

# Tarea 1

## MA0918 : Procesos Estocásticos

### Prof: Jose A. Ramírez

Michael Abarca Jiménez

28 de Abril del 2020

**Ejercicio 1.15** Sea  $(X_t)_{t \in [0,1]}$  un proceso Gaussiano centrado. Asumimos que el mapeo  $(t, \omega) \rightarrow X_t(\omega)$  de  $[0, 1] \times \Omega$  a  $\mathbb{R}$  es medible. Denotamos la función de covarianza de  $X$  por  $K$ .

1. Mostrar que el mapeo  $t \rightarrow X_t$  de  $[0, 1]$  a  $L^2(\Omega)$  es continuo si y solamente si  $K$  es continua en  $[0, 1]^2$ . En lo que sigue, asumimos que esta condición se cumple.

*Demostración.* Primeramente, si asumimos que  $K(s, t) := K(X_t, X_s)$  es continua

$$\begin{aligned} \|X_{t+h} - X_t\|_{L^2(\Omega)}^2 &= \mathbb{E}(|X_{t+h} - X_t|^2) \\ &= \mathbb{E}(X_{t+h}^2 - 2X_{t+h}X_t + X_t^2) \\ &= K(t+h, t+h) - 2K(t+h, t) + K(t, t) \end{aligned}$$

Al hacer  $h \rightarrow 0$  se concluye  $t \rightarrow X_t$  continuo en  $L^2(\Omega)$ .

Ahora bien, si asumimos que  $t \rightarrow X_t$  continuo en  $L^2(\Omega)$ ,

$$\begin{aligned} |K(u+t, v+s) - K(u, v)| &\leq |K(u+t, v+s) - K(u, v+s)| + |K(u, v+s) - K(u, v)| \\ &= |\mathbb{E}(X_{u+t}X_{v+s}) - \mathbb{E}(X_uX_{v+s})| + |\mathbb{E}(X_uX_{v+s}) - \mathbb{E}(X_uX_v)| \\ &\leq \mathbb{E}(|X_{v+s}||X_{u+t} - X_u|) + \mathbb{E}(|X_u||X_{v+s} - X_v|) \\ &\leq \|X_{v+s}\|_{L^2(\Omega)}\|X_{u+t} - X_u\|_{L^2(\Omega)} + \|X_u\|_{L^2(\Omega)}\|X_{v+s} - X_v\|_{L^2(\Omega)} \end{aligned}$$

Fijando un punto  $(u, v)$ ,  $\|X_{v+s}\|_{L^2(\Omega)}$  es acotado para  $s$  pequeño por continuidad de  $t \rightarrow X_t$ , y se puede concluir continuidad de  $K$ .  $\square$

2. Sea  $h : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  una función medible tal que  $\int_0^1 |h(t)|\sqrt{K(t, t)} dt < \infty$ . Muestre que para casi todo  $\omega$ , la integral  $\int_0^1 h(t)X_t(\omega) dt$  es absolutamente convergente. Definimos  $Z = \int_0^1 h(t)X_t dt$

*Demostración.*

$$\begin{aligned} \int_{\Omega} \int_0^1 |X_t(\omega)| |h(t)| dt d\omega &= \int_0^1 \int_{\Omega} |X_t(\omega)| |h(t)| d\omega dt \\ &= \int_0^1 \|X_t\|_{L^1(\Omega)} |h(t)| dt \\ &\leq \int_0^1 \|X_t\|_{L^2(\Omega)} |h(t)| dt \\ &= \int_0^1 \sqrt{K(t, t)} |h(t)| dt < \infty \end{aligned}$$

lo cual muestra convergencia absoluta.  $\square$

3. Ahora suponemos algo más fuerte,  $\int_0^1 |h(t)| dt < \infty$ . Muestre que  $Z$  es el límite en  $L^2(\Omega)$  de las variables

$$Z_n = \sum_{i=0}^n X_{\frac{i}{n}} \int_{\frac{i-1}{n}}^{\frac{i}{n}} h(t) dt$$

e infiera que  $Z$  es una variable aleatoria Gaussiana.

*Demostración.*

$$\begin{aligned} \mathbb{E}|Z_n - Z|^2 &= \int_{\Omega} \left| \int_0^1 h(t) [X_t(\omega) - \sum_{i=0}^n X_{\frac{i}{n}} \mathbb{I}_{I_n}(t)] dt \right|^2 d\omega \\ &= \int_{\Omega} \left( \int_0^1 h(t) [X_t(\omega) - \sum_{i=0}^n X_{\frac{i}{n}} \mathbb{I}_{I_n}(t)] dt \right) \left( \int_0^1 h(s) [X_s(\omega) - \sum_{i=0}^n X_{\frac{i}{n}} \mathbb{I}_{I_n}(s)] ds \right) d\omega \\ &= \int_{\Omega} \left( \int_0^1 \int_0^1 h(t)h(s) [X_t(\omega) - \sum_{i=0}^n X_{\frac{i}{n}} \mathbb{I}_{I_n}(t)] [X_s(\omega) - \sum_{i=0}^n X_{\frac{i}{n}} \mathbb{I}_{I_n}(s)] dt ds \right) d\omega \end{aligned}$$

$\square$

4. Asumimos que  $K$  es dos veces continuamente diferenciable. Muestre que para cada  $t \in [0, 1]$  el siguiente límite existe en  $L^2(\Omega)$

$$\hat{X}_t := \lim_{s \rightarrow t} \frac{X_s - X_t}{s - t}$$

Verificar que  $(\hat{X}_t)_{t \in [0,1]}$  es un proceso Gaussiano y calcule su función de covarianza.

*Demostración.* Para demostrar que dicho límite existe, veamos que para  $h_1 \rightarrow 0, h_2 \rightarrow 0$  independientemente se tiene

$$\left\| \frac{X_{t+h_1} - X_t}{h_1} - \frac{X_{t+h_2} - X_t}{h_2} \right\|_{L^2(\Omega)} \rightarrow 0$$

Note que

$$\left\| \frac{X_{t+h_1} - X_t}{h_1} - \frac{X_{t+h_2} - X_t}{h_2} \right\|_{L^2(\Omega)}^2 = A - 2B + C$$

donde

$$\begin{aligned} A &= \frac{1}{|h_1|^2} \mathbb{E}(X_{t+h_1} - X_t)^2 = \frac{\mathbb{E}(X_{t+h_1})^2 + \mathbb{E}(X_t)^2 - 2\mathbb{E}(X_{t+h_1}X_t)}{|h_1|^2} \\ B &= \frac{1}{|h_1 h_2|} \mathbb{E}(X_{t+h_1} - X_t)(X_{t+h_2} - X_t) = \frac{\mathbb{E}(X_{t+h_1}X_{t+h_2}) + \mathbb{E}(X_t)^2 - \mathbb{E}(X_{t+h_1}X_t) - \mathbb{E}(X_{t+h_2}X_t)}{|h_1 h_2|} \\ C &= \frac{1}{|h_2|^2} \mathbb{E}(X_{t+h_2} - X_t)^2 = \frac{\mathbb{E}(X_{t+h_2})^2 + \mathbb{E}(X_t)^2 - 2\mathbb{E}(X_{t+h_2}X_t)}{|h_2|^2} \end{aligned}$$

Note que si se toma  $g(x) = K(x, t + h_1) - K(x, t)$  a su vez se tiene

$$\begin{aligned} A &= \frac{K(t + h_1, t + h_1) + K(t, t) - 2K(t + h_1, t)}{|h_1|^2} \\ &= \frac{g(t + h_1) - g(t)}{|h_1|^2} \end{aligned}$$

Sin pérdida de generalidad, suponiendo  $h_1 > 0$ , como  $g$  es dos veces continuamente diferenciable,  $\exists t^* \in (t, t + h_1)$  tal que

$$A = \frac{g'(t^*)}{h_1} = \frac{1}{h_1} \left[ \frac{\partial K(t^*, t + h_1)}{\partial u} - \frac{\partial K(t^*, t)}{\partial u} \right]$$

De nuevo, por diferenciabilidad de las derivadas parciales de  $K$ ,  $\exists t^{**} \in (t, t + h_1)$  tal que

$$A = \frac{\partial K(t^*, t^{**})}{\partial v \partial u}$$

tomando  $h_1 \rightarrow 0$ , por continuidad  $A \rightarrow \frac{\partial K(t, t)}{\partial v \partial u}$ , y lo mismo aplica para  $C$ . Y así para probar que  $\hat{X}_t$  existe quedaría verificar que

$$B \rightarrow \frac{\partial K(t, t)}{\partial v \partial u}$$

Usando  $g(x) = K(t + h_1, x) - K(t, x)$  se tiene

$$g(t + h_2) - g(t) = K(t + h_1, t + h_2) - K(t, t + h_2) - K(t + h_1, t) + K(t, t) = |h_1 h_2| B$$

y bajo mismo razonamiento se llega a  $B \rightarrow \frac{\partial K(t, t)}{\partial v \partial u}$ . Por lo tanto  $\hat{X}_t$  existe, ya que se comprobó que es de Cauchy, y  $L^2(\Omega)$  es de Cauchy.

Ahora, note que  $\frac{X_s - X_t}{s - t}$  es una variable Gaussiana centrada, ya que  $X_t$  es un proceso Gaussiano. Como  $\hat{X}_t$  es límite en  $L^2$  de variables Gaussianas, se concluye que es Gaussiana. Y como combinaciones lineales de variables de la forma  $\frac{X_s - X_t}{s - t}$  son Gaussianas centradas, se tiene  $\hat{X}_t$  proceso Gaussiano.

Calculemos la función de covarianza  $\hat{K}(t, s)$ :

$$\mathbb{E} \left[ \frac{X_{t+h} - X_t}{h} \frac{X_{s+h} - X_s}{h} \right] = \frac{K(t + h, s + h) - K(t + h, s) - K(t, s + h) + K(t, s)}{h}$$

Definiendo  $g(x) = K(x, s + h) - K(x, s)$  como se hizo anteriormente  $\exists s_h \rightarrow s, t_h \rightarrow t$  tales que

$$\mathbb{E} \left[ \frac{X_{t+h} - X_t}{h} \frac{X_{s+h} - X_s}{h} \right] = \frac{\partial^2 K(t_h, s_h)}{\partial u \partial v}$$

Como  $K$  es dos veces continuamente diferenciables en  $[0, 1]^2$ ,  $\exists C > 0$  tal que

$$\left| \mathbb{E} \left[ \frac{X_{t+h} - X_t}{h} \frac{X_{s+h} - X_s}{h} \right] \right| \leq \left| \frac{\partial^2 K(t_h, s_h)}{\partial u \partial v} \right| \leq C$$

y así al invocar el teorema de convergencia dominada

$$\begin{aligned}\hat{K}(t, s) &= \mathbb{E} \left[ \hat{X}_t \hat{X}_s \right] \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \mathbb{E} \left[ \frac{X_{t+h} - X_t}{h} \frac{X_{s+h} - X_s}{h} \right] \\ &= \frac{\partial^2 K(t, s)}{\partial u \partial v}\end{aligned}$$

□