm a\sqrt{30 - 20\sqrt{2}}}$$

5.25 已知 X(t) = S(t) + N(t), S(t) 和 N(t) 互不相关, 试对下面两组功率谱密度分别求最小均方信号复原滤波器的因果解:

1)
$$S_S(f) = \frac{(2\pi f)^2}{(1 + (2\pi f)^2)^2}, \qquad S_N(f) = \frac{1}{16};$$

2) $S_S(f) = \frac{1}{(2\pi f)^2 + 8}, \qquad S_N(f) = \frac{(2\pi f)^2 + 1}{(2\pi f)^2 + 16}$

解:(暂略,见书上例题。)

5.27 已知 X[n] = S[n] + N[n], 且

$$R_S[k] = 5 \times 0.8^{|k|}, \quad R_N[k] = 5\delta[k], \quad R_{SN}[k] = 0$$

试求非因果和因果均方信号复原滤波器的传递函数,并分别给出最小均方误差,比较之。

解: 由 $R_S[k] = 5 \times 0.8^{|k|}$ 得,

$$S_S(z) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} 5 \times 0.8^{|k|} z^{-k} = 5 \cdot \frac{z(0.8 - 0.8^{-1})}{(z - 0.8)(z - 0.8^{-1})}$$

由 $R_N[k]=5\delta[k]$ 得, $S_N(z)=5$ 而 $R_{SN}[k]=0$,则 S[n] 与 N[n] 无关。

$$S_{SX}(z) = S_S(z) = 5 \cdot \frac{z(0.8 - 0.8^{-1})}{(z - 0.8)(z - 0.8^{-1})}$$
$$S_X(z) = S_S(z) + S_N(z) = 5 \cdot \frac{(z - 1/2)(z - 2)}{(z - 0.8)(z - 0.8^{-1})}$$

(1) 非因果滤波器的传递函数为

$$H(z) = \frac{S_{SX}(z)}{S_X(z)} = \frac{-0.45z}{(z - 1/2)(z - 2)} = \frac{0.3z}{z - 1/2} - \frac{0.3z}{z - 2}$$

将其作 Z 变换得,

$$h[k] = 0.3 \left(\frac{1}{2}\right)^{|k|}$$

因此, 非因果滤波器的最小均方误差为

$$\min \xi_1 = R_S[0] - \sum_{k=-\infty}^{\infty} R_S[k]h[k]$$

$$= 5 - \sum_{k=-\infty}^{\infty} 5 \cdot 0.8^{|k|} \cdot 0.3 \cdot (1/2)^{|k|}$$

$$= 1.5$$

(2) 因果滤波器的传递函数

第一步:

$$S_X(z) = \frac{(z-1/2)}{(z-0.8)} \cdot 5 \frac{(z-2)}{(z-0.8^{-1})} = M^+(z)M^-(z)$$

其中

$$M^+(z) = \frac{(z-1/2)}{(z-0.8)}; \quad M^-(z) = 5\frac{(z-2)}{(z-0.8^{-1})}$$

第二步:

$$\frac{S_S(z)}{M^-(z)} = \frac{z(0.8 - 0.8^{-1})}{(z - 0.8)(z - 2)} = \frac{3/8z}{(z - 0.8)} + \frac{-3/8z}{(z - 2)} = N^+(z) + N^-(z)$$

其中

$$N^{+}(z) = \frac{3/8z}{(z-0.8)}; \quad N^{-}(z) = \frac{-3/8z}{(z-2)}$$

第三步:

$$H(z) = \frac{N^{+}(z)}{M^{+}(z)} = \frac{3}{8} \frac{z}{z - 1/2}$$

所以

$$h[k] = \frac{3}{8} \left(\frac{1}{2}\right)^k U[k]$$

因此, 因果滤波器的最小均方误差为

$$\min \xi_2 = R_S[0] - \sum_{k=-\infty}^{\infty} R_S[k]h[k]$$

$$= 5 - \sum_{k=0}^{\infty} 5 \cdot 0.8^{|k|} \cdot \frac{3}{8} \left(\frac{1}{2}\right)^k$$

$$= 1.875$$

显然,非因果滤波器的最小均方误差要小于因果滤波器的最小均方误差,因为非因果滤波器利用了 $R_S[k]$ 的全部信息,而因果滤波器却只利用了 $k \geq 0$ 部分的信息。

(注: 答案仅供参考, 答案中可能存在错误的地方, 欢迎指出错误!)