



FACULTAD DE CIENCIAS
EXACTAS
UNIVERSIDAD NACIONAL DEL CENTRO
DE LA PROVINCIA DE BUENOS AIRES

TEORÍA DE LA INFORMACIÓN

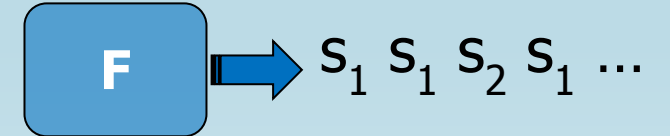
Fuentes de Información ⁽⁵⁾



Fuentes markovianas

¿qué se puede calcular en la aleatoriedad?

- La probabilidad de emitir cada símbolo s_i de la fuente F
 - en distintos instantes ($V_t, t = 1, 2, \dots$)
 - en estado estacionario (V^*)
 - en $t+n$, conocida la emisión en t
 - en $t+n$ por primera vez, conocida la emisión en t
- El “tiempo medio de espera” entre sucesivas emisiones de s_i
- Indicadores de “acople” en la secuencia de símbolos de F o entre fuentes



La emisión de símbolos de una fuente es un *proceso estocástico*
(hay aleatoriedad, no certezas) → se pueden obtener probabilidades y estimaciones

Indicadores: media y desvío

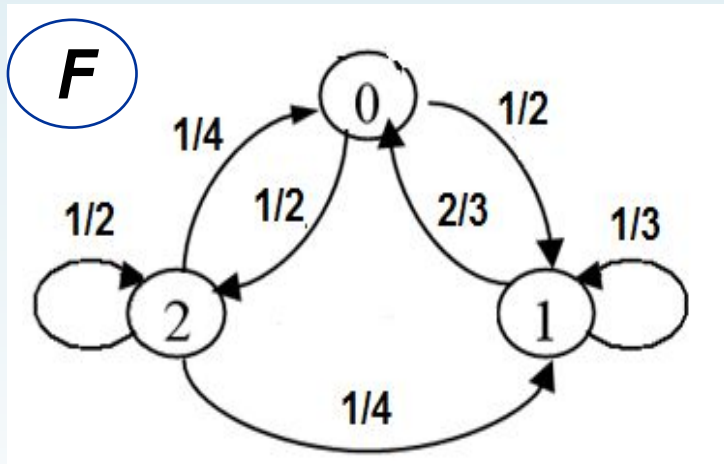
- Para una fuente F que emite símbolos de un conjunto $\{s_i\}$, en cada t o en estado estacionario:

Media: $\langle S(t) \rangle = \sum_i s_i \cdot P(S(t) = s_i)$ ← Probabilidades marginales

Desviación estándar: $\sigma(t) = \sqrt{\sum_i (s_i - \langle S(t) \rangle)^2 \cdot P(S(t) = s_i)}$

Ejemplo

Obtener la media y desvío para el símbolo emitido por F en V_0, V_1, V_2, V_3 y en estado estacionario:



0
1
2

Media:

Desvío St.

	V_0	V_1	V_2	V_3		V^*
0	1	0	11/24	0,257	...	8/25
1	0	1/2	7/24	0,389	...	9/25
2	0	1/2	1/4	0,354	...	8/25
Media:	0	1,5	0,792	1,097	...	1
Desvío St.	0	0,5	0,815	0,775	...	0,8

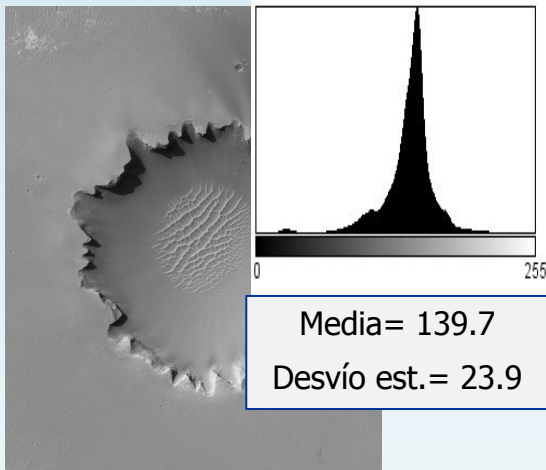
Indicadores: media y desvío

Otro ejemplo

En **Procesamiento de Imágenes** (una imagen puede tratarse como una fuente de información)

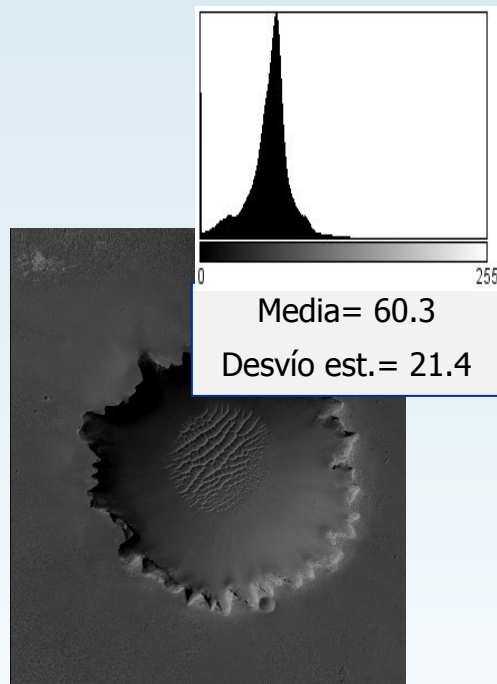
- **MEDIA:** representa el promedio de los valores de intensidad de los píxeles de una imagen (o región)
- **DESVÍO:** medida de la dispersión o variación de los valores de píxeles alrededor de su media

Imagen de 256 tonos de gris



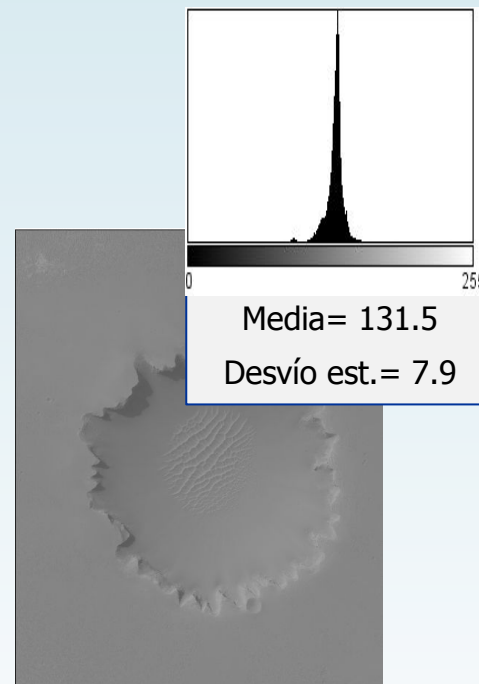
Media= 139.7
Desvío est.= 23.9

Imagen original



Media= 60.3
Desvío est.= 21.4

Imagen procesada - variaciones de media y desvío estándar



Media= 131.5
Desvío est.= 7.9

La **MEDIA** es uno de los filtros para "suavizado" de imágenes (reducción del efecto del "ruido")

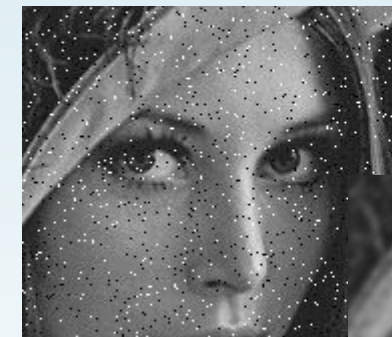


Imagen original (con ruido)

Imagen suavizada (aplicación media local)




Indicadores: autocorrelación

- Para una fuente F que emite símbolos de un conjunto $\{s_i\}$, entre dos instantes t_1 y t_2 , se puede calcular :

Autocorrelación:
$$R(t_1, t_2) = \langle S(t_1) S(t_2) \rangle = \sum_i \sum_j s_i s_j P(S(t_1) = s_i, S(t_2) = s_j)$$

probabilidades
conjuntas



Autocovarianza:
$$C(t_1, t_2) = \langle S(t_1) S(t_2) \rangle - \langle S(t_1) \rangle \langle S(t_2) \rangle$$

Coeficiente de autocorrelación:
$$r(t_1, t_2) = \frac{C(t_1, t_2)}{\sigma(t_1) \sigma(t_2)}$$

Nota: La emisión de símbolos de F en cada instante t se comporta como una variable aleatoria

Indicadores: autocorrelación

Cuando la fuente markoviana está en estado **estacionario**:

- los vectores de estado son estables a lo largo del tiempo: $V^* = M.V^*$
- la media y la desviación estándar son constantes:

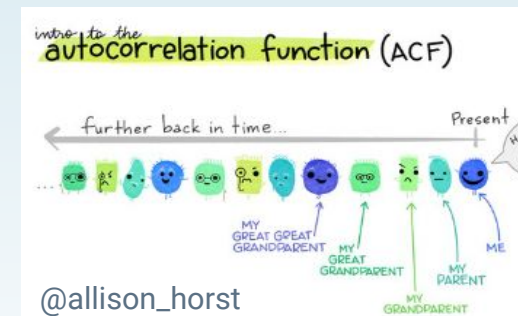
$$\langle S(t) \rangle = \bar{S} \quad y \quad \sigma(t) = \bar{\sigma}, \quad \forall t$$

- la autocorrelación, autocovarianza y factor de correlación sólo dependen del intervalo de tiempo transcurrido τ (y no de los instantes específicos):

Autocorrelación: $R(t_1, t_{1+\tau}) = R(t_2, t_{2+\tau}) = R(\tau)$

Autocovarianza: $C(t_1, t_{1+\tau}) = C(t_2, t_{2+\tau}) = C(\tau)$

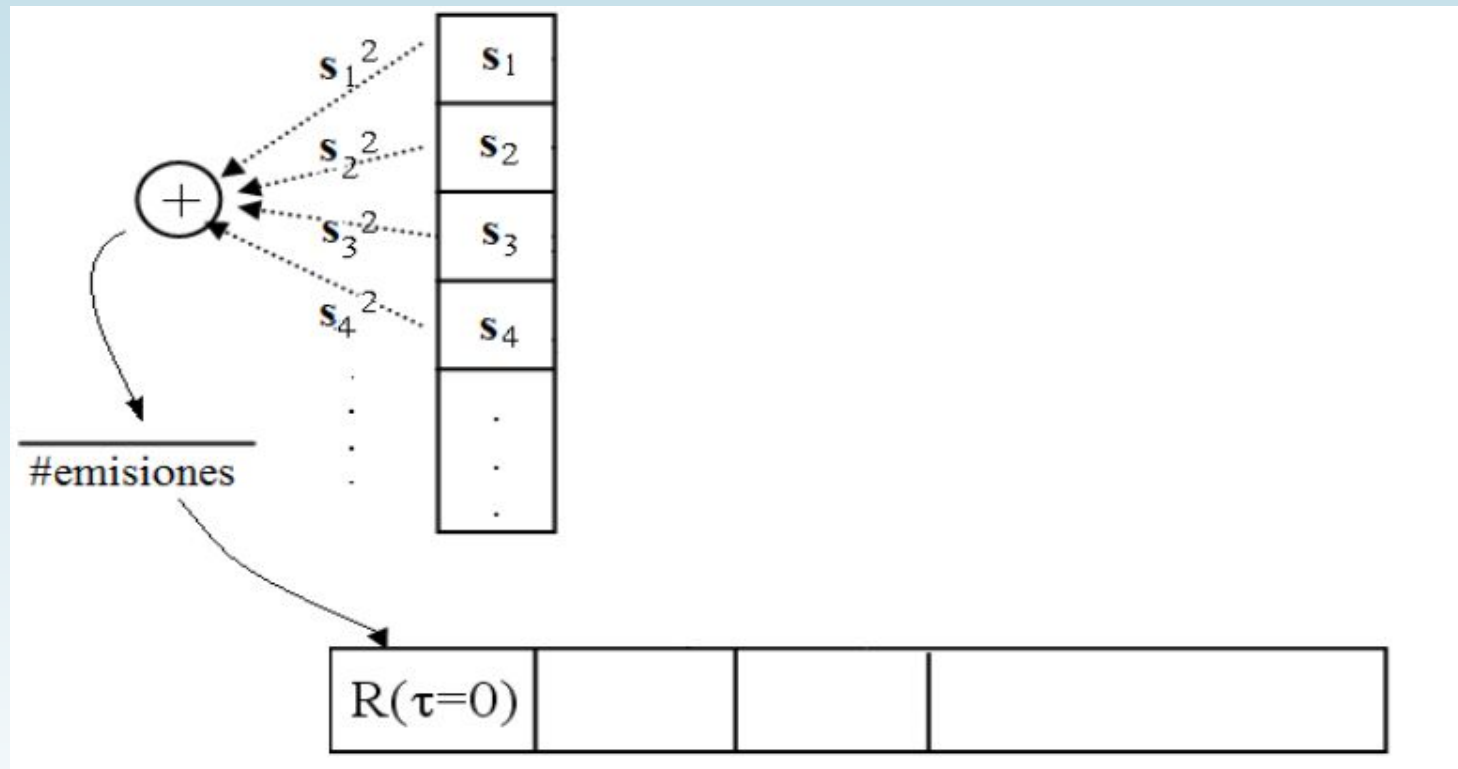
Coeficiente de autocorrelación: $r(t_1, t_{1+\tau}) = r(t_2, t_{2+\tau}) = r(\tau), \quad \forall t_1, t_2$



Autocorrelación por muestreo computacional

Simular una secuencia de símbolos emitidos por la fuente markoviana estacionaria
y acumular los productos de símbolos sucesivos emitidos a distancia τ

mensaje generado por simulación ↘



Autocorrelación (τ):

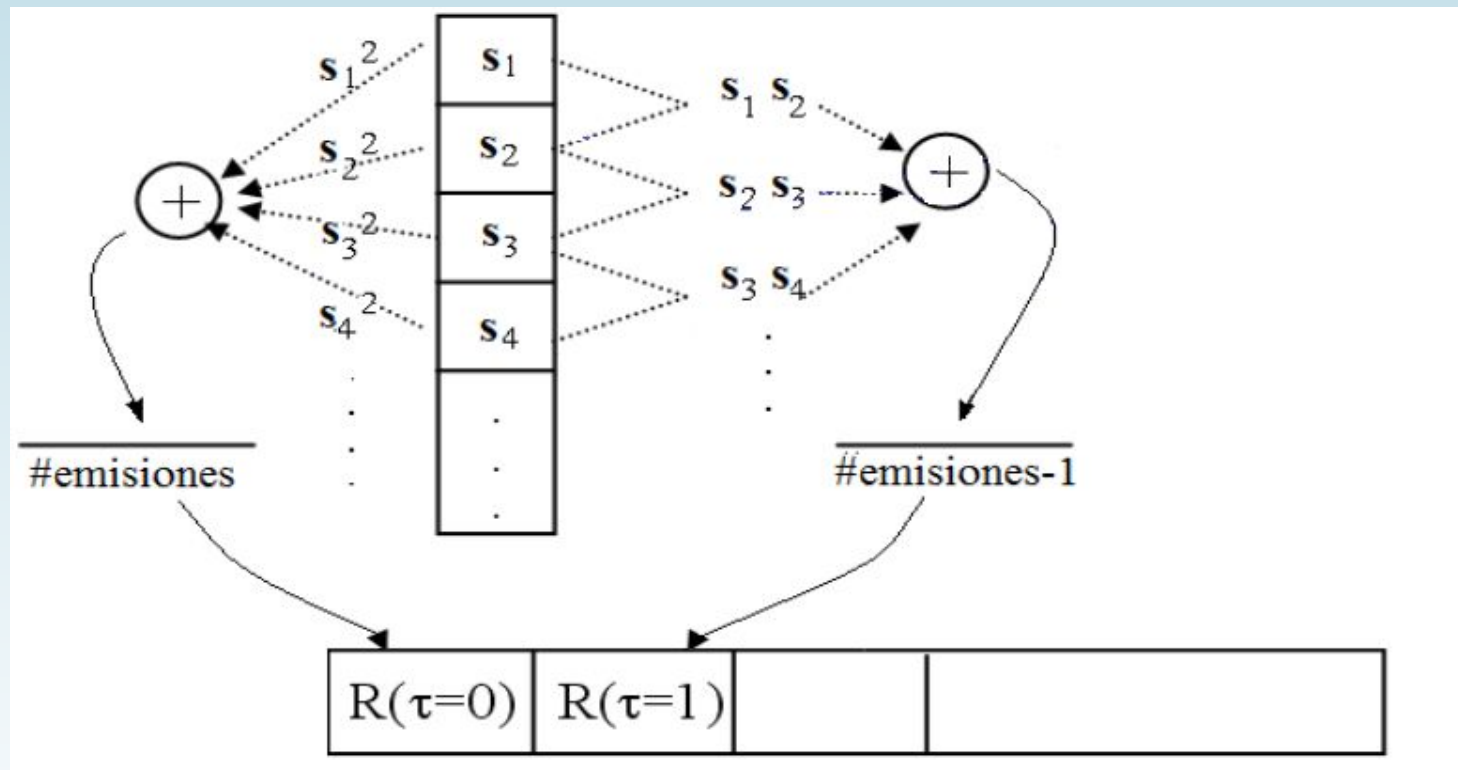
$$\langle AB \rangle = \frac{\sum_i \sum_j a_i b_j}{N}$$

símbolo en t símbolo en $t+\tau$

Autocorrelación por muestreo computacional

Simular una secuencia de símbolos emitidos por la fuente markoviana estacionaria
y acumular los productos de símbolos sucesivos emitidos a distancia τ

mensaje generado por simulación ↘



Autocorrelación (τ):

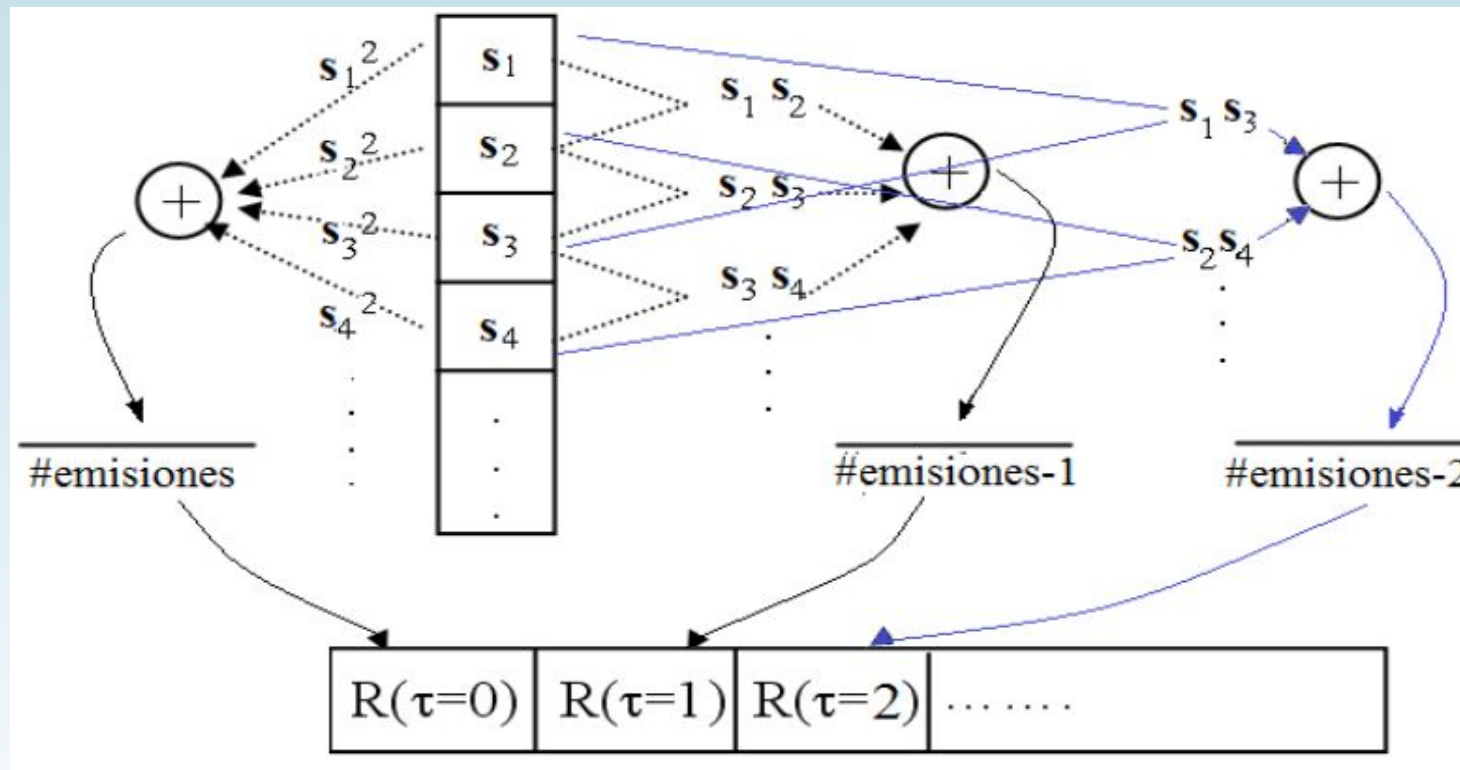
$$\langle AB \rangle = \frac{\sum_i \sum_j a_i b_j}{N}$$

símbolo
en t símbolo
en $t+\tau$

Autocorrelación por muestreo computacional

Simular una secuencia de símbolos emitidos por la fuente markoviana estacionaria
y acumular los productos de símbolos sucesivos emitidos a distancia τ

mensaje generado por simulación ↘



Autocorrelación (τ):

$$\langle AB \rangle = \frac{\sum_i \sum_j a_i b_j}{N}$$

← símbolo en t símbolo en $t+\tau$

← verificar convergencia
del vector

Indicadores cruzados

Permiten cuantificar el grado de interdependencia o acople entre dos fuentes de información X y Y:

Correlación cruzada:

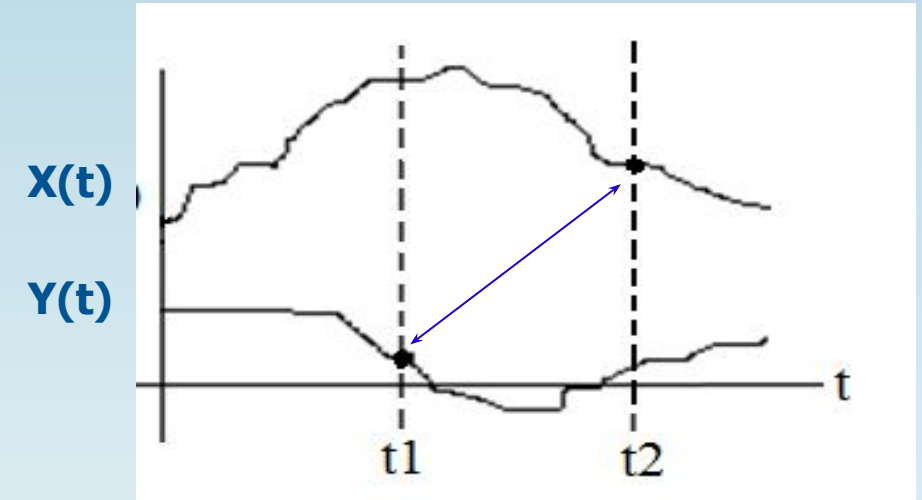
$$R_{XY}(t_1, t_2) = \langle X(t_1) Y(t_2) \rangle$$

Covarianza cruzada:

$$C_{XY}(t_1, t_2) = \langle X(t_1) Y(t_2) \rangle - \langle X(t_1) \rangle \langle Y(t_2) \rangle$$

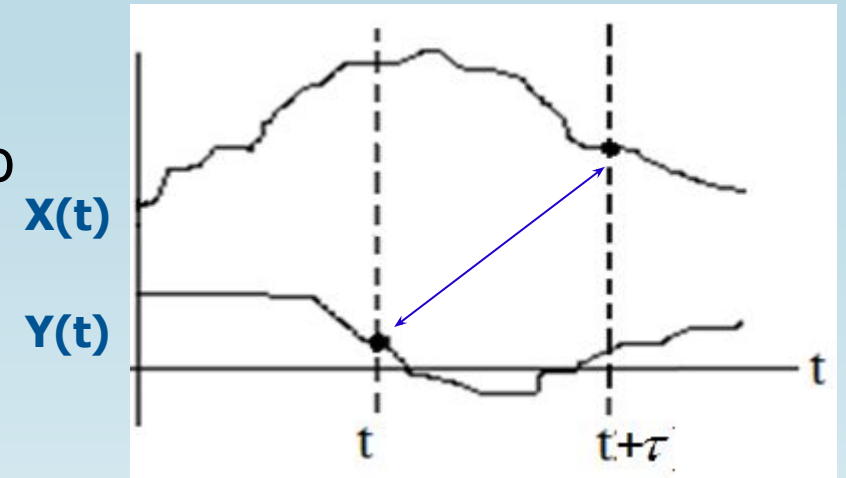
Coeficiente de correlación cruzada:

$$r_{XY}(t_1, t_2) = \frac{C_{XY}(t_1, t_2)}{\sigma_X(t_1) \sigma_Y(t_2)}$$



Indicadores cruzados

Cuando las fuentes markovianas son estacionarias, los indicadores cruzados sólo dependen del intervalo de tiempo transcurrido τ (y no de los instantes específicos):



Correlación cruzada: $R_{XY}(t_1, t_{1+\tau}) = R_{XY}(t_2, t_{2+\tau}) = R_{XY}(\tau)$

Covarianza cruzada: $C_{XY}(t_1, t_{1+\tau}) = C_{XY}(t_2, t_{2+\tau}) = C_{XY}(\tau)$

Coeficiente de correlación cruzada: $r_{XY}(t_1, t_{1+\tau}) = r_{XY}(t_2, t_{2+\tau}) = r_{XY}(\tau) \quad , \forall t_1, t_2$

Indicadores cruzados

- Permiten analizar el grado de relación entre dos fuentes de información (señales, imágenes, ...) → **Valores altos de correlación indican mayor acople**
- **Aplicaciones:**
 - Reconocimiento de patrones
 - Registración de imágenes (seguimiento satelital, fusión de imágenes,...)
 - Identificación biométrica (por huellas dactilares, por el iris, señal de voz, ...)
 - Análisis de procesos económicos, sociales, ambientales, etc.



Bibliografía

Chiang C.L. **An introduction to stochastic processes and their applications**,
Ed. R. E. Krieger, 1980

Gonzalez R., Woods R. **Digital Image Processing**, 2nd ed. Prentice Hall, 2002

Papoulis A., **Probability Random Variables and Stochastic Processes**,
McGraw-Hill, 1991

