

# Señales Aleatorias y Modulación

## Práctico 3

### *Procesos estocásticos Proceso de Wiener, Ergodicidad.*

Cada ejercicio comienza con un símbolo el cuál indica su dificultad de acuerdo a la siguiente escala:  $\blacklozenge$  básica,  $\star$  media,  $\spadesuit$  avanzada, y  $\clubsuit$  difícil. Además puede tener un número, como 10.1 que indica el número de ejercicio del libro del curso, *Probability and Random Processes for Electrical and Computer Engineers*, John A. Gubner.

#### $\blacklozenge$ Ejercicio 1

Sea  $W_t$  un proceso de Wiener, utilizar que  $R_W(t_1, t_2) = \sigma^2 \min(t_1, t_2)$  y mostrar que tiene incrementos no correlacionados, i.e.

$$E[(W_{t_2} - W_{t_1})(W_{t_4} - W_{t_3})] = 0$$

si  $[t_1, t_2]$  y  $[t_3, t_4]$  son disjuntos.

#### $\star$ Ejercicio 2

El proceso de Wiener  $W_t$  se puede obtener como límite de un proceso random walk continuo,

$$W_t = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} W_\Delta = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} \sum_{n=1}^{\infty} Z_n \Delta_w u(t - n\Delta_t)$$

con  $\Delta_w = \sigma \Delta_t^{\frac{1}{2}}$  y  $Z_n$  un proceso Bernoulli de parámetro  $p = 1/2$ . Investigar las consecuencias sobre la autocorrelación del proceso de Wiener si se considera  $\Delta_w = \sigma \Delta_t^x$  con  $x < 1/2$  o  $x > 1/2$ .

#### $\blacklozenge$ Ejercicio 3 (11.25)

Sea  $X_t$  ruido blanco gaussiano de media nula y autocorrelación  $\sigma^2 \delta(\tau)$ , y  $W_t$  su integral:

$$W_t = \int_0^t X_t dt$$

Mostrar que  $W_t$  tiene igual autocorrelación que el proceso de Wiener y por tanto es un modelo válido para la integral del ruido blanco gaussiano.

◆ **Ejercicio 4 (10.67)**

Sea  $Y_t$  un proceso WSS. En cada uno de los siguientes casos, determinar si  $\frac{1}{2T} \int_{-T}^T Y_t dt \rightarrow E[Y_t]$  (convergencia en media cuadrática).

(a)  $C_Y(\tau) = e^{-|\tau|}$

(b)  $C_Y(\tau) = \frac{\sin(\pi\tau)}{\pi\tau}$

✱ **Ejercicio 5**

Sea  $x_n$  una realización de un proceso estocástico ergódico definido por el conjunto de variables aleatorias  $\{X_n\}$ , con  $-\infty < n < \infty$ . Sea  $p_X(x)$  a la densidad de probabilidad para todas las variables aleatorias  $X_n$ .

- (a) Considerar  $\langle u(a - x_n) \rangle$ , el promedio temporal de la función  $u(a - x_n)$  en que  $u(\cdot)$  es el escalón en el dominio de los reales y  $a$  es una constante real. Expresar en palabras el significado de este promedio temporal.
- (b) Considerar el promedio probabilístico de la función  $u(a - X_n)$ . ¿Qué es  $E[u(a - X_n)]$  en términos de  $p_X(x)$ ?
- (c) ¿Es el resultado de la parte (b) consistente con la interpretación de la parte (a)? Es decir, ¿es razonable que se cumpla la siguiente igualdad?:

$$E[u(a - X_n)] = \langle u(a - x_n) \rangle$$

# Solución

## Ejercicio 1

Sean  $t_1 < t_2 < t_3 < t_4$ , entonces

$$\begin{aligned} E[(W_{t_2} - W_{t_1})(W_{t_4} - W_{t_3})] &= E[W_{t_2}W_{t_4}] - E[W_{t_2}W_{t_3}] - E[W_{t_1}W_{t_4}] + E[W_{t_1}W_{t_3}] \\ &= \sigma^2(t_2 - t_2 - t_1 + t_1) = 0 \end{aligned}$$

y los incrementos son no correlacionados.

## Ejercicio 2

La autocorrelación  $R_W$  se obtiene como límite de la autocorrelación  $R_{W_\Delta}$

$$R_W(t_1, t_2) = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} R_{W_\Delta}(t_1, t_2) = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} (\Delta_t)^2 \min(n_1, n_2)$$

con  $n_1 = [t_1]/\Delta_t$ ,  $n_2 = [t_2]/\Delta_t$ . Sustituyendo  $\Delta_t = \sigma \Delta_t^x$  tenemos

$$R_W(t_1, t_2) = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} (\sigma \Delta_t)^{2x} \min(n_1, n_2) = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} \sigma^2 \Delta_t^{2x-1} \min(\Delta_t n_1, \Delta_t n_2)$$

y tomando el límite tenemos

$$R_W(t_1, t_2) = \lim_{\Delta_t \rightarrow 0} \sigma^2 \Delta_t^{2x-1} \min([t_1], [t_2]) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1/2 \\ \sigma^2 \min(t_1, t_2) & \text{si } x = 1/2 \\ \infty & \text{si } x > 1/2 \end{cases}$$

Por lo que  $x = 1/2$  es el único valor que da como resultado el proceso de Wiener.

## Ejercicio 3

Si  $0 \leq s < t < \infty$ , tenemos que

$$\begin{aligned} E[W_t W_s] &= E \left[ \int_0^t X_\tau d\tau \int_0^s X_\theta d\theta \right] \\ &= \int_0^s \left( \int_0^t E[X_\tau X_\theta] d\tau \right) d\theta = \int_0^s \left( \int_0^t R_X(\theta, \tau) d\tau \right) d\theta \\ &= \sigma^2 \int_0^s \left( \int_0^t \delta(\tau - \theta) d\tau \right) d\theta = \sigma^2 \int_0^s d\theta \\ &= \sigma^2 s \end{aligned}$$

En forma análoga, si  $0 \leq t < s < \infty$  entonces  $E[W_t W_s] = \sigma^2 t$ . Por lo que

$$E[W_t W_s] = \sigma^2 \min(s, t)$$

### Ejercicio 4

(a) Si aplicamos la transformada de Fourier a  $C_Y(\tau)$  tenemos

$$\mathcal{F}\{C_Y(\tau)\} = \mathcal{F}\{e^{-|\tau|}\} = \frac{2}{1 + (2\pi f)^2}$$

la cual es continua en  $f = 0$  por lo que

$$\frac{1}{2T} \int_{-T}^T Y_t dt \xrightarrow[T \rightarrow \infty]{m.c.} E[Y_t]$$

(b) En forma análoga

$$\mathcal{F}\{C_Y(\tau)\} = \mathcal{F}\left\{\frac{\sin(\pi\tau)}{\pi\tau}\right\} = \Pi(-1/2, 1/2)(f)$$

la cual es continua en  $f = 0$  por lo que

$$\frac{1}{2T} \int_{-T}^T Y_t dt \xrightarrow[T \rightarrow \infty]{m.c.} E[Y_t]$$

### Ejercicio 5

(a)

$$\langle u(a - x_n) \rangle = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\sum_{n=-k}^k \mathbb{1}_{\{x_n \leq a\}}}{2k + 1}$$

Este promedio temporal se puede interpretar como la proporción de tiempo que la secuencia toma un valor menor a  $a$ .

(b)

$$E[u(a - X_n)] = \int_{-\infty}^{\infty} p_X(x) u(a - x) dx = \int_{-\infty}^a p_X(x) dx = P(X_n \leq a)$$

(c) Sabemos que el proceso es ergódico, por lo tanto  $E[u(a - X_n)] = \langle u(a - x_n) \rangle$ . Por otro lado es intuitivamente razonable que la proporción de veces en que  $x_n \leq a$  sea parecido a la probabilidad de que esto ocurra,  $P(x_n \leq a)$ . Es más, una forma de estimar la probabilidad de un evento es repetir el experimento y dividir la cantidad de resultados favorables entre la cantidad total. Esto es muy parecido a la igualdad que estamos analizando.