

## Punto 1

Se considera el siguiente proceso estocástico

$$X(t) = A + Bt + t^2$$

donde  $A$  y  $B$  son variables aleatorias iid, con  $A, B \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Este proceso estocásticos se puede describir como el siguiente vector aleatorio en tiempo  $t$  y  $s$ .

$$Z_{s,t} = \begin{bmatrix} X(s) & X(t) \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 1 & s \\ 1 & t \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A \\ B \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} s^2 \\ t^2 \end{bmatrix}$$

a)

El objetivo es escribir el vector  $Z_{s,t}$  como  $Z_{s,t} = HW + b$  donde  $W = [A \ B]^T$  y  $b = [s^2 \ t^2]^T$ . Para esto, se debe hallar la matriz de covarianza de  $W$ . Para esto se toma el hecho de que  $A$  y  $B$  son independientes, entonces, su covarianza es 0 ( $Cov(A, B) = 0$ ). Conociendo a priori la la varianza de cada variable aleatoria se tiene que la matriz de covarianza de  $W$  es la mostrada en la ecuación .

$$C_W = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Teniendo esto, se encuentra la matriz de covarianza de  $Z_{s,t}$ , se quiere escribir como una forma cuadrática. Luego, si se tiene un vector aleatorio  $Y = AX$  y se escribe de la forma  $C_Y = AC_X A^T$ . En esta expresión,  $C_Y$  es la matriz de covarianza de  $Y$  y  $C_X$  es la matriz de covarianza de  $X$ . Aplicando esta propiedad se reemplaza  $A = H$  obteniendo la expresión mostrada en la ecuación 1.

$$C_{Z_{s,t}} = HC_W H^T \quad (1)$$

Como  $C_W = I_2$  entonces se tiene lo siguiente

$$\begin{aligned} C_{Z_{s,t}} &= HH^T \\ C_{Z_{s,t}} &= \begin{bmatrix} 1 & s \\ 1 & t \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & s \\ 1 & t \end{bmatrix}^T \\ C_{Z_{s,t}} &= \begin{bmatrix} s^2 + 1 & st + 1 \\ st + 1 & t^2 + 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

b)

Ahora se calcula la matriz de covarianza calculando la covarianza entre  $X(t)$  y  $X(s)$  y la varianza de  $X(t)$ . Para empezar, se calcula la varianza de  $X(t)$  teniendo en cuenta que la varianza de una constante es 0 y la propiedad de varianzas indica que las constantes que acompañan a las variables aleatorias dentro de la varianza se sacan al cuadrado de la siguiente manera:

$$\text{var}(X(t)) = \text{var}(A) + \text{var}(Bt) + \text{var}(t^2)$$

$$\text{var}(X(t)) = \text{var}(A) + t^2 \text{var}(B)$$

Adicionalmente, se conoce que la varianza de cada variable aleatoria es igual a 1:

$$\text{var}(X(t)) = 1 + t^2$$

Ahora, para calcular la covarianza se calcula primero el valor esperado de  $X(t)$ .

$$\mathbb{E}[X(t)] = \mathbb{E}[A] + \mathbb{E}[Bt] + \mathbb{E}[t^2]$$

$$\mathbb{E}[X(t)] = t^2$$

Ahora, se calcula la covarianza:

$$\text{cov}(X(t), X(s)) = \mathbb{E}[X(t)X(s)] - \mathbb{E}[X(t)] \mathbb{E}[X(s)]$$

Se hace la multiplicación entre  $X(t)$  y  $X(s)$ :

$$X(t)X(s) = A^2 + ABs + As^2 + ABt + B^2st + Bts^2 + At^2 + Bt^2s + t^2s^2$$

Ahora, se obtiene el valor esperado:

$$\begin{aligned} E[X(t)X(s)] = \\ E[A^2] + sE[AB] + s^2E[A] + tE[AB] + tsE[B^2] + ts^2E[B] + t^2E[A] + t^2sE[B] + t^2s^2 \end{aligned}$$

Utilizando la siguiente propiedad se conoce el segundo momento de cada una de las variables aleatorias:

$$\text{var}(X) = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2$$

Entonces, para  $A, B$  el valor esperado es cero, por ende el segundo momento es igual a la varianza.

$$\text{var}(X) = \mathbb{E}[X^2] \quad (2)$$

Por otro lado, para conocer el valor esperado de  $AB$  se usa la propiedad:

$$\mathbb{E}[AB] = \mathbb{E}[A] \mathbb{E}[B] \quad (3)$$

Como se conoce que el valor esperado de las VA  $A$  y  $B$  es 0 se tiene que  $\mathbb{E}[AB] = 0$ . Adicionalmente, como  $A$  y  $B$  son independientes el valor esperado

de la multiplicación es la multiplicación de sus valores esperados, en este caso 0. Teniendo en cuenta lo anterior, se tiene la siguiente expresión:

$$\mathbb{E}[X(t)X(s)] = 1 + ts + t^2s^2$$

Usando  $E[X(t)]E[X(s)] = t^2s^2$  y la expresión de covarianza descrita anteriormente, se tiene que:

$$\text{cov}(X(t), X(s)) = 1 + ts$$

Con esto se construye la matriz de covarianza de  $Z_{s,t}$ .

$$C_{Z_{s,t}} = \begin{bmatrix} s^2 + 1 & st + 1 \\ st + 1 & t^2 + 1 \end{bmatrix}$$

## Punto 2

Se considera el siguiente proceso estocástico

$$X(t) = A + Bt + Ct^2 + Dt^3 + t^4$$

donde  $A, B, C$  y  $D$  son variables aleatorias iid, con  $A, B \sim \mathcal{N}(0, 1)$ .

a)

Se quiere encontrar la media, la autocorrelación y la autocovarianza del proceso estocástico  $X(t)$ , se empieza calculando el valor esperado.

$$\mathbb{E}[X(t)] = \mathbb{E}[A] + \mathbb{E}[Bt] + \mathbb{E}[Ct^2] + \mathbb{E}[Dt^3] + \mathbb{E}[t^4]$$

$$\mathbb{E}[X(t)] = \mathbb{E}[A] + t\mathbb{E}[B] + t^2\mathbb{E}[C] + t^3\mathbb{E}[D] + t^4$$

Donde se obtiene:

$$\mathbb{E}[X(t)] = t^4$$

Ahora, se calcula la autocorrelación:

$$R_X(s, t) = \mathbb{E}[X(s)X(t)]$$

Primero, se calcula el producto entre  $X(s)$  y  $X(t)$ :

$$X(s)X(t) = (A + Bt + Ct^2 + Dt^3 + t^4)(A + Bt + Ct^2 + Dt^3 + t^4)$$

$$\begin{aligned} X(s)X(t) = & A^2 + ABs + ACs^2 + ADs^3 + As^4 \\ & + ABt + B^2st + BCts^2 + BDts^3 + Bts^4 \\ & + ACt^2 + BCt^2s + C^2t^2s^2 + CDt^2s^3 + Ct^2s^4 \\ & + ADt^3 + BDt^3s + CDt^3s^2 + D^2t^3s^3 + Dt^3s^4 \\ & + At^4 + Bt^4s + Ct^4s^2 + Dt^4s^3 + t^4s^4 \end{aligned}$$

Luego se calcula el segundo momento de las diferentes variables aleatorias y el valor esperado conjunto. De lo anterior, se obtiene la expresión:

$$\mathbb{E}[X(s)X(t)] = 1 + ts + t^2s^2 + t^3s^3 + t^4s^4$$

Finalmente, se calcula la autocovarianza del proceso estocástico:

$$\begin{aligned}\gamma_X(s, t) &= R_X(s, t) - \mu_X(s)\mu_X(t) \\ \gamma_X(s, t) &= 1 + ts + t^2s^2 + t^3s^3 + t^4s^4 - t^4s^4 \\ \gamma_X(s, t) &= 1 + ts + t^2s^2 + t^3s^3\end{aligned}$$

**b)**

Para encontrar la función de densidad de probabilidad de  $X(t)$ , se usa la caracterización del proceso estocástico del inciso anterior, con el propósito de hallar la varianza de la función de probabilidad  $x(t)$ :

$$\sigma_{x(t)} = \gamma_x(t, t) = 1 + t^2 + t^4 + t^6$$

Sabemos que como  $X(t)$  es una función de densidad de una combinación lineal de las variables gaussianas  $A, B, C$  y  $D$ , ésta también es una gaussiana con los siguientes parámetros:

$$x(t) = A + Bt + Ct^2 + Dt^3 + t^4 \sim N(t^4, 1 + t^2 + t^4 + t^6)$$

**c)**

Se considera el siguiente proceso estocástico

$$X(t) = A + Bt + Ct^2 + Dt^3 + t^4$$

donde  $A, B, C$  y  $D$  son variables aleatorias iid, con  $A, B \sim \mathcal{N}(0, 1)$ .

Primero se encuentra el vector  $Z$  reemplazando  $s$  y  $t$  en la ecuación del proceso estocástico. Después, se genera el vector  $Z$  como se muestra a continuación:

$$Z_{s,t} = \begin{bmatrix} 1 & s & s^2 & s^3 \\ 1 & t & t^2 & t^3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A \\ B \\ C \\ D \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} s^4 \\ t^4 \end{bmatrix}$$

Se calcula el valor esperado al vector  $Z$  y por medio de propiedades se despeja:

$$E[Z_{s,t}] = E \begin{bmatrix} 1 & s & s^2 & s^3 \\ 1 & t & t^2 & t^3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A \\ B \\ C \\ D \end{bmatrix} + E \begin{bmatrix} s^4 \\ t^4 \end{bmatrix}$$

Los procesos estocásticos  $A, B, C, D$  tienen media 0, además  $s$  y  $t$  son constantes.

$$E[Z_{s,t}] = 0 + \begin{bmatrix} s^4 \\ t^4 \end{bmatrix}$$

Con la varianzas y la covarianza encontradas en los puntos anteriores ahora se encuentra la matriz de covarianza del vector de variables aleatorias  $[A \ B \ C \ D]^T$ . Se tiene que  $C = I_4$  ya que son variables independientes y todas tienen varianza igual a 1.  $C_{Z_{s,t}}$  es igual a:

$$C_{Z_{s,t}} = \begin{bmatrix} 1 & s & s^2 & s^3 \\ 1 & t & t^2 & t^3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & s & s^2 & s^3 \\ 1 & t & t^2 & t^3 \end{bmatrix}^T$$

$$C_{Z_{s,t}} = \begin{bmatrix} s^6 + s^4 + s^2 + 1 & s^3 t^3 + s^2 t^2 + st + 1 \\ s^3 t^3 + s^2 t^2 + st + 1 & t^6 + t^4 + t^2 + 1 \end{bmatrix}$$

### Punto 3

Ahora se considera el proceso estocástico dado por

$$X(t) = A \cos(2\pi ft + \theta) \quad (4)$$

donde  $f = 0.1\text{Hz}$  es una constante. Las variables aleatorias  $A$  y  $\theta$  son independientes entre sí y tales que  $A \sim \mathcal{U}[0, 5]$  y  $\theta \sim \mathcal{U}[0, \pi]$ .

**a)**

Se procede a encontrar la caracterización de segundo orden del proceso estocástico  $X(t)$ . Es decir, se procede a encontrar la media  $\mu_X(t)$  y la función de autocorrelación  $R_X(s, t)$  del proceso estocástico.

Para empezar, se encuentra la media  $\mu_X(t)$  como

$$\mu_X(t) = E[A \cos(2\pi ft + \theta)] \quad (5)$$

Debido a que las variables aleatorias  $A$  y  $\theta$  son independientes entre sí,

$$\mu_X(t) = E[A]E[\cos(2\pi ft + \theta)] \quad (6)$$

Aplicando una identidad trigonométrica para tratar con el término del coseno se obtiene

$$\mu_X(t) = E[A] (\cos(2\pi ft)E[\cos(\theta)] - \sin(2\pi ft)E[\sin(\theta)]) \quad (7)$$

Ahora, sabemos que

$$E[A] = \frac{5 - 0}{2} = \frac{5}{2} \quad (8)$$

Para encontrar  $E[\cos(\theta)]$  y  $E[\sin(\theta)]$ , se parte de la definición del valor esperado de una función de una variable aleatoria:

$$E[g(\theta)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(\theta) f_{\Theta}(\theta) d\theta \quad (9)$$

en donde  $f_{\Theta}(\theta)$  es la función de densidad de probabilidad de la variable aleatoria  $\theta$ . Aplicando esta definición, se tiene que

$$E[\cos(\theta)] = \int_0^{\pi} \cos(\theta) \frac{1}{\pi} d\theta$$

$$E[\cos(\theta)] = \frac{1}{\pi} [\sin(\theta)]_0^{\pi} \quad (10)$$

$$E[\cos(\theta)] = 0$$

Por otro lado, para encontrar  $E[\sin(\theta)]$  se tiene que

$$\begin{aligned} E[\sin(\theta)] &= \int_0^\pi \sin(\theta) \frac{1}{\pi} d\theta \\ E[\sin(\theta)] &= \frac{1}{\pi} [-\cos(\theta)]_0^\pi \\ E[\sin(\theta)] &= \frac{2}{\pi} \end{aligned} \quad (11)$$

Reemplazando los tres anteriores resultados en la expresión para  $\mu_X(t)$  se obtiene:

$$\begin{aligned} \mu_X(t) &= \frac{5}{2} \left( -\sin(2\pi ft) \frac{2}{\pi} \right) \\ \mu_X(t) &= -\frac{5}{\pi} \sin(2\pi ft) \end{aligned} \quad (12)$$

Ahora se procede a encontrar la función de autocorrelación  $R_X(s, t)$ . Se empieza con la definición:

$$R_X(s, t) = E[X(s)X(t)] \quad (13)$$

Reemplazando en la expresión anterior se obtiene

$$R_X(s, t) = E[A^2 \cos(2\pi ft + \theta) \cos(2\pi fs + \theta)] \quad (14)$$

Usando una identidad trigonométrica para simplificar la anterior expresión se obtiene

$$\begin{aligned} R_X(s, t) &= \frac{1}{2} E[A^2] (\cos(2\pi f(t-s)) + \cos(2\pi f(t+s))) E[\cos(2\theta)] \\ &\quad - \sin(2\pi f(t-s)) E[\sin(2\theta)] \end{aligned} \quad (15)$$

En este punto nos damos cuenta de que, para encontrar el valor de  $E[\cos(2\theta)]$  y  $E[\sin(2\theta)]$  es necesario definir una nueva variable aleatoria  $\hat{\theta} = 2\theta$  para poder aplicar la definición del valor esperado de una función de una variable aleatoria, pues la función de densidad de probabilidad de la variable aleatoria  $\theta$  va a ser distinta de la función de densidad de probabilidad de la variable aleatoria  $\hat{\theta}$ .

Para encontrar la pdf de la variable aleatoria  $\hat{\theta}$ , se procede a usar el teorema fundamental de las funciones de una variable aleatoria. Se empieza por encontrar las raíces de la ecuación  $\hat{\theta} = g(\theta)$ :

$$\begin{aligned} \hat{\theta} &= g(\theta) \\ \hat{\theta} &= 2\theta \\ \theta &= \frac{\hat{\theta}}{2} \end{aligned} \quad (16)$$

por lo que solo hay una raíz  $\theta_1 = \hat{\theta}/2$ . Ahora se procede a encontrar la derivada de la función  $g(\theta)$ :

$$\begin{aligned} g(\theta) &= 2\theta \\ g'(\theta) &= 2 \end{aligned} \quad (17)$$

Ahora aplicando la fórmula del teorema fundamental, encontramos la función de densidad de probabilidad de la variable aleatoria  $\hat{\theta}$ , dada por  $f_{\hat{\Theta}}(\hat{\theta})$ :

$$\begin{aligned} f_{\hat{\Theta}}(\hat{\theta}) &= \sum_{k=1}^1 \frac{f_{\Theta}(\theta_1)}{|g'(\theta_1)|} \\ f_{\hat{\Theta}}(\hat{\theta}) &= \frac{1}{2} f_{\Theta}(\hat{\theta}/2) \end{aligned} \quad (18)$$

En este punto, ya se pueden encontrar los valores de  $E[\cos(2\theta)]$  y  $E[\sin(2\theta)]$ , sabiendo que  $\hat{\theta} = 2\theta$  y que  $f_{\hat{\Theta}}(\hat{\theta}) = \frac{1}{2} f_{\Theta}(\hat{\theta}/2)$ :

$$\begin{aligned} E[\cos(2\theta)] &= E[\cos \hat{\theta}] \\ E[\cos \hat{\theta}] &= \int_0^{2\pi} \cos \hat{\theta} \left( \frac{1}{2} f_{\Theta}(\hat{\theta}/2) \right) d\hat{\theta} \\ E[\cos \hat{\theta}] &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos \hat{\theta} d\hat{\theta} \\ E[\cos \hat{\theta}] &= 0 \end{aligned} \quad (19)$$

Similarmente,

$$\begin{aligned} E[\sin(2\theta)] &= E[\sin \hat{\theta}] \\ E[\sin \hat{\theta}] &= \int_0^{2\pi} \sin \hat{\theta} \left( \frac{1}{2} f_{\Theta}(\hat{\theta}/2) \right) d\hat{\theta} \\ E[\sin \hat{\theta}] &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \sin \hat{\theta} d\hat{\theta} \\ E[\sin \hat{\theta}] &= 0 \end{aligned} \quad (20)$$

Adicionalmente, sabemos que

$$\begin{aligned} E[A^2] &= \int_{-\infty}^{\infty} A^2 f_A(a) dA \\ E[A^2] &= \int_0^5 A^2 \frac{1}{5} dA \\ E[A^2] &= \frac{1}{5} \left[ \frac{A^3}{3} \right]_0^5 \\ E[A^2] &= \frac{25}{3} \end{aligned} \quad (21)$$

Reemplazando todos estos valores en la ecuación (15), se encuentra que

$$R_X(s, t) = \frac{1}{2} \left( \frac{25}{3} \right) (\cos(2\pi f(t-s))) \quad (22)$$

y simplificando:

$$R_X(s, t) = \frac{25}{6} \cos(2\pi f(t-s)) \quad (23)$$

b)

Ahora se asume que  $t \in \mathbb{N}$ , para  $t = 1, \dots, 50$ . Se generaron 10 realizaciones diferentes del proceso estocástico  $X(t)$  en Matlab y se graficó cada una de ellas contra el tiempo. Estas realizaciones se pueden observar en la figura 1.

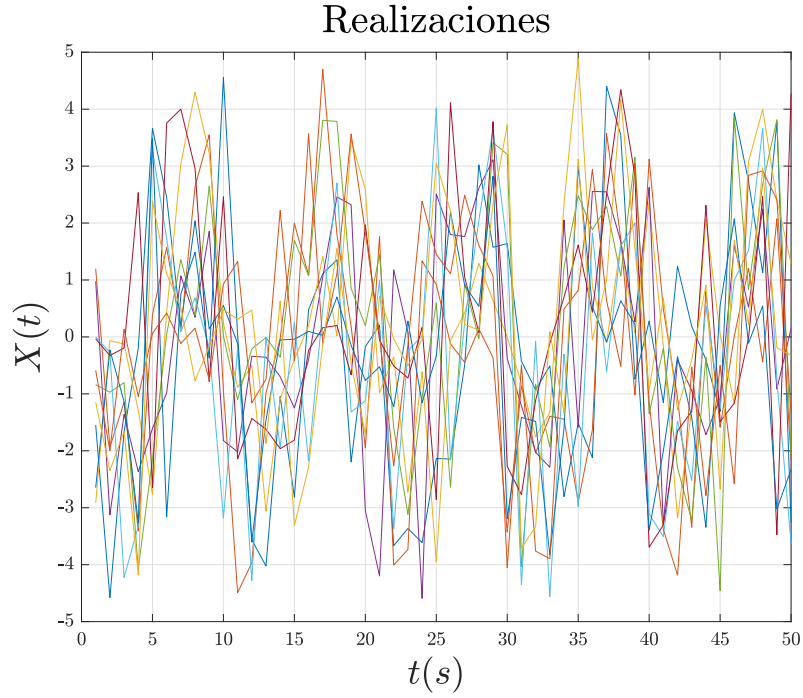


Figura 1: Realizaciones del proceso estocástico  $X(t)$

Como se puede notar, cada realización tiene un comportamiento diferente debido al comportamiento aleatorio de las variables  $A$  y  $\theta$ . Sin embargo, todas las realizaciones están acotadas por el mismo límite inferior y superior. Además, el desplazamiento de fase se ve acotado por un máximo de 5 segundos lo que corresponde a medio periodo de la señal pues se especificó un desplazamiento máximo de  $\pi$ .