

# Repaso 3: Procesos Estocásticos

Dr. Jesús Savage  
Dr. Carlos Rivera

3 de marzo de 2021

# Índice

- 1 Repaso variables aleatorias
- 2 Repaso Procesos Estocásticos

# Media y varianza de una variable aleatoria

La media de una variable aleatoria  $x$  es:

$$\mu_X = E\{x\} = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx$$

En donde  $f(x)$  es su función de densidad.

La varianza se define como:

$$\sigma_X^2 = E\{(x - \mu_X)^2\} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)^2 \cdot f(x) dx$$

La desviación estandar se define como:  $\sigma_X = \sqrt{E\{(x - \mu_X)^2\}}$

# Covarianza

La covarianza de dos variables aleatorias  $x$  y  $y$  se define como:

$$\begin{aligned}\sigma_{XY} &= \text{cov}(x, y) = E\{((x - E\{x\}))(y - E\{y\}))\} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X) \cdot (y - \mu_Y) \cdot f(x, y) dx dy\end{aligned}$$

Donde  $f(x, y)$  es la función de probabilidad de densidad conjunta y  $\mu_X = E\{x\}$  y  $\mu_Y = E\{y\}$ .

$$\begin{aligned}\sigma_{XY} &= \text{cov}(X, Y) = E\{((x - E\{x\}))(y - E\{y\}))\} \\ &= E\{xy - E\{x\}y - xE\{y\} + E\{x\}E\{y\}\} \\ &= E\{xy\} - E\{x\}E\{y\} - E\{x\}E\{y\} + E\{x\}E\{y\} \\ &= E\{xy\} - E\{x\}E\{y\}\end{aligned}$$

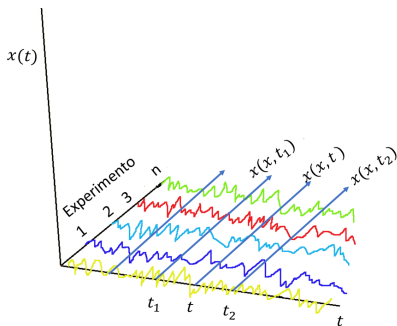
# Correlación

La correlación de dos variables aleatorias  $x$  y  $y$  se define como:

$$\text{corr}(x, y) = \frac{\text{cov}(x, y)}{\sigma_x \sigma_y} = \frac{E\{((x - E\{x\})(y - E\{y\}))\}}{\sigma_x \sigma_y}$$

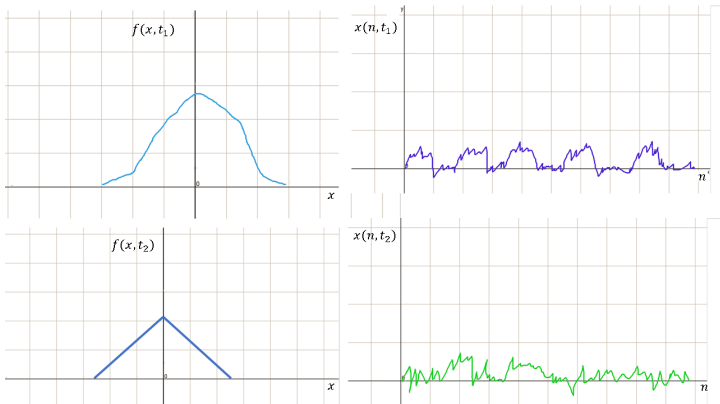
# Captura de variables aleatorias

Ejemplo: Se mide la temperatura a lo largo del día durante varios días en una ciudad. Para un tiempo determinado  $t$  se encuentra una función  $x(n, t)$  que indica el comportamiento de la temperatura en el día  $n$  a esa hora.



# Captura de variables aleatorias

En las siguientes figuras se muestra el comportamiento de la temperatura para dos tiempos diferentes en el día:  $t_1$  y  $t_2$ , junto con sus funciones de densidad de probabilidad. Se observa que para estos dos tiempos se cuenta con dos funciones de densidad diferentes.



# Repaso Procesos Estocásticos

Sea:  $x_1 = x(n, t_1)$  los valores que tiene la temperatura en el tiempo  $t_1$  en cada uno de los días  $n$ .

El valor esperado de  $x_1$ :

$$E\{x_1\} = \int_{-\infty}^{\infty} x_1 f(x_1, t_1) dx_1 = m(t_1)$$

Para  $x_2 = x(n, t_2)$

$$E\{x_2\} = \int_{-\infty}^{\infty} x_2 f(x_2, t_2) dx_2 = m(t_2)$$

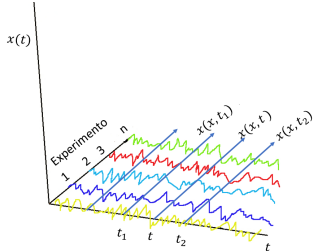


# Repaso Procesos Estocásticos

En general:  $x = x(n, t)$

El valor esperado de  $x$ :

$$E\{x\} = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x, t)dx = m(t)$$



Sea  $x(t)$  todos los valores de la temperatura para un día específico  $n$ .

Su promedio en el tiempo:

$$E\{x(t)\} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t) dt = \bar{x}$$



# Repaso Procesos Estocásticos

Promedio en el tiempo  $E\{x(t)\} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t) dt = \bar{x}$

Esperanza del promedio en el tiempo

$$\begin{aligned} E\{\bar{x}\} &= \int_{-\infty}^{\infty} \bar{x} \cdot f(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t) dt \cdot f(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx \cdot \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t) dt \\ &= 1 \cdot \bar{x} = \bar{x} \end{aligned}$$

Lo que indica que la esperanza del promedio es el promedio mismo.

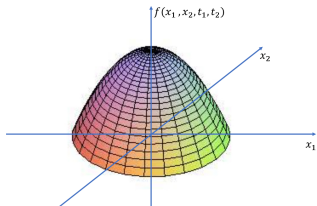
# Función de Autocorrelación

Con  $x_1 = x(n, t_1)$  los valores que tiene la temperatura en el tiempo  $t_1$  en cada uno de los días  $n$  y  $x_2 = x(n, t_2)$  los valores que tiene la temperatura en el tiempo  $t_2$

Entonces la función de correlación de  $x_1$  y  $x_2$ :

$$E\{x_1 x_2\} = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x_1 x_2 \cdot f(x_1, x_2, t_1, t_2) dx_1 dx_2$$

$$= R_{XX}(t_1, t_2)$$



Si  $t_1 = t$  y  $t_2 = t + \zeta$

$$\begin{aligned} R_{XX}(t_1, t_2) &= R_{XX}(t_1, t_2 + \zeta) = \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x_t x_{t-\zeta} f(x_t, x_{t+\zeta}, t, t + \zeta) dx_1 dx_2 \end{aligned}$$

Si el proceso es estacionario, es decir que la función de densidad de probabilidad no cambia en el tiempo:

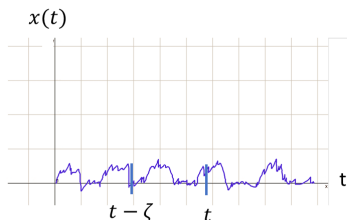
$$= R_{XX}(t, t - \zeta) = R_{XX}(\zeta)$$

## Función de correlación en el tiempo

Sea  $x(t)$  todos los valores de la temperatura para un día específico  $n$ .

La función de correlación en el tiempo:

$$R_{xx}(\zeta) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t)x(t + \zeta) dt$$



# Teorema de Ergodicidad

Si se cumple que  $\bar{x} = E\{x(x, t)\}$  y  $R_{xx}(\zeta) = R_{XX}(\zeta)$ , es decir si, los promedios en el tiempo son iguales a sus correspondientes estadísticos se dice que el sistema es ergódico.

# Variables discretas

Sean  $x_i$  variables aleatorias con probabilidades  $p_i$ , entonces su media es:

$$E\{x\} = \sum_{i=0}^{N-1} x_i \cdot p_i = \mu_x$$

Varianza

$$E\{(x - \mu_x)^2\} = \sum_{i=0}^{N-1} (x_i - \mu_x)^2 \cdot p_i = \sigma_x$$

Correlaciones

$$R_{xx}(\zeta) = \sum_{i=0}^{N-1} x_i x_{i+\zeta} \cdot p_{i,i+\zeta}$$

Si todas las variables tienen la misma probabilidad:

$$E\{x\} = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} x_i$$

$$E\{(x - \mu_x)^2\} = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} (x_i - \mu_x)^2$$

$$R_{xx}(\zeta) = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} x_i x_{i+\zeta}$$



1.-Definiendo la función de correlación como:

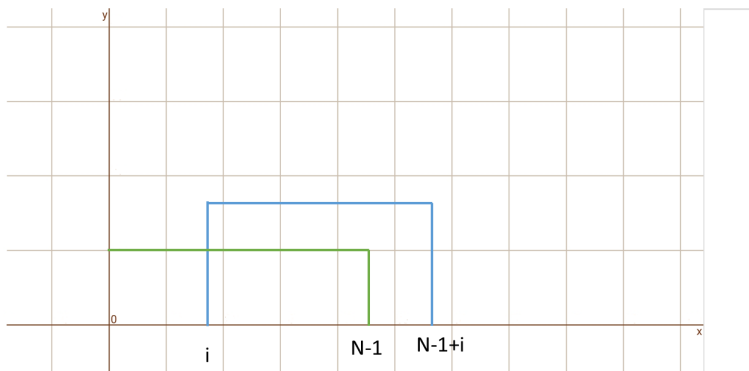
$$r(\zeta) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x_k x_{k+\zeta}$$

Demostrar que  $r(\zeta) = r(-\zeta)$  Haciendo:

$$\begin{aligned} h = k + \zeta \quad \Rightarrow \quad k = h - \zeta; \quad \text{Para } k = -\infty \quad \Rightarrow h = -\infty \\ k = \infty \quad \Rightarrow h = \infty \end{aligned}$$

$$r(\zeta) = \sum_{h=-\infty}^{\infty} x_{h-\zeta} x_h = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x_k x_{k-\zeta} = r(-\zeta)$$

Si se tiene un número limitado de muestras, es decir usando un bloque de la señal:



$$r(\zeta) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x_k x_{k+\zeta}$$

Haciendo:

$$h = k + \zeta \Rightarrow k = h - \zeta$$

$$k = 0 \Rightarrow h = \zeta$$

$$k = N - 1 \Rightarrow h = N - 1 + \zeta$$

$$r(\zeta) = \frac{1}{N} \sum_{h=\zeta}^{N-1+\zeta} x_{h-\zeta} x_h$$

$$= \frac{1}{N} \sum_{k=\zeta}^{N-1+\zeta} x_k x_{k-\zeta}$$

$$\text{Si } N \gg 0 \quad \text{y} \quad \zeta \ll N$$

Por lo tanto:

$$r(\zeta) \approx r(-\zeta)$$