

$$X(t) = A \cos(2\pi F t + \theta) \quad F \sim U(1, 4) \quad f_F(t) = \frac{1}{2} \quad 1 \leq t \leq 4 \quad \text{مسئله 5}$$

$$\theta \sim U(0, 2\pi) \quad \therefore f_\theta(\theta) = \frac{1}{2\pi} \quad 0 \leq \theta \leq 2\pi \quad m_X(t) = E\{X(t)\}$$

$$\begin{aligned} &= E\{A \cos(2\pi F t + \theta)\} = A [E\{\cos(2\pi F t) \cos(\theta) - \sin(2\pi F t) \sin(\theta)\}] \\ &= A [E\{\cos(2\pi F t)\} E\{\cos(\theta)\} - E\{\sin(2\pi F t)\} E\{\sin(\theta)\}] = A \left[\int_1^4 \cos(2\pi F t) \cdot \frac{1}{2} dF \right. \\ &\quad \left. \cdot \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} \cos \theta d\theta - \int_1^4 \sin(2\pi F t) \cdot \frac{1}{2} dF \cdot \int_0^{2\pi} \sin \theta \cdot \frac{1}{2\pi} d\theta \right] = 0 \quad \therefore m_X(t) = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} R_X(t_1, t_2) &= E\{X(t_1) X^*(t_2)\} = E\{A \cos(2\pi F t_1 + \theta) \cdot A \cos(2\pi F t_2 + \theta)\} \\ &= A^2 E\{\cos(2\pi F t_1 + \theta) \cos(2\pi F t_2 + \theta)\} = A^2 E\left\{\frac{1}{2} \cos(2\pi F(t_1 - t_2)) \right. \\ &\quad \left. + \frac{1}{2} \cos(2\pi F(t_1 + t_2) + 2\theta)\right\} = \frac{A^2}{2} E\{\cos(2\pi F(t_1 - t_2))\} + \frac{A^2}{2} E\{\cos(2\pi F(t_1 + t_2) + 2\theta)\} \\ &= \frac{A^2}{2} E\{\cos(2\pi F(t_1 - t_2))\} + \frac{A^2}{2} E\{\cos(2\pi F(t_1 + t_2))\} E\{\cos(2\theta)\} - \frac{A^2}{2} E\{\sin(2\pi F(t_1 + t_2))\} \\ &\quad \cdot E\{\sin(2\theta)\} = \frac{A^2}{2} E\{\cos(2\pi F(t_1 - t_2))\} = \frac{A^2}{2} \int_1^4 \frac{1}{2} \cos(2\pi F(t_1 - t_2)) dF \\ &= \frac{A^2}{4} \int_1^4 \cos(2\pi F(t_1 - t_2)) dF = \frac{A^2}{4} \cdot \frac{1}{2\pi(t_1 - t_2)} \sin(2\pi F(t_1 - t_2)) \Big|_1^4 \\ &= \frac{A^2}{4} \cdot \frac{1}{2\pi(t_1 - t_2)} [\sin(8\pi(t_1 - t_2)) - \sin(4\pi(t_1 - t_2))] \end{aligned}$$

$$R_X(t_1, t_2) = R(t_1 - t_2) \quad \checkmark \quad m_X(t) = 0 \quad t \in 1, 4 \quad \text{WSS Process}$$

$$X(t) \rightarrow \text{Gaussian process} \quad X(t) \sim N(m_X(t), \sigma^2) \quad R_X(t) = E\{X(t) X^*(t)\} \quad \text{مسئله 6}$$

$$\sigma^2 = R_X(t) \Big|_{t=0} = R_X(0), \quad m_X(t) = 0 \rightarrow X(t) \sim N(0, R_X(0))$$

$$Y(t) = A e^{jX(t)}, \quad m_Y(t) = E\{Y(t)\} = E\{A e^{jX(t)}\} = E\{A\} E\{e^{jX(t)}\} = a E\{e^{jX(t)}\}$$

$$= a \mathcal{F}_{X(t)}(1) \quad \text{For a normal RV: } \mathcal{F}_X(\omega) = e^{j\omega m_X} \cdot e^{-1/2 \sigma_X^2 \omega^2}$$

$$\therefore m_Y(t) = a e^{-1/2 R_X(0)}$$

$$R_Y(t_1, t_2) = E\{Y(t_1) Y^*(t_2)\} = E\{A e^{jX(t_1)} A e^{-jX(t_2)}\} = E\{A^2\} E\{e^{j(X(t_1) - X(t_2))}\}$$

$$\text{We know: } E\{A^2\} = \text{Var}(A) + m_A^2 = a^2 + a \quad E\{e^{j(X(t_1) - X(t_2))}\} \xrightarrow{U = X(t_1) - X(t_2)}$$

$$\rightarrow E\{e^{jU}\} = \mathcal{F}_U(1) = e^{j\omega m_U} \cdot e^{-1/2 \sigma_U^2 \omega^2} \quad \text{حال باید میانگین، واریانس U را بدست آوریم.}$$

$$\begin{aligned} \mu_{U(t)} &= E\{X(t_1)\} - E\{X(t_2)\} = 0, \quad \sigma_U^2 = E\{U^2\} - \mu_U^2 = E\{U^2\} \\ \sigma_U^2 &= E\{U^2\} = E\{(X(t_1) - X(t_2))^2\} = E\{X(t_1)^2\} + E\{X(t_2)^2\} - 2E\{X(t_1)X(t_2)\} \\ &= R_X(t_1) + R_X(t_2) - 2R_X(t_1 - t_2) = 2R_X(t_1) - 2R_X(t_1 - t_2) \\ E\{e^{j(X(t_1) - X(t_2))}\} &= e^{-\frac{1}{2}(2R_X(t_1) - 2R_X(t_1 - t_2))} = e^{R_X(t_1 - t_2) - R_X(t_1)} \\ \rightarrow R_X(t_1, t_2) &= (a - a^2) e^{R_X(t_1 - t_2) - R_X(t_1)} \quad \gamma(t) \text{ است. WSS} \end{aligned}$$

۴. ابتدا لازم است فرآیند Wiener را یادآوری کنیم. اگر $W(t)$ فرآیند وینر باشد آنگاه $W(t) = \int_0^t X(s) ds$ را یک فرآیند وینر نامیده و فرآیند وینر یک فرآیند گاوسی است و خاصیت آن $E\{W(t)\} = 0$, $R_X(t_1, t_2) = \min(t_1, t_2)$ می باشد. $X(t) \sim N(0, \sigma_X^2)$

پارامتر وینر $f_{W(t)}(w; t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi N_0 t}} e^{-\frac{w^2}{2N_0 t}}$

$\gamma(t) = W^2(t)$, $y = w^2$, $w = \sqrt{y}$, $w = -\sqrt{y}$. $f_Y(y; t) = \frac{f_W(w; t)}{|J|}$

$|J| = |2w| = 2\sqrt{y}$, $f_Y(y; t) = \frac{1}{2\sqrt{y}} (f_W(\sqrt{y}; t) + f_W(-\sqrt{y}; t))$

$\rightarrow f_Y(y; t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi N_0 t}} e^{-\frac{y}{2N_0 t}} \cdot \frac{2}{2\sqrt{y}} \rightarrow f_Y(y; t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi N_0 t}} e^{-\frac{y}{2N_0 t}}$ $y \geq 0$
 $t \geq 0$

$\rightarrow f_Y(y; t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi N_0 t}} e^{-\frac{y}{2N_0 t}} U(t) U(x)$

b.) حال که خواهیم بررسی کنیم که آیا فرآیند $\gamma(t)$ مستقل است یا خیر.

از P : $t_1 < t_2 < \dots < t_n$ $\gamma(t_1) \cup \gamma(t_2) \cup \dots \cup \gamma(t_n)$

برای بررسی این موضوع $\gamma(t_1), \gamma(t_2) - \gamma(t_1), \dots, \gamma(t_n) - \gamma(t_{n-1})$ را در نظر بگیریم. مقدار $f_{\gamma(t_1), \gamma(t_2), \dots, \gamma(t_n)}$ را محاسبه خواهیم کرد.

$f_{\gamma(t_1), \gamma(t_2)}(\gamma_1, \gamma_2; t_1, t_2) = f_{W(t_1)}(\sqrt{\gamma_1}, \sqrt{\gamma_2}; t_1, t_2) \cdot \frac{1}{|J|} + f_{W(t_1)}(-\sqrt{\gamma_1}, \sqrt{\gamma_2}; t_1, t_2) \cdot \frac{1}{|J|}$
 $+ f_{W(t_2)}(\sqrt{\gamma_1}, -\sqrt{\gamma_2}; t_1, t_2) \cdot \frac{1}{|J|} + f_{W(t_2)}(\sqrt{\gamma_1}, -\sqrt{\gamma_2}; t_1, t_2) \cdot \frac{1}{|J|}$ $J = \begin{vmatrix} 2w_1 & 0 \\ 0 & 2w_2 \end{vmatrix} = 4w_1 w_2$

$\rightarrow J = 4\sqrt{\gamma_1 \gamma_2}$, $f_{\gamma(t_1), \gamma(t_2)}(\gamma_1, \gamma_2; t_1, t_2) = \frac{1}{4\sqrt{\gamma_1 \gamma_2}} [f_{W(t_1)}(\sqrt{\gamma_1}) f_{W(t_2)-W(t_1)}(\sqrt{\gamma_2} - \sqrt{\gamma_1})$
 $+ f_{W(t_1)}(-\sqrt{\gamma_1}) f_{W(t_2)-W(t_1)}(\sqrt{\gamma_2} + \sqrt{\gamma_1}) + f_{W(t_2)}(\sqrt{\gamma_1}) f_{W(t_2)-W(t_1)}(-\sqrt{\gamma_1} - \sqrt{\gamma_2}) + f_{W(t_2)}(-\sqrt{\gamma_1}) f_{W(t_2)-W(t_1)}(\sqrt{\gamma_1} - \sqrt{\gamma_2})]$

$$= \frac{1}{2\pi N_0} \frac{1}{\sqrt{y_1 y_2 t_1 t_2 + t_1}} \int \frac{1}{2} e^{\left(-\frac{y_1^2}{2t_1} - \frac{(\sqrt{y_1} - \sqrt{y_2})^2}{2(t_2 - t_1)}\right)} + \frac{1}{2} e^{\left(-\frac{y_1^2}{2t_1} - \frac{(\sqrt{y_2} + \sqrt{y_1})^2}{2(t_2 - t_1)}\right)} dy_1$$

$$y_1, y_2, t_2 > t_1 \quad f_y(y_1, y_2; t_1, t_2) \neq f_y(y_2 - y_1; t_1, t_2) f_y(y_1, t_1)$$

پس فزاینده IIP نمی باشد.

$$W(t) = \int X(\alpha) d\alpha, \quad X(t) \rightarrow \text{Zero mean stationary white gaussian process} \quad \text{مساله 3}$$

$$R_X(\tau) = N_0 \delta(\tau), \quad W(t) \sim N(0, N_0 t) \quad f_{W(t)}(w, t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi N_0 t}} e^{-\frac{w^2}{2N_0 t}}$$

$$W(t_1) \rightarrow f_{W(t_1)}(w_1, t_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi N_0}} e^{-\frac{w_1^2}{2N_0}} \quad W(t_2) \rightarrow f_{W(t_2)}(w_2, t_2) = \frac{1}{\sqrt{4\pi N_0}} e^{-\frac{w_2^2}{4N_0}}$$

در اینجا به $W(t_1)$ و $W(t_2)$ مشترک زمان خدا بعد بردن از اینجای که تمام نیز می باشد. پس خواص داشت

$$f_{W(t_1), W(t_2)}(w_1, w_2) = \frac{1}{2\pi \sigma_{w_1} \sigma_{w_2} \sqrt{1 - \rho_{w_1 w_2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2(1 - \rho_{w_1 w_2}^2)} \left[\frac{(w_1 - m_{w_1})^2}{\sigma_{w_1}^2} - \frac{2\rho_{w_1 w_2}(w_1 - m_{w_1})(w_2 - m_{w_2})}{\sigma_{w_1} \sigma_{w_2}} \right. \right.$$

$$\left. + \frac{(w_2 - m_{w_2})^2}{\sigma_{w_2}^2} \right\} \xrightarrow[\sigma_{w_1} = \sqrt{2N_0}]{\substack{m_{w_1} = m_{w_2} = 0 \\ \sigma_{w_2} = \sqrt{N_0}}} f_{w_1, w_2}(w_1, w_2) = \frac{1}{2\sqrt{2\pi N_0} \sqrt{1 - \rho_{w_1 w_2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2(1 - \rho_{w_1 w_2}^2)} \left[\frac{w_1^2}{N_0} - \frac{2\rho_{w_1 w_2} w_1 w_2}{\sqrt{2} N_0} \right. \right.$$

$$\left. + \frac{w_2^2}{2N_0} \right\} \quad W_1, W_2 \text{ متغیر تصادفی} \quad W_{2|MMSE} = E\{W_2|W_1\}$$

$$f_{W_2|W_1}(w_2|w_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma_{w_2}^2 (1 - \rho_{w_1 w_2}^2)}} \exp \left\{ -\frac{(w_2 - m_{w_2} - \rho_{w_1 w_2} \frac{\sigma_{w_2}}{\sigma_{w_1}} (w_1 - m_{w_1}))^2}{2\sigma_{w_2}^2 (1 - \rho_{w_1 w_2}^2)} \right\}$$

$$\rightarrow E\{W_2|W_1\} = \int_{-\infty}^{\infty} w_2 f_{W_2|W_1}(w_2|w_1) dw_2 = m_{w_2} + \rho_{w_1 w_2} \frac{\sigma_{w_2}}{\sigma_{w_1}} (w_1 - m_{w_1})$$

بنابراین خطای رگرسیونی را در اینجا می بینیم این است که برای متغیر تصادفی معین از برای تخمین یکی بر حسب دیگری بهترین راه استفاده از ابزار LMMSE است. یعنی MMSE، LMMSE نسبت به بیان خواص شد.

$$\hat{W}_{2|MMSE} = \rho_{w_1 w_2} \frac{\sigma_{w_2}}{\sigma_{w_1}} (w_1) \Rightarrow \hat{W}_{2|MMSE} = \rho_{w_1 w_2} \sqrt{2} (w_1) = \sqrt{2} \rho_{w_1 w_2} (w_1)$$

$$\min J = E\{(s - aX - b)^2\} = \sigma_s^2 + a^2 \sigma_X^2 - 2a \text{Cov}(X, s)$$

$$\rightarrow \sigma_s^2 + \frac{\text{Cov}^2(s, X)}{\sigma_X^4} \sigma_X^2 - \frac{2 \text{Cov}(s, X)}{\sigma_X^2} \text{Cov}(X, s) \Rightarrow \text{MSE} = \sigma_s^2 (1 - \rho_{sX}^2)$$

$$\text{MSE} = \sigma_{w_2}^2 (1 - \rho_{w_1 w_2}^2)$$

پس در این حالت خواص داشت:

$$\sigma_{w_2}^2 = E\{W_2^2\} = E\{W_2 W_2^*\} = R_{WW}(2, 2) = N_0 \min(1, 2) = 2N_0$$

$$\sigma_{w_1}^2 = E\{w_1^2\} = E\{w_1 w_1^T\} = R_{w_1}(1,1) = N_0 \min(1,1) = N_0$$

$$\rho_{w_1 w_2} = \frac{\text{Cov}(w_1, w_2)}{\sigma_{w_1} \sigma_{w_2}}, \quad \text{Cov}(w_1, w_2) = E\{w_1 w_2^T\} - E\{w_1\} E\{w_2^T\} = E\{w_1 w_2^T\}$$

$$= R_{w_1 w_2}(1,2) = N_0 \min(1,2) = N_0, \quad \rho_{w_1 w_2} = \frac{N_0}{\sqrt{N_0} \cdot \sqrt{N_0}} = \frac{N_0}{N_0} = 1$$

$$\rightarrow \hat{w}_{2 \text{ LMSE}} = \hat{w}_{1 \text{ LMSE}} = \sqrt{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} w_1 = w_1 \rightarrow \hat{w}_{2 \text{ MMSE}} = w_1$$

$$\text{MSE} = \sigma_{w_2}^2 (1 - \rho_{w_1 w_2}^2) = 2N_0 (1 - 1/2) = N_0$$

مسئله ۱. در اینجا $X(t)$ یک فرآیند مارکوف به پایداری و صحتی $t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n$ می باشد.
اثبات کنیم که فرآیند مارکوف از انتگرال مارکوف است.

$$f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2, \dots, X(t_n)=x_n) = f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2)$$

طبق راجه ای صواب است در آن در کلاس درس، از تبدیل احتمال شرطی $(P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)})$ استفاده می کنیم.

$$f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2, \dots, X(t_n)=x_n) = \frac{f_{X(t_1), \dots, X(t_n)}(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n)}{\int_{x_2, \dots, x_n} f_{X(t_2), \dots, X(t_n)}(x_2, \dots, x_n; t_2, \dots, t_n)}$$

مطابق آن فرآیند مارکوف در ادامه از مقادیر زیر استفاده می کنیم.

$$f_{X(t_1), \dots, X(t_n)}(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = f_{X(t_1)}(x_1; t_1) f_{X(t_2)|X(t_1)}(x_2 | x_1; t_2, t_1) \dots$$

$$f_{X(t_2)|X(t_1)}(x_2 | x_1; t_2, t_1) \dots f_{X(t_n)|X(t_{n-1})}(x_n | x_{n-1}; t_n, t_{n-1})$$

پس از این بدین فرآیند مارکوف به صورت زیر می باشد.

$$f_{X(t_1), \dots, X(t_n)}(x_2, \dots, x_n; t_2, \dots, t_n) = f_{X(t_2)}(x_2; t_2) f_{X(t_3)|X(t_2)}(x_3 | x_2; t_3, t_2) \dots$$

$$f_{X(t_2)}(x_2; t_2) f_{X(t_3)|X(t_2)}(x_3 | x_2; t_3, t_2) \dots f_{X(t_n)|X(t_{n-1})}(x_n | x_{n-1}; t_n, t_{n-1})$$

$$f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2, \dots, X(t_n)=x_n) = \frac{f_{X(t_1)}(x_1; t_1) f_{X(t_2)|X(t_1)}(x_2 | x_1; t_2, t_1)}{\int_{x_2, \dots, x_n} f_{X(t_2), \dots, X(t_n)}(x_2, \dots, x_n; t_2, \dots, t_n)}$$

$$= f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2, \dots, X(t_n)=x_n) \rightarrow f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2, \dots, X(t_n)=x_n) = f_{X(t_1)}(x_1; t_1 | X(t_2)=x_2)$$

مسئله 2. فرض می‌کنیم که $X(t)$ یک فرآیند پواسن با چگایی ثابت λ باشد. ما خواستیم به PPF برای متغیر تصادفی $T_n = t_{i+n} - t_i$ نگاه کنیم. برای این منظور طبق رابطه $t_{i+n} - t_i = T_n$ می‌توانیم بنویسیم:

$$F_{T_1}(t) = P\{T_1 \leq t\} = 1 - P\{T_1 > t\}$$

$$P\{T_1 > t\} = P\left\{\begin{array}{l} \text{تعداد فقط تا زمان } t \text{ صفر باشد} \\ \text{و تا } t+t \text{ صفر باشد} \end{array}\right\} = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^0}{0!} = e^{-\lambda t}$$

$$\text{for } n=1 \rightarrow F_{T_1}(t) = 1 - e^{-\lambda t} \rightarrow f_{T_1}(t) = \frac{\partial}{\partial t} F_{T_1}(t) = \lambda e^{-\lambda t} u(t)$$

$$f_{T_1}(x) = \lambda e^{-\lambda x} u(x)$$

برای این که جمع شود به جایی t, x می‌زنیم:

حال بین مسائل را برای n خواستیم حل کنیم. برای این منظور به روش تکرار است چرا که باید در بازه $n-1$ فقط یک بار رخ داده باشد. طبق آنکه در درس آموختیم داریم:

$$P(X=x) = e^{-\lambda x} \frac{(\lambda x)^1}{1!}$$

$$F_{T_n}(x) = P\{T_n \leq x\} = e^{-\lambda x} \frac{(\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} \rightarrow F_{T_n}(x) = 1 - \frac{\lambda^{n-1} x^{n-1} e^{-\lambda x}}{(n-1)!}$$

$$f_{T_n}(x) = \lambda^n x^{n-1} \frac{e^{-\lambda x}}{(n-1)!} u(x)$$

مسئله 4. a.) $U(n), n \in \mathbb{Z} \rightarrow$ Sequence of Random Gaussian Variables.

if $t = n \in \mathbb{Z} \rightarrow X(t) = U(t), U(t) \sim N(0,1), X(t) \sim N(0,1)$

$$f_X(x;t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$



Bell-Shaped.

حال باید حالتی را بررسی کنیم که $t \neq n$ باشد. در این صورت طبق تعریف سوال $X(t) = U(t)$ به صورت یک دایره $U(t)$ می‌باشد از

$$X(t) = \underbrace{(1-a)}_{U_1} U(n) + \underbrace{a}_{U_2} U(n-1), \quad a = t - n$$

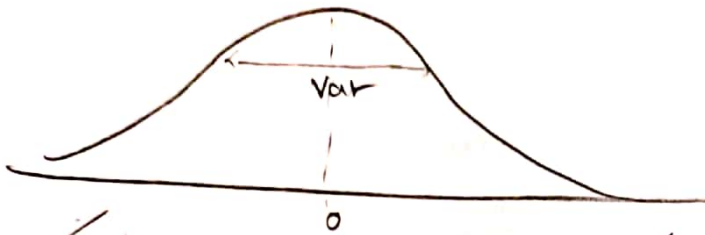
U_{n+1}, U_n خواهد بود پس $\rightarrow t = n+a$

صفت این است که $X(t)$ ترکیب خطی دو متغیر تصادفی است. لذا خواستیم تبدیل فضا به دو متغیر تصادفی در آمار

$$f_X(x;t) = f_{U_1}(x) * f_{U_2}(x)$$

و احتمال خواندن X به صورت X قابل نوشتن است.

$X(t) \sim N(0, \sigma^2)$ $\sigma^2 = (1-a)^2 + a^2 = a^2 - 2a + 1 + a^2 = 2a^2 - 2a + 1$
اگر بخواهیم آن را رسم کنیم خواصش را می بینیم:



برای WSS باید از آن بپایه میانگین آن و استی بزرگ (نمونه باشد و صحتش تابع خواصش b.1)
آن تابع از تقاطع آن دو می باشد. می بینیم که دقت صحتش دارد و صحتش را می بینیم فقط اتو کوریشن
را بررسی کنیم
 $R_X(t_1, t_2) = E\{X(t_1)X^*(t_2)\}$ $X(t_1) = (1-a_1)U(n_1) + a_1U(n_1+1)$
 $X(t_2) = (1-a_2)U(n_2) + a_2U(n_2+1)$ $E\{X(t_1)X^*(t_2)\} = E\{(1-a_1)(1-a_2)U(n_1)U(n_2)\}$
 $+ E\{(1-a_1)a_2U(n_1)U(n_2+1)\} + E\{a_1(1-a_2)U(n_1+1)U(n_2)\} + E\{a_1a_2U(n_1+1)U(n_2+1)\}$
در حالتی که $n_1 \neq n_2$ باشد عبارت شدن مفروضه ها را بررسی می کنیم $n_1 \neq n_2$ پس خواصش ثابت است.

$$E\{X(t_1)X^*(t_2)\} = (1-a_1)(1-a_2)E\{U(n_1)^2\} + a_1a_2E\{U(n_1+1)^2\}$$

$$= (1-a_1)(1-a_2) + a_1a_2 \quad \underline{a=t-n} \quad (1-t_1-n_1)(1-t_2-n_1) + (t_1-n_1)(t_2-n_2)$$

$$\underline{n_1=n_2=n} \quad R_X(t_1, t_2) = (1-t_1-n)(1-t_2-n) + (t_1-n)(t_2-n)$$

$$\rightarrow R_X(t_1, t_2) = 1 - t_2 - n - t_1 + t_1t_2 + t_1n - n + nt_2 + n^2 + t_1t_2 - nt_1 - nt_2 + n^2$$

$$\rightarrow R_X(t_1, t_2) = 1 - t_1 - t_2 - n + 2t_1t_2 + 2n^2 \neq R_X(t_1 - t_2)$$

پس $X(t)$ یک فرایند WSS نیست.

a.) $X(t) \rightarrow$ zero mean stationary, WSS Random process.

مساله 7

$R_X(\tau) = \text{sinc}^2(\tau)$ $X_1 = X(0)$, $X_2 = X(0.5)$ $X_3 = X(1)$

$Y = E\{X_3|X_2\} = m_{X_3} + \rho_{X_2X_3} \frac{\sigma_{X_3}}{\sigma_{X_2}} (X_2 - m_{X_2}) = \rho_{X_2X_3} \frac{\sigma_{X_3}}{\sigma_{X_2}} X_2$

$\sigma_{X_1}^2 = E\{X_1X_1\} = R_X(0) = 1$ رایج بالا را با LMMSE و MMSE جمع است.

$\sigma_{X_2}^2 = \sigma_{X_3}^2 = 1$, $\text{Cov}(X_2, X_3) = E\{X_2X_3\} - E\{X_2\}E\{X_3\} = E\{X_2X_3\} - E\{X_2\}E\{X_3\}$

$\rightarrow \text{Cov}(X_2, X_3) = E\{X(0.5)X(1)\} = R_X(0.5) = \text{sinc}^2(0.5)$

$\rho_{X_2X_3} = \frac{\text{Cov}(X_2, X_3)}{\sigma_{X_2}\sigma_{X_3}} = \text{sinc}^2(0.5)$, $E\{X_3|X_2\} = \text{sinc}^2(0.5)X_2$

b.) $P\{|X_1 + 3Y| > 1\}$ $Z = X_1 + 3Y$ χ ترکیب خطی از دو متغیر تصادفی
 گاوسی است. خواص گاوسی: $m_Z = m_{X_1} + 3m_Y = 0$, $\text{Var}(Z) = \text{Var}(X_1) + 9\text{Var}(Y) + 6\text{Cov}(X_1, Y)$
 $\text{Var}(Y) = \sin^4(0.5) \text{Var}(X_1) = \sin^4(0.5) \text{Var}(X_1) = 1$
 $\text{Cov}(X_1, Y) = E\{X_1 Y\} = E\{X(0) \sin^3(0.5) X(0.5)\} = \sin^4(0.5)$
 $\rightarrow \text{Var}(Z) = 1 + 9\sin^4(0.5) + 6\sin^4(0.5) = 1 + 15\sin^4(0.5)$, $Z \sim N(0, \sigma_Z^2)$

$$P(|X_1 + 3Y| > 1) = P(|Z| > 1) = P(Z > 1) + P(Z < -1)$$

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} e^{-\frac{(z-m_Z)^2}{2\sigma_Z^2}} \rightarrow f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} e^{-\frac{z^2}{2\sigma_Z^2}}$$

$$P(|Z| > 1) = \int_1^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} e^{-\frac{z^2}{2\sigma_Z^2}} dz + \int_{-\infty}^{-1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} e^{-\frac{z^2}{2\sigma_Z^2}} dz$$

برای حل انتگرال های مختلف می توانیم از مفاهیم Q-Function و G-Function استفاده کنیم.

Q-Function: $Q(x) = \int_x^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du$, $Q(x) + Q(-x) = 1$

$$\int_1^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} e^{-\frac{z^2}{2\sigma_Z^2}} dz \stackrel{u=\frac{z}{\sigma_Z}}{=} \int_{\frac{1}{\sigma_Z}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du = Q\left(\frac{1}{\sigma_Z}\right)$$

$$\int_{-\infty}^{-1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Z} e^{-\frac{z^2}{2\sigma_Z^2}} dz \stackrel{u=\frac{z}{\sigma_Z}}{=} \int_{-\infty}^{-\frac{1}{\sigma_Z}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du \stackrel{u=-v}{=} \int_{\frac{1}{\sigma_Z}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{2}} dv$$

$$= Q\left(\frac{1}{\sigma_Z}\right), \quad P(|Z| > 1) = 2Q\left(\frac{1}{\sigma_Z}\right) = 2Q\left(\frac{1}{\sqrt{1+15\sin^4(0.5)}}\right)$$

$$= 2Q\left(\frac{1}{\sqrt{13.6793}}\right) = 2Q(0.27038) = 2 \times 0.3934 = 0.7868$$

$$\rightarrow P(|X_1 + 3Y| > 1) = 0.7868$$

c.) $Z_1(t) = X_1 \cos(t) + X_3 \sin(t)$ $Z_2(t) = X_1 \sin(t) + X_3 \cos(t)$

$$m_{Z_1(t)} = E\{X_1 \cos(t) + X_3 \sin(t)\} = \cos(t) E\{X_1\} + \sin(t) E\{X_3\} = 0$$

$$m_{Z_2(t)} = E\{X_1 \sin(t) + X_3 \cos(t)\} = \sin(t) E\{X_1\} + \cos(t) E\{X_3\} = 0$$

$$R_{Z_1}(t_1, t_2) = E\{Z_1(t_1) Z_1(t_2)\} = E\{(X_1 \cos(t_1) + X_3 \sin(t_1))(X_1 \cos(t_2) + X_3 \sin(t_2))\}$$

$$= \cos(t_1) \cos(t_2) E\{X_1^2\} + \cos(t_1) \sin(t_2) E\{X_1 X_3\} + \sin(t_1) \cos(t_2) E\{X_1 X_3\} + \sin(t_1) \sin(t_2) E\{X_3^2\}$$

$$\rightarrow R_{Z_1}(t_1, t_2) = \cos(t_1) \cos(t_2) + \sin(t_1) \sin(t_2) = \cos(t_1 - t_2), \quad R_{Z_2}(t_1, t_2) = \cos(t_1 - t_2)$$

$$R_{Z_2}(t_1, t_2) = E\{Z_2(t_1) Z_2^*(t_2)\} = E\{(X_1 \sin t_1 + X_3 \cos t_1)(X_1 \sin t_2 + X_3 \cos t_2)\}$$

$$= \sin t_1 \sin t_2 E\{X_1^2\} + \sin t_1 \cos t_2 E\{X_1 X_3\} + \cos t_1 \sin t_2 E\{X_1 X_3\} + \cos t_1 \cos t_2 E\{X_3^2\}$$

$$\rightarrow R_{Z_2}(t_1, t_2) = \sin t_1 \sin t_2 + \cos t_1 \cos t_2 = \cos(t_1 - t_2), \quad R_{Z_2}(t_1, t_1) = \cos(t_1 - t_1) = 1$$

پس به عنوان مثال برای $R_{Z_2}(t_1, t_2)$ و $R_{Z_1}(t_1, t_2)$ هر دو تابع از متغیرهای X_1, X_2, X_3 است.
گرفتیم که Z_1, Z_2 به صورت متغیرهای WSS خواص دارد. حال cross-correlation را می بینیم

$$R_{Z_1 Z_2}(t_1, t_2) = E\{Z_1(t_1) Z_2(t_2)\}$$

$$= E\{(X_1 \cos t_1 + X_3 \sin t_1)(X_1 \sin t_2 + X_3 \cos t_2)\} = \cos t_1 \sin t_2 E\{X_1^2\} + \cos t_1 \cos t_2 E\{X_1 X_3\}$$

$$+ \sin t_1 \sin t_2 E\{X_1 X_3\} + \sin t_1 \cos t_2 E\{X_3^2\} = \cos t_1 \sin t_2 + \sin t_1 \cos t_2$$

$$\rightarrow R_{Z_1 Z_2}(t_1, t_2) = \sin(t_1 + t_2) \rightarrow R_{Z_1 Z_2}(t_1 - t_1) = 0$$

پس برای $Z_1(t), Z_2(t)$ به صورت متغیرهای WSS نمی باشد. اما هر کدام به صورت متغیرهای WSS است.

d.) $Z_3(t) = X_3 t + X_2$ در این مورد از تبدیل فوریه می شود

می بینیم که $Z_3(t)$ یک فرآیند گسسته می باشد. $m_{Z_3} = E\{t X_3\} + E\{X_2\} = t E\{X_3\} + E\{X_2\}$

$$\rightarrow m_{Z_3} = 0, \quad \text{Var}(Z_3) = \sigma_{Z_3}^2 = E\{(t X_3 + X_2)^2\} = E\{t^2 X_3^2 + X_2^2 + 2t X_2 X_3\}$$

$$= t^2 E\{X_3^2\} + E\{X_2^2\} + 2t E\{X_2 X_3\} = t^2 + 1 + 2t R(0.5) = t^2 + 1 + 2t \sin^2(0.5)$$

$$\therefore Z_3(t) \sim \text{Normal Process } N(0, t^2 + 1 + 2t \sin^2(0.5))$$

$$f_{Z_3}(z, t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma_{Z_3}^2}} e^{-\frac{(z - m_{Z_3})^2}{2\sigma_{Z_3}^2}}$$

$$\rightarrow f_{Z_3}(z, t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi(t^2 + 1 + 2t \sin^2(0.5))}} e^{-\frac{z^2}{2(t^2 + 1 + 2t \sin^2(0.5))}}$$

$$e.) W = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X(k), \quad \text{Var}(W) = ? \quad \text{Var}(W) = E\{W^2\} - m_W^2 = E\{W^2\}$$

$$\rightarrow \text{Var}(W) = E\left\{\left[\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X(k)\right]^2\right\} = E\left\{\frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n X(i) X(j)\right\}$$

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n E\{X(i) X(j)\}, \quad \text{we know } R_X(t_1, t_2) = E\{X(t_1) X(t_2)\}$$

$$\rightarrow \text{Var}(W) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n R_X(i/n - j/n) \Rightarrow \text{Var}(W) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sin^2(i/n - j/n)$$