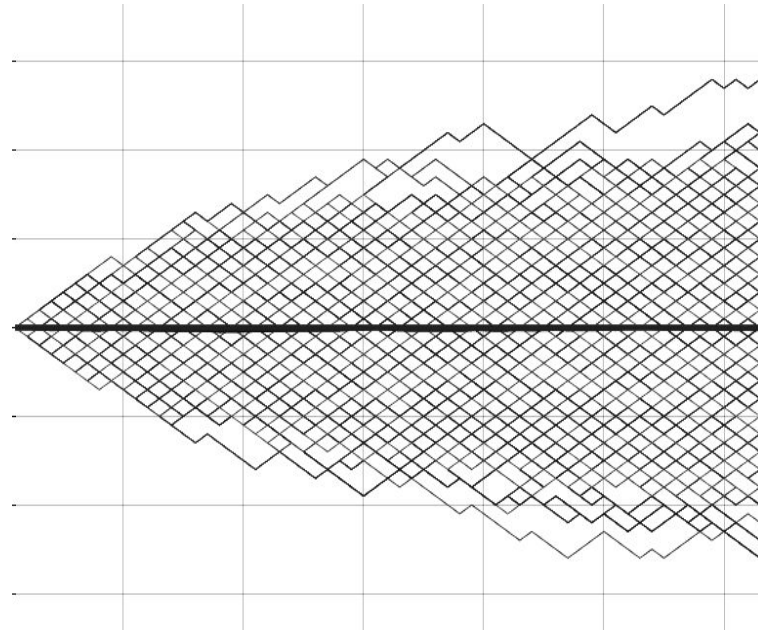


Procesos estocásticos (86.09)

- Procesos estocásticos
- Estacionariedad
- Ejemplos

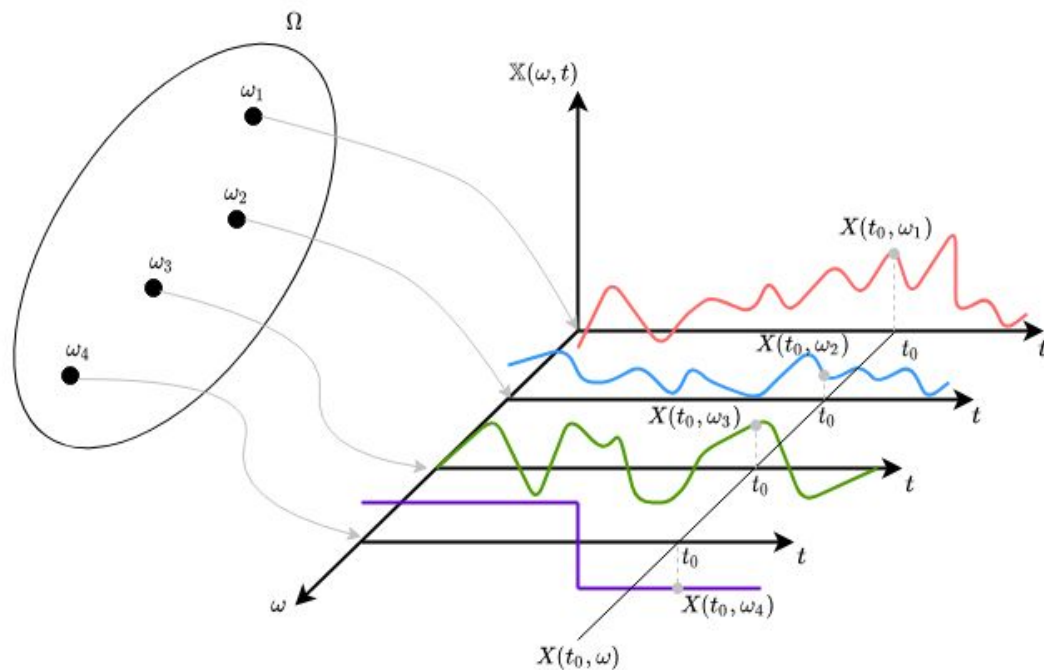


Repaso de procesos estocásticos

Proceso Estocástico (PE)

$X(t)$: un PE es un conjunto de VAs indexadas con instantes de tiempo t .

- Todas las realizaciones son **funciones del tiempo** (señales)
- Si fijamos una realización cualquiera ω_i , tenemos una **función del tiempo** $X(\omega_i, t)$
- Si fijamos un instante t_0 cualquiera, tenemos una **VA**.
- Si fijamos un instante t_0 y realización ω_i cualesquiera, tenemos una **realización de una VA**



Momentos de un proceso aleatorio

Momentos

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

Esperanza

$$R_X(t_1, t_2) = \mathbb{E}[X(t_1)X(t_2)]$$

Autocorrelación

$$C_X(t_1, t_2) = \mathbb{E}[(X(t_1) - \mu_X(t_1))(X(t_2) - \mu_X(t_2))]$$

Autocovarianza

Estacionariedad

Estacionariedad de un Proceso Estocástico

Un PE $X(t)$, es **Estacionario en Sentido Amplio** (ESA) si:

Es estacionario de primer y segundo orden. Esto implica:

- Media y varianza constantes para todo t .
- Funciones de autocovarianza dependen solo de la diferencia de tiempos.

$$\mu_X(t) = \mu_X$$

$$\sigma_X^2(t) = \sigma_X^2$$

Constantes

$$C_X(t_1, t_2) = C_X(t_2 - t_1)$$

$$R_X(t_1, t_2) = R_X(t_2 - t_1)$$

Dependen solo de la
diferencia de tiempos

Función de autocorrelación – ESA

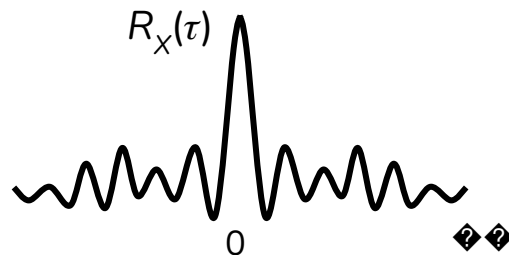
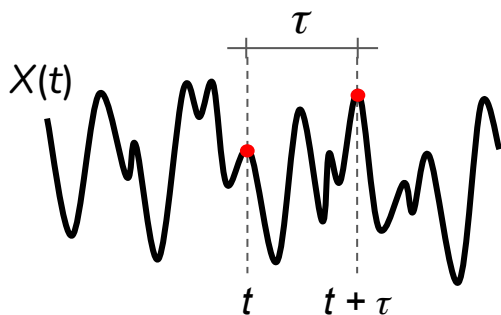
Función de autocorrelación de un proceso ESA

$$R_X(\tau) = \mathbb{E}[X(t)X(t+\tau)]$$

Tiempo continuo ($t_1 = t$; $t_2 = t + \tau$)

$$R_X(k) = \mathbb{E}[X(n)X(n+k)]$$

Tiempo discreto ($n_1 = n$; $n_2 = n + k$)

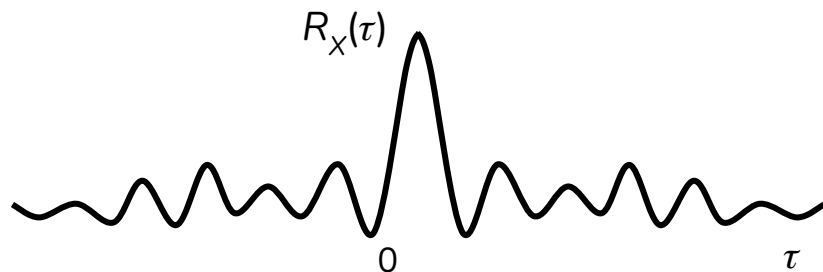


Función de autocorrelación – Propiedades

Sea $X(t)$ un proceso ESA real con media μ_X , función de autocorrelación $R_X(\tau)$ y función de autocovarianza $C_X(\tau)$.

Propiedades:

- $R_X(\tau) = C_X(\tau) + \mu_X^2$
- $R_X(0) \geq 0$
- $R_X(\tau) = R_X(-\tau)$
- $|R_X(\tau)| \leq R_X(0)$
- Si es periódica en T : $R_X(0) = R_X(kT)$



¿Cómo generar
realizaciones de un
proceso aleatorio?

Simular realizaciones de un proceso aleatorio

Generando una matriz donde una de sus dimensiones define el proceso y la otra las realizaciones. Ejemplo (supongamos un proceso gaussiano):

MATLAB

```
x = randn(M, N); % M realizaciones de un Proceso de largo N  
mu_n = mean(x); % Promedia filas  
var_n = var(x); % Varianza de las filas
```

PYTHON

```
x = np.random.randn(M, N)  
mu_n = np.mean(x, axis=0) # Promedio filas  
var_n = np.var(x, axis=0) # Varianza de las filas
```

$$\hat{\mu}_X(n) = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M X_i(n)$$

por LFGN

Actividad 1

Actividad 1

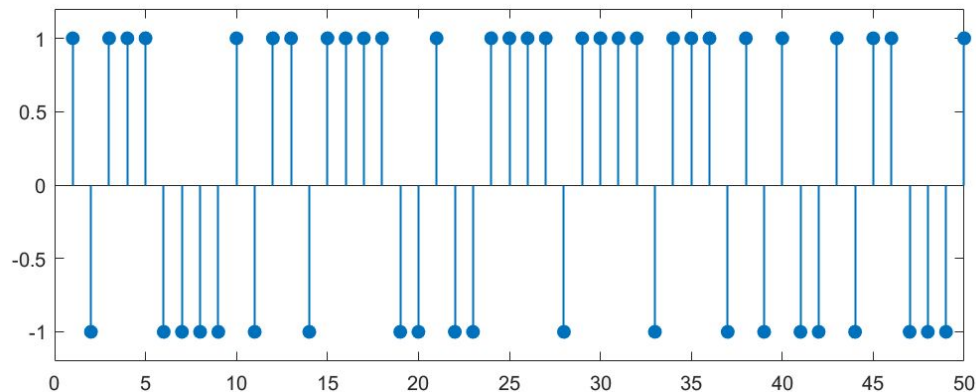
Repaso

Proceso **Random Step**: $X(n) = 2 Z(n) - 1$,

donde $Z(n)$ es un proceso $\text{Ber}(p)$

Media: $\mu_X(n) = 2p - 1$

Varianza: $\sigma_X^2(n) = 4p(1 - p)$



Actividad 1

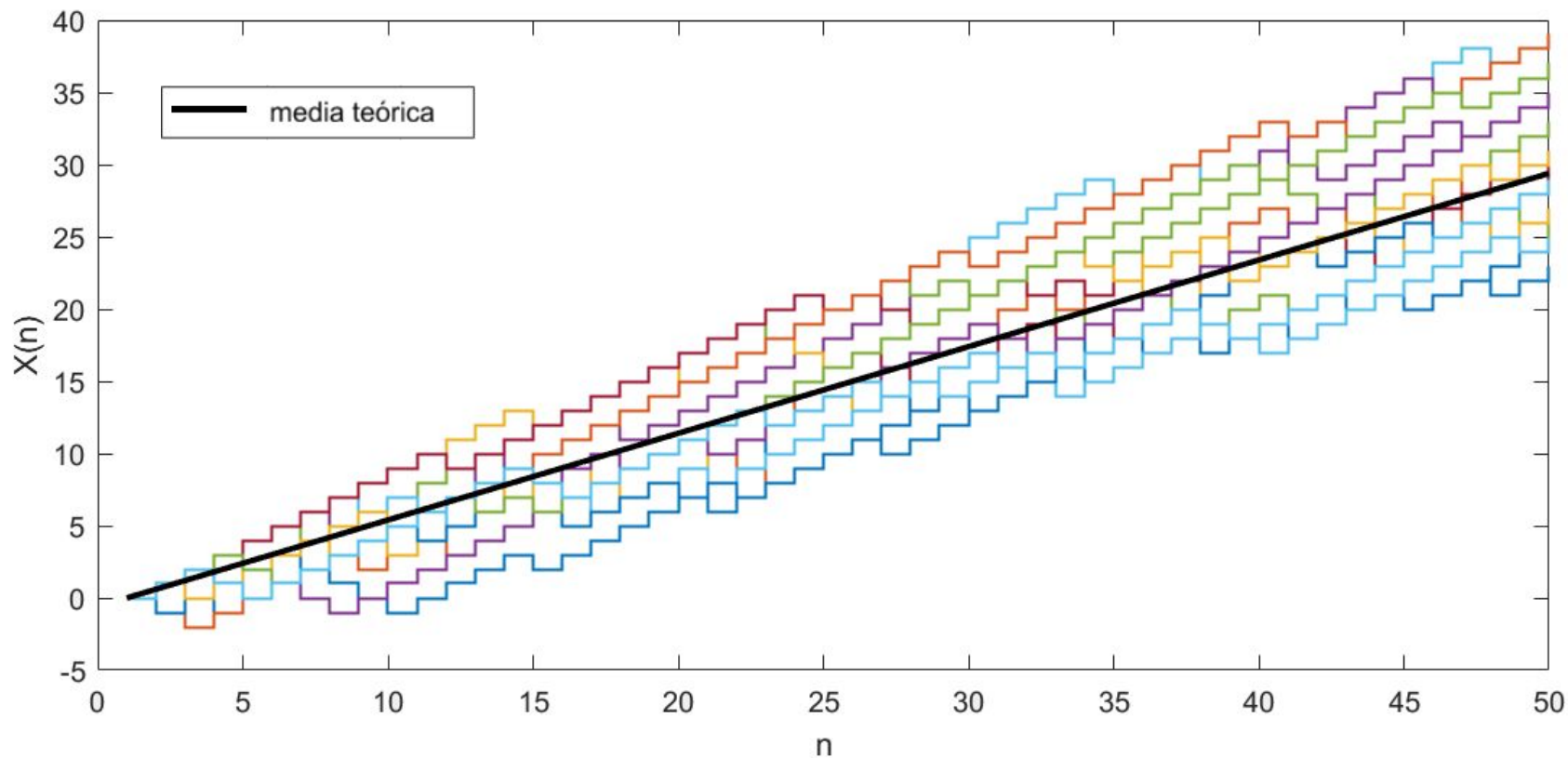
1. Sea un proceso **random walk** $Y(n) = Y(n-1) + X(n)$, donde $X(n)$ es un proceso **random step** de parámetro p . Hallar analíticamente la media y varianza del proceso $Y(n)$. ¿Resulta un proceso ESA? Ayuda: tenga en cuenta la siguiente relación:

$$Y(n) = Y(n-1) + X(n) = \sum_{i=1}^n X(i)$$

2. Genere $M=20$ realizaciones de un proceso random walk $Y(n)$, de largo $N=50$, con parámetro p (considere los casos $p = \{0.2, 0.5, 0.8\}$) y compárelas gráficamente con la media teórica.
3. Genere 200 realizaciones del proceso $Y(n)$ para estimar la media y varianza en función del tiempo. Compare gráficamente las estimaciones con los resultados teóricos, tanto para la media como la varianza.

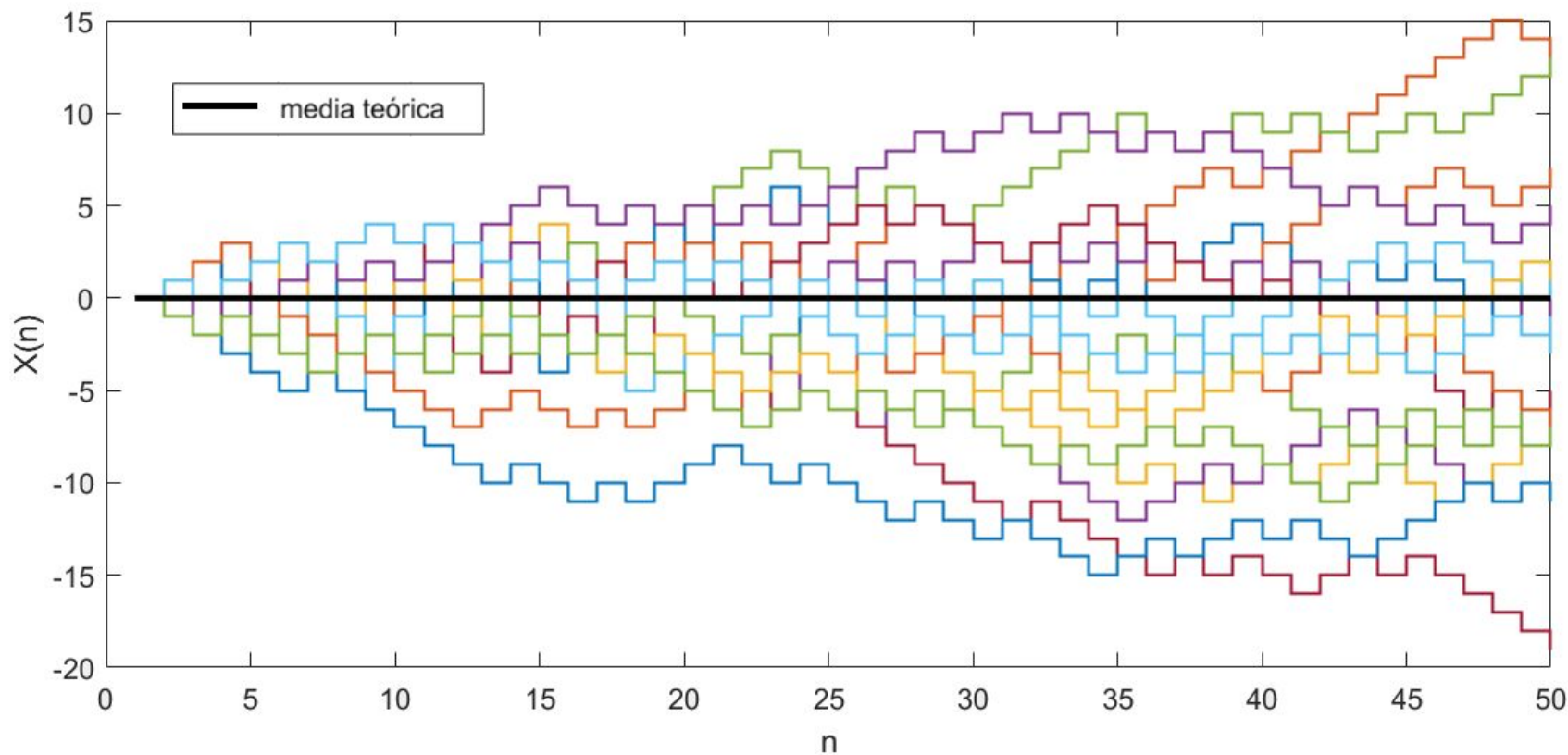
Actividad 1

$p = 0.2$



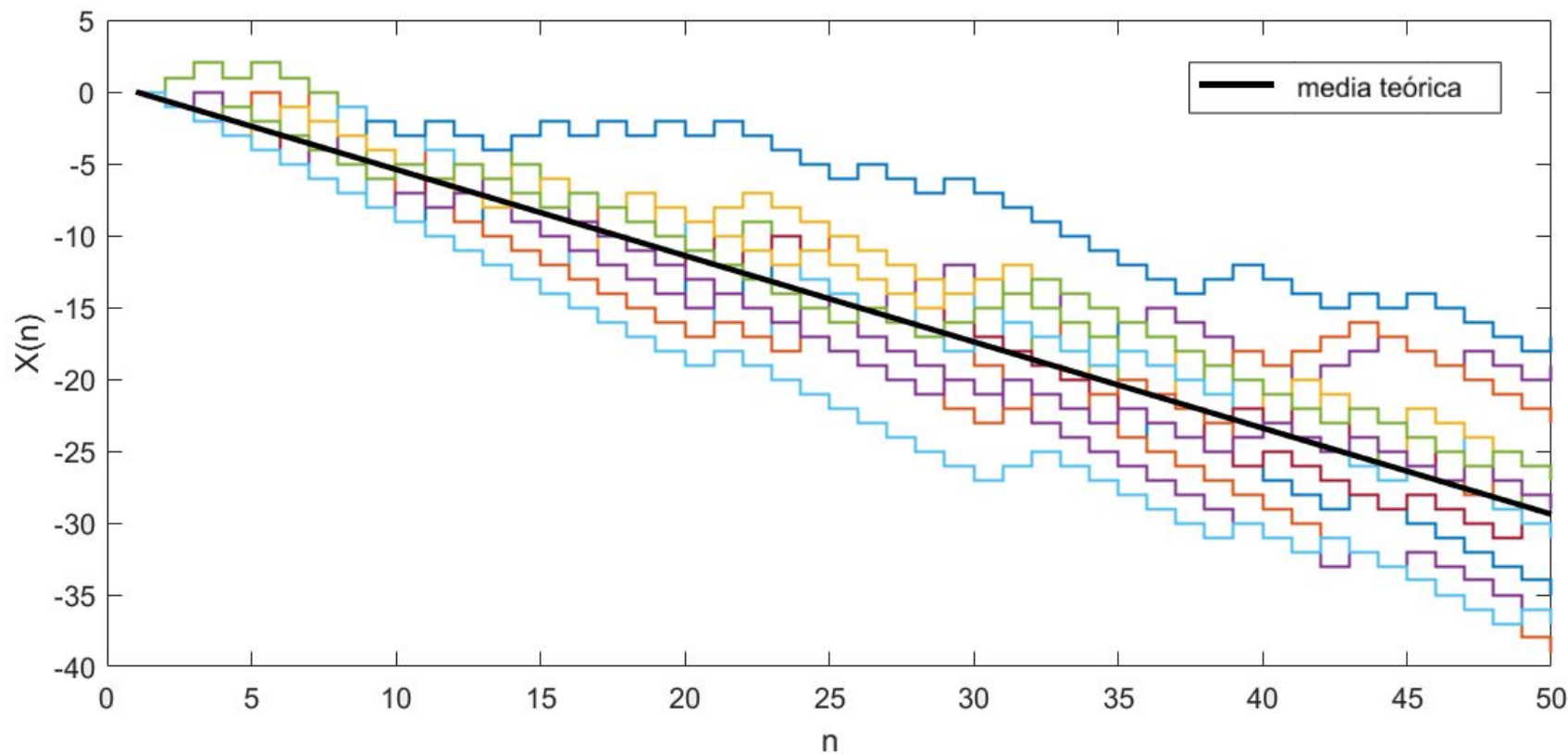
Actividad 1

$p = 0.5$



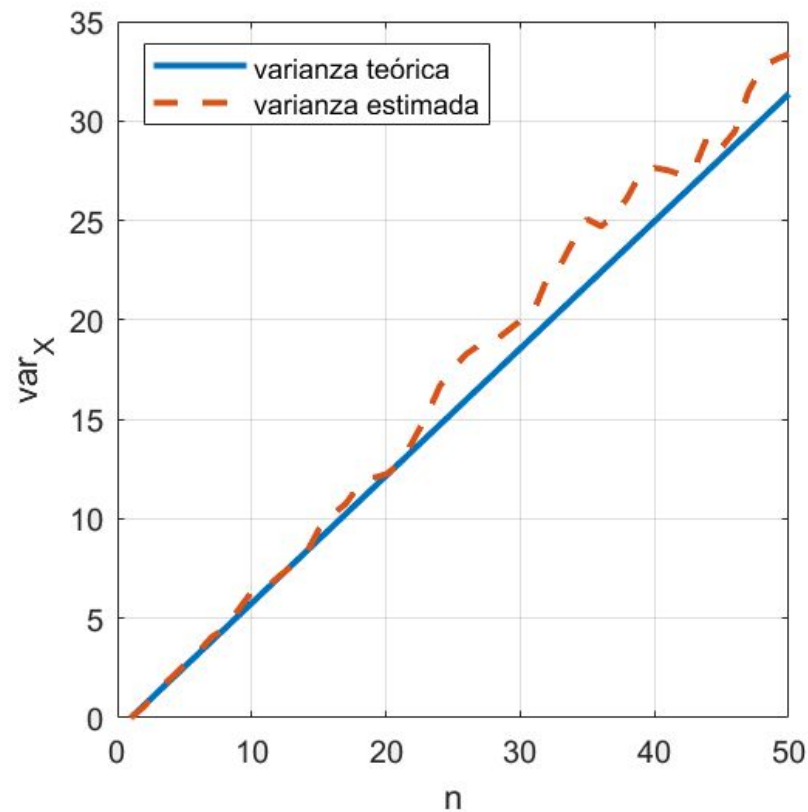
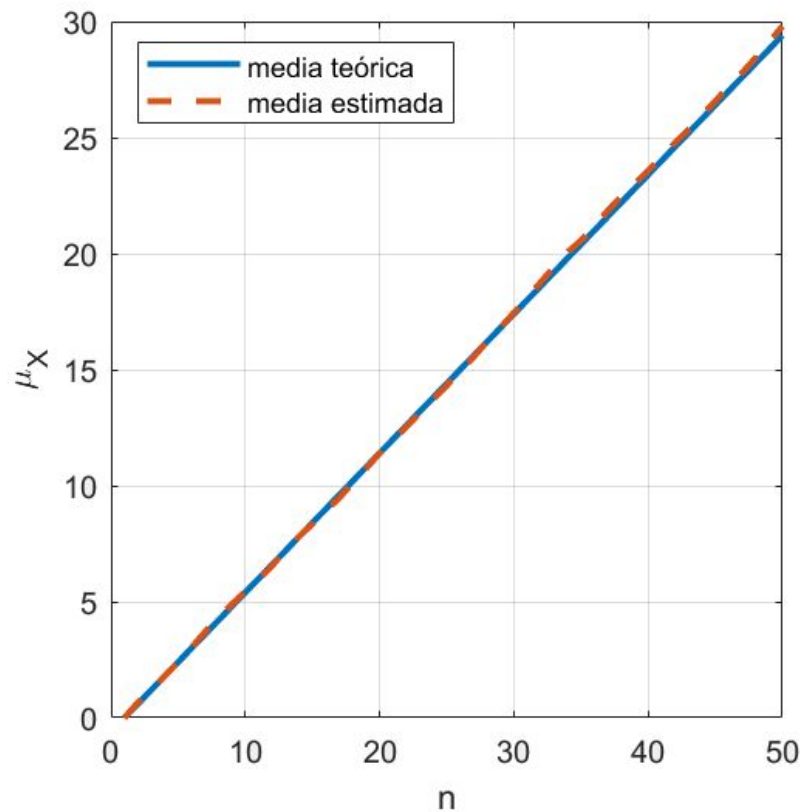
Actividad 1

$p = 0.8$



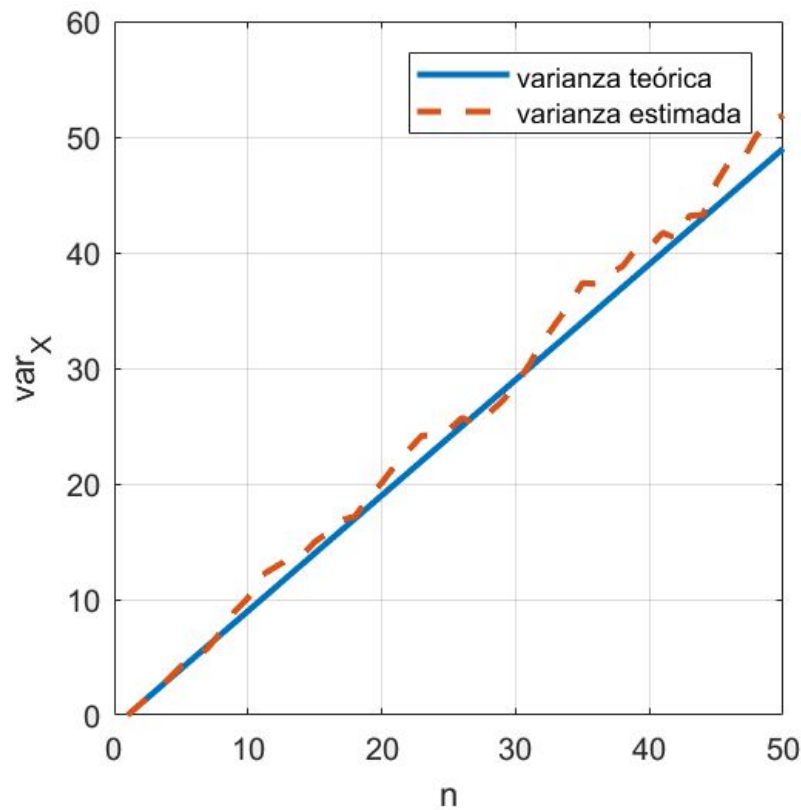
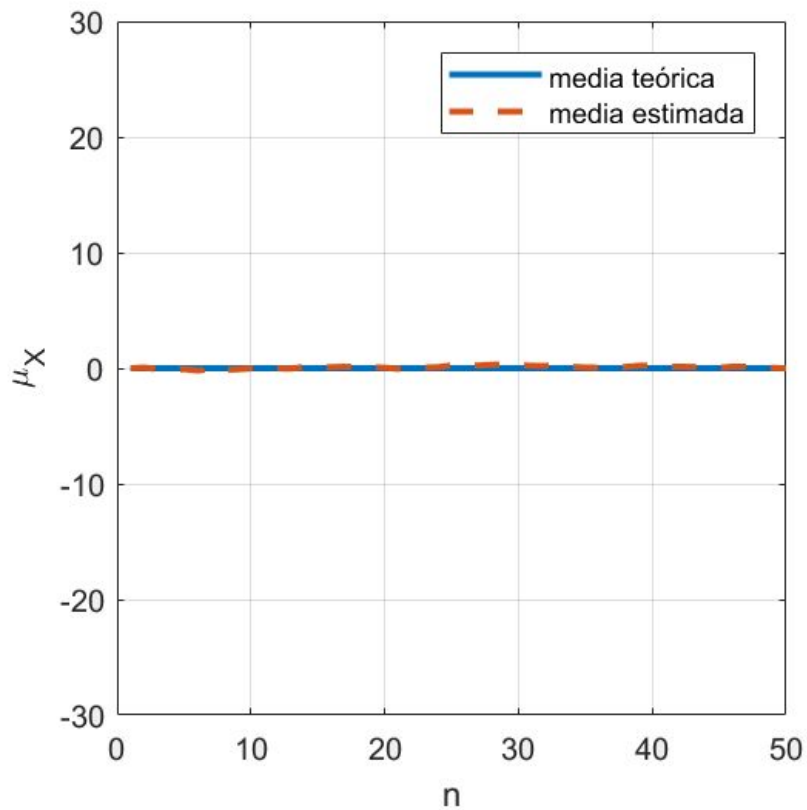
Actividad 1

$p = 0.2$



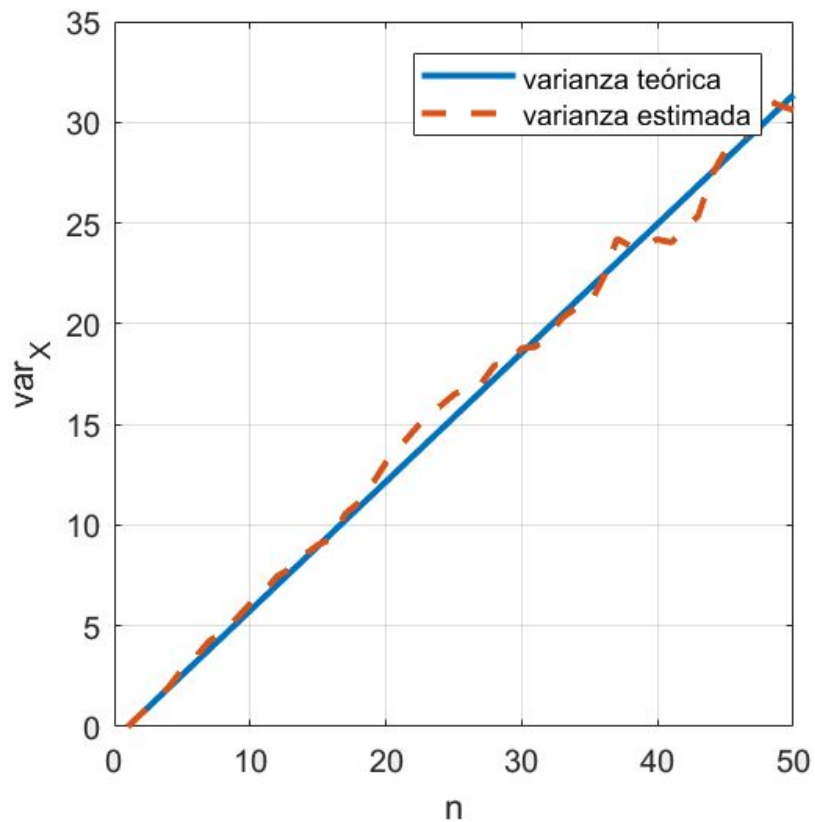
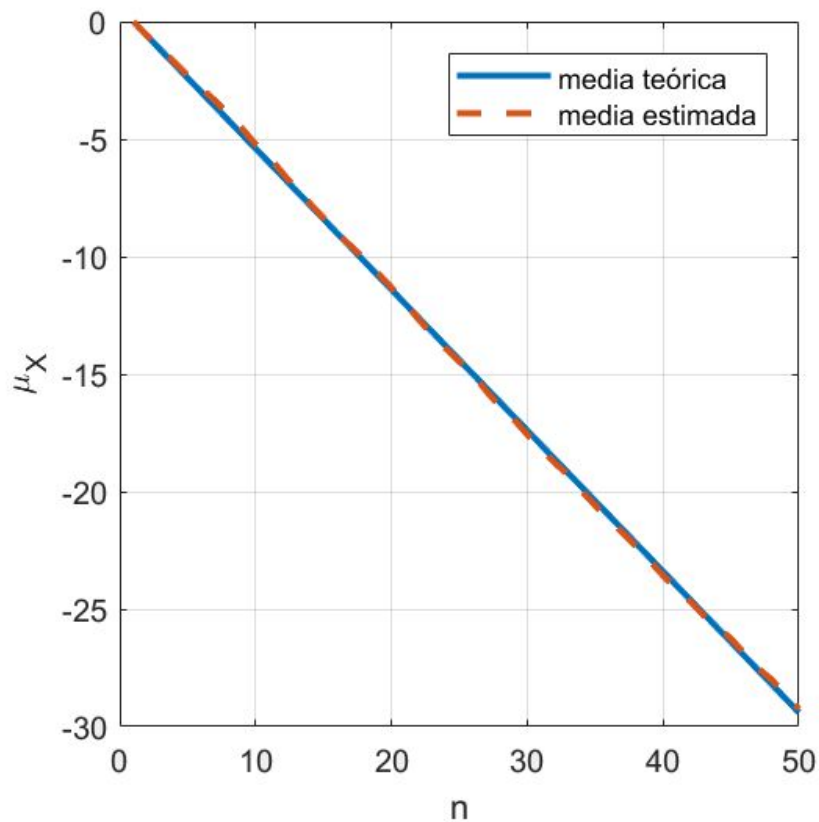
Actividad 1

$p = 0.5$



Actividad 1

$p = 0.8$



Actividad 1

Dinámica de movimiento animal



Exploración en robótica



Mercados Financieros



Propagación de grietas



Algunas aplicaciones de Random Walk

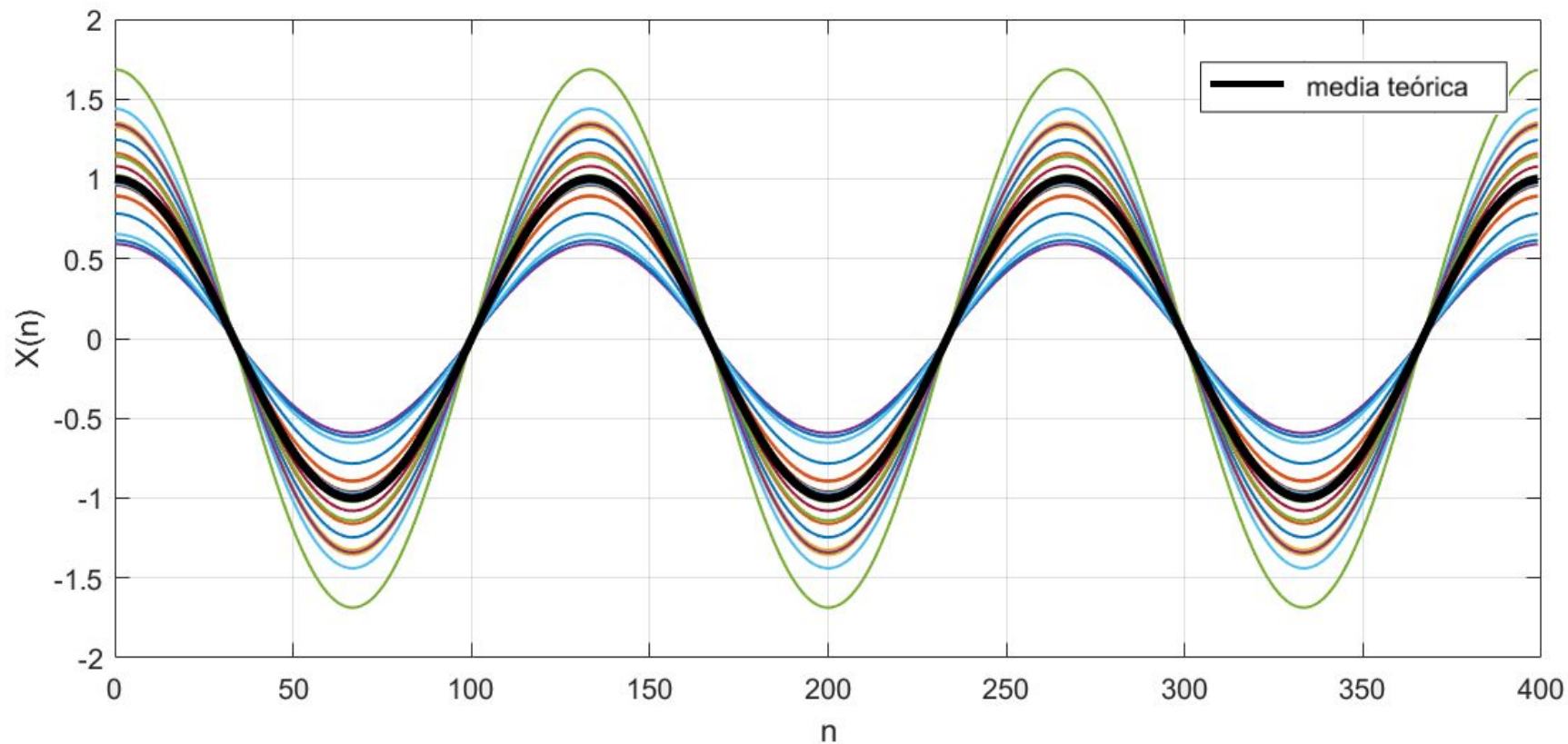
Actividad 2

Actividad 2

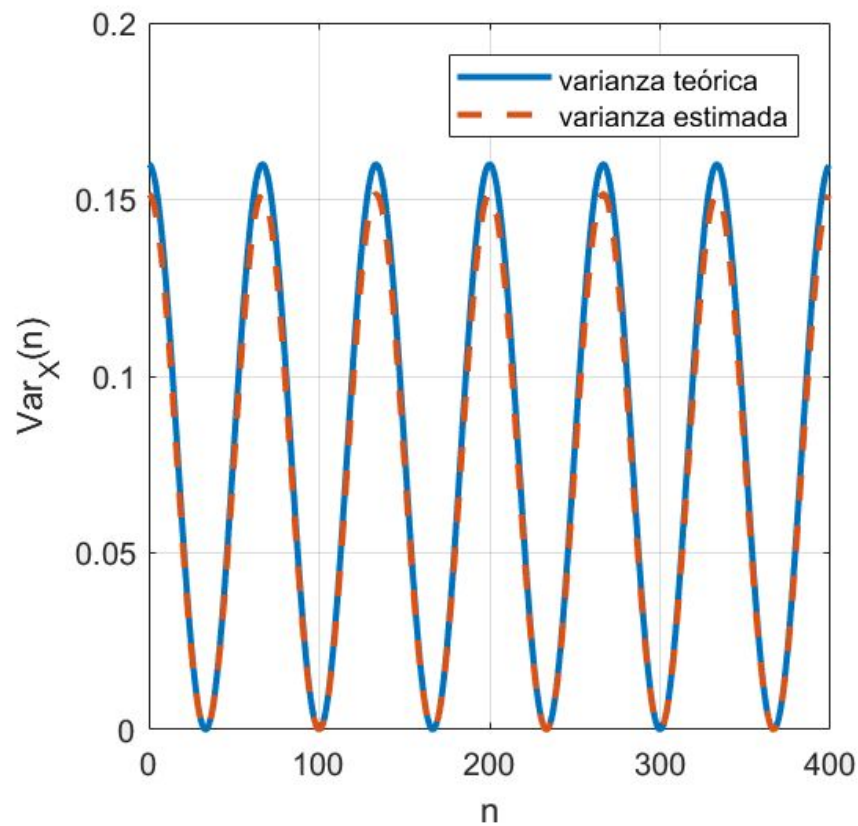
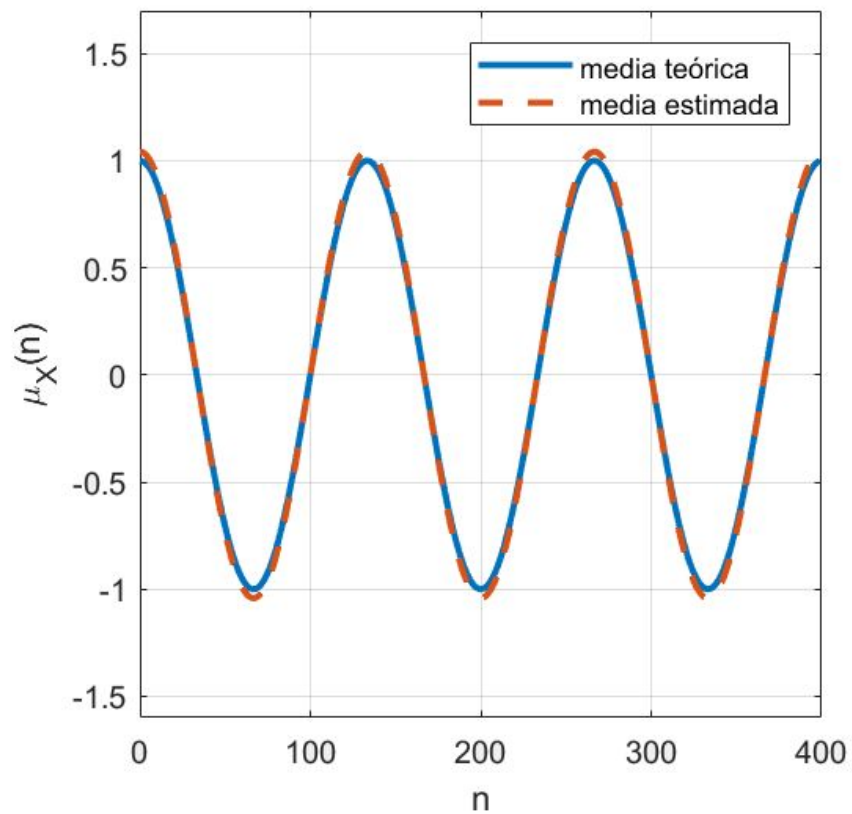
Sea una variable aleatoria $A \sim N(1; 0.16)$ y una frecuencia $\omega_0 = 0.015\pi$. Se define el siguiente proceso: $X(n) = A \cos(\omega_0 n)$, de largo $N=400$.

1. Hallar analíticamente la media y varianza del proceso $X(n)$. ¿Resulta un proceso ESA?
2. Genere 20 realizaciones del proceso y compárelas gráficamente con la media teórica.
3. Genere 200 realizaciones y estime la media y varianza de $X(n)$. Compare gráficamente las estimaciones con los resultados teóricos, tanto para la media como la varianza.

Actividad 2



Actividad 2



Actividad 3

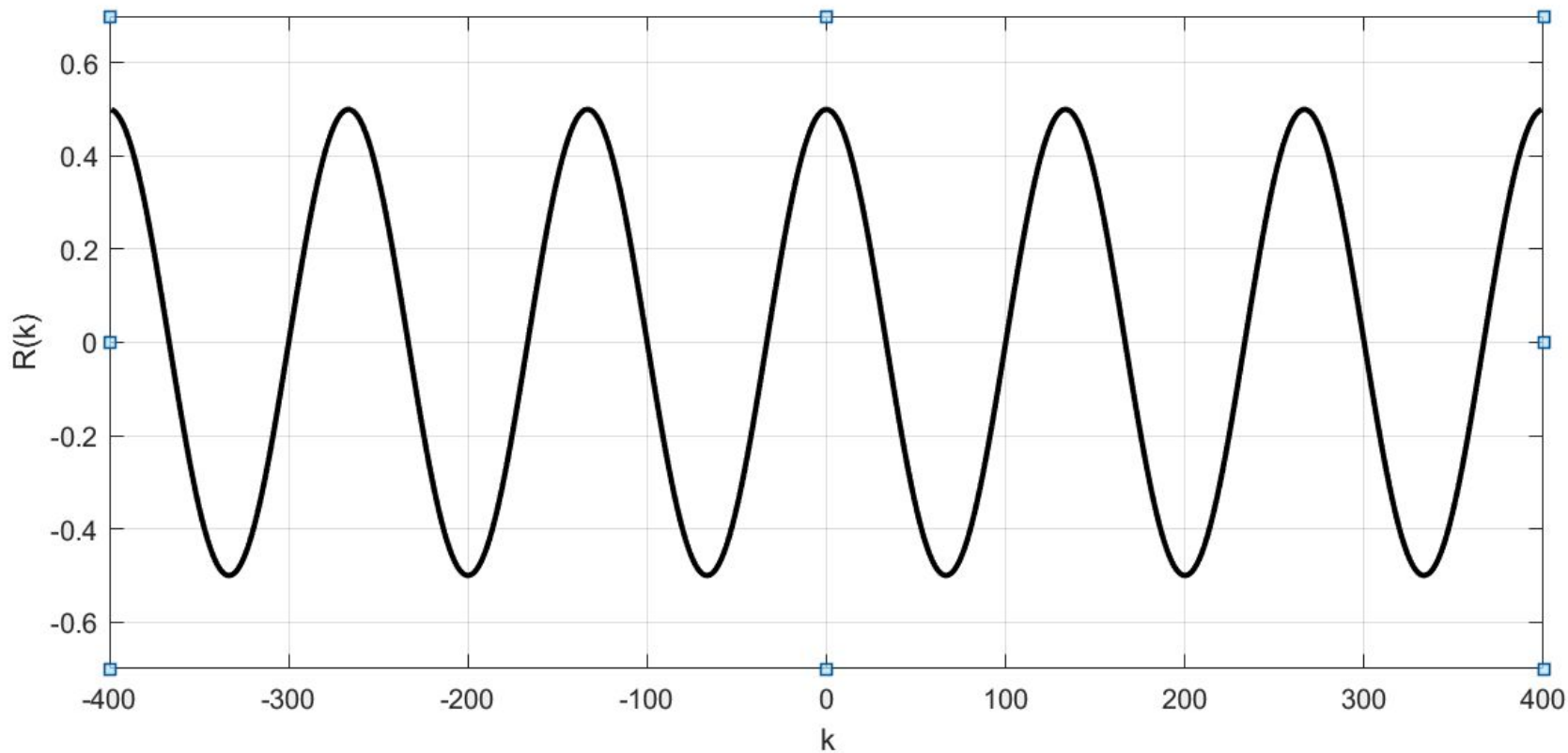
Actividad 3

Sea una variable aleatoria $\theta \sim U(0; 2\pi)$ y una frecuencia $\omega_0 = 0.015\pi$. Se define el siguiente proceso: $X(n) = A \cos(\omega_0 n + \theta)$, de largo $N=400$, donde $A=1$.

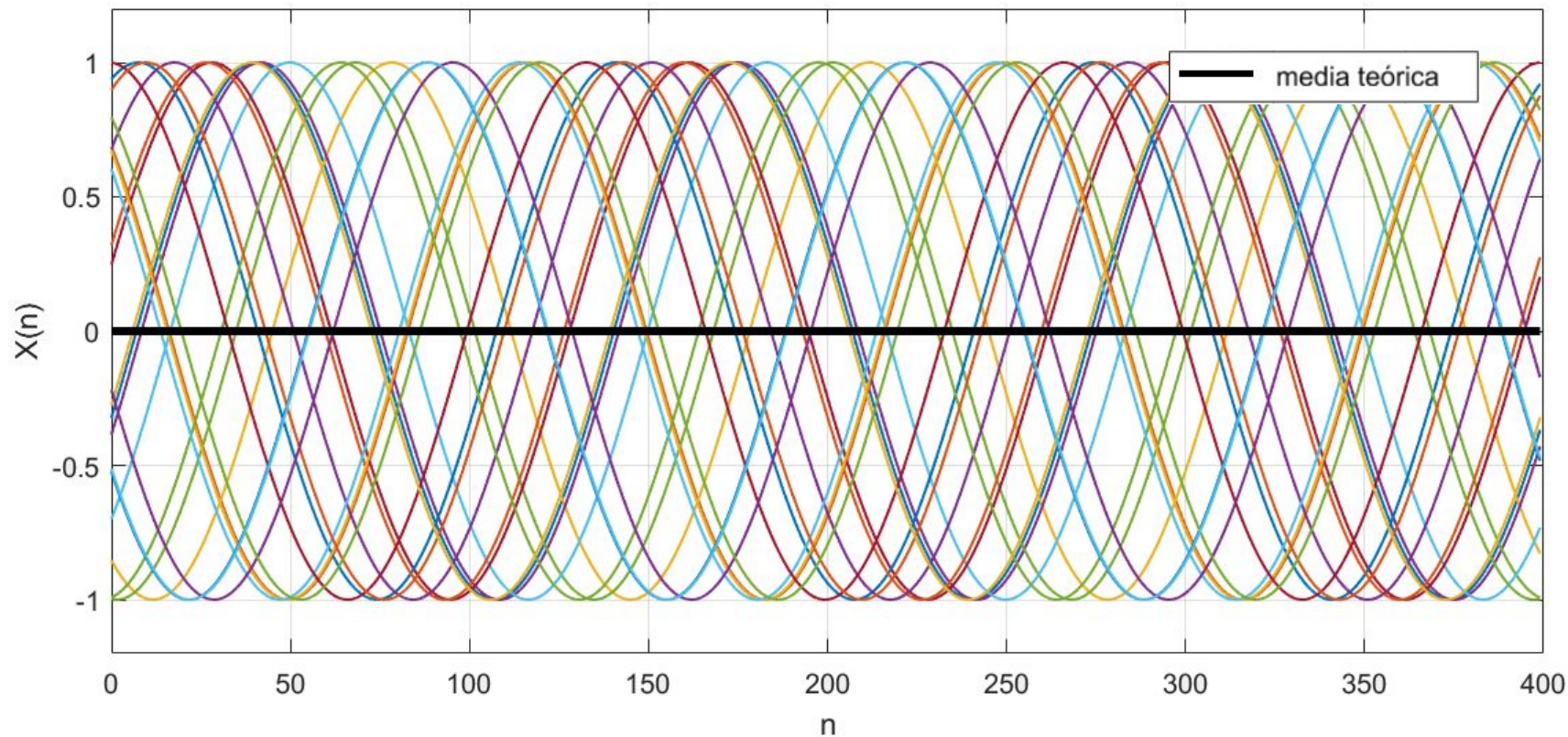
1. Hallar analíticamente la media, varianza y función de autocorrelación del proceso $X(n)$.
¿Resulta un proceso ESA?
2. Genere 20 realizaciones del proceso y compárelas gráficamente con la media teórica.
3. Genere 2000 realizaciones y estime la media y varianza de $X(n)$. Compare gráficamente las estimaciones con los resultados teóricos, tanto para la media como la varianza. .

Sugerencia: para la media grafique el eje entre -1 y 1. Para la tensión entre 0 y 1.

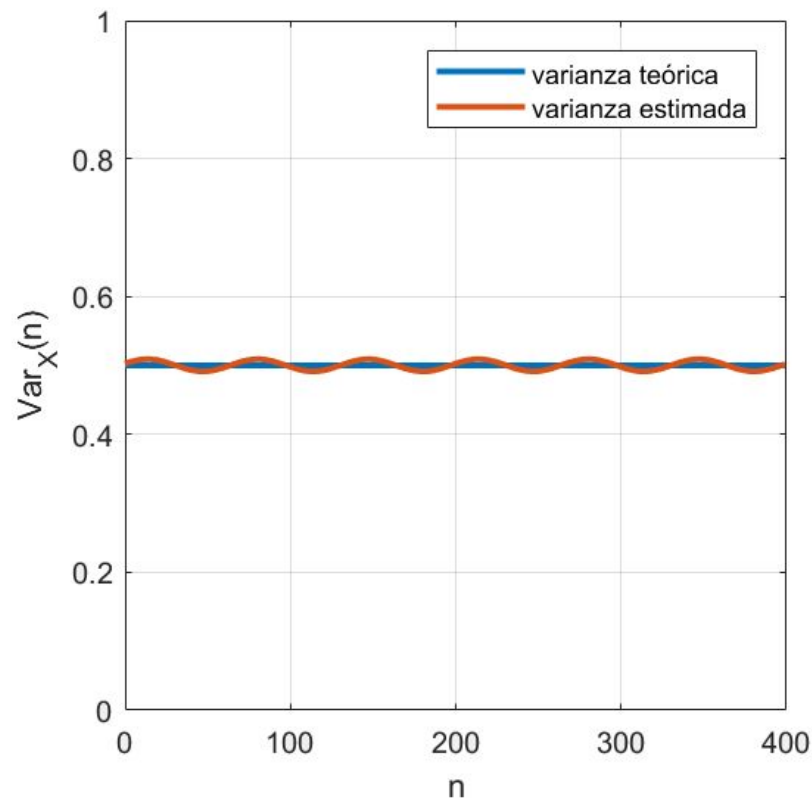
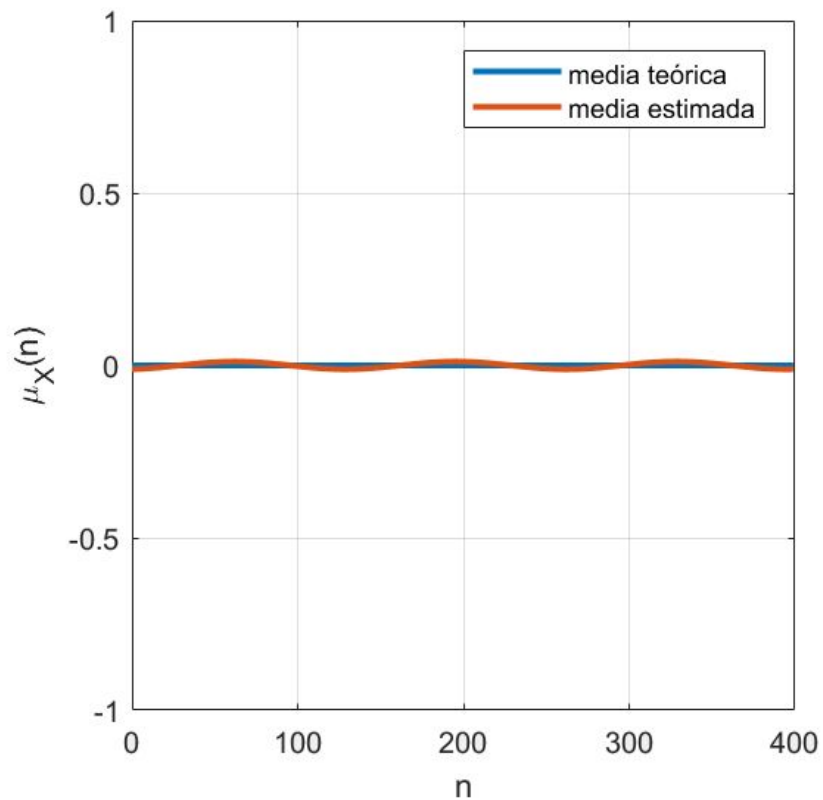
Actividad 3



Actividad 3



Actividad 3



Actividad 3

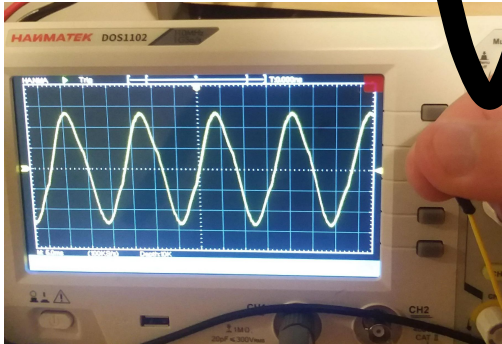


Ruido de
línea 50 Hz

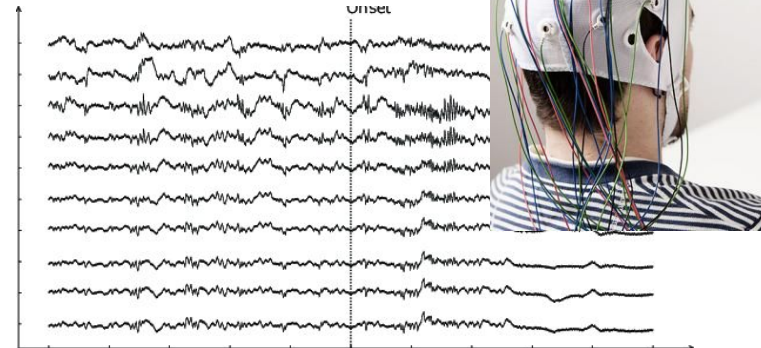


Interferencias en
Instrumentos y
sistemas de audio

Artefactos (en
señales biomédicas)



Se puede modelar
como un proceso
(amplitud y fase VAs)



Actividad 4

Actividad 4

Sea $X(n)$ un proceso aleatorio gaussiano blanco $N(0,2)$, de largo $N=100$, cuyas muestras son independientes. A partir de éste se define el siguiente proceso:

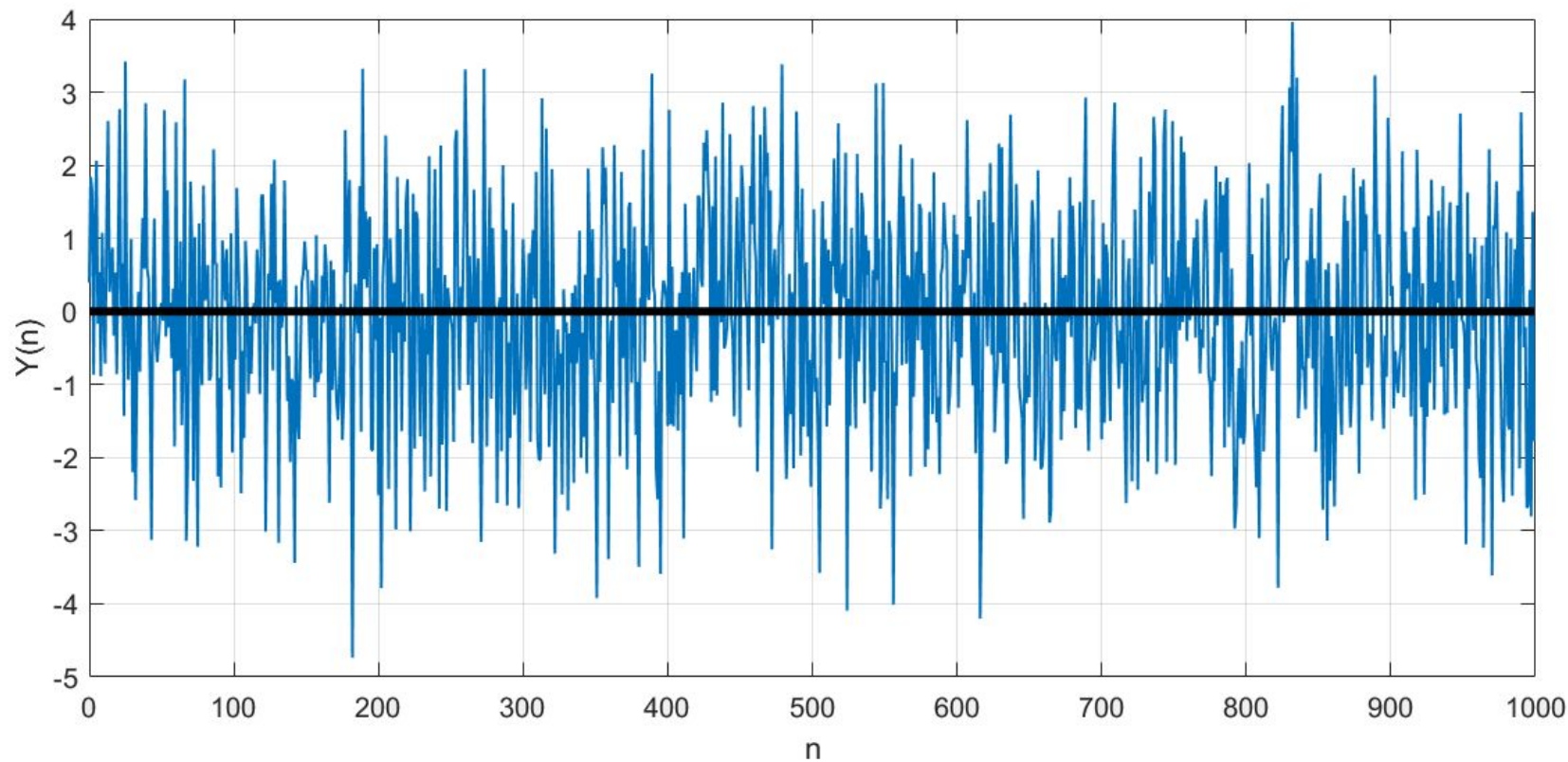
$$Y(n) = 0.5 X(n) + 0.75 X(n-1)$$

1. Calcule analíticamente la media, la varianza y la función de autocorrelación del proceso $Y(n)$. ¿Resulta un proceso ESA?
2. Genere una realización del proceso y gráfiquelo.
3. Genere 2000 realizaciones y estime la media, varianza y función de autocorrelación comparadas con las calculadas analíticamente con 2000 realizaciones.

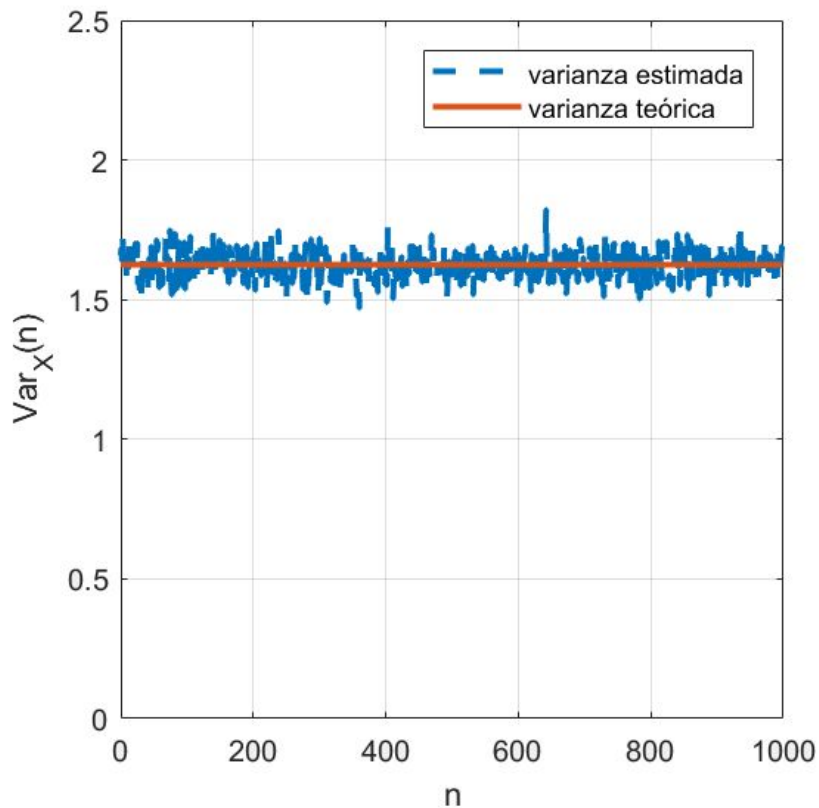
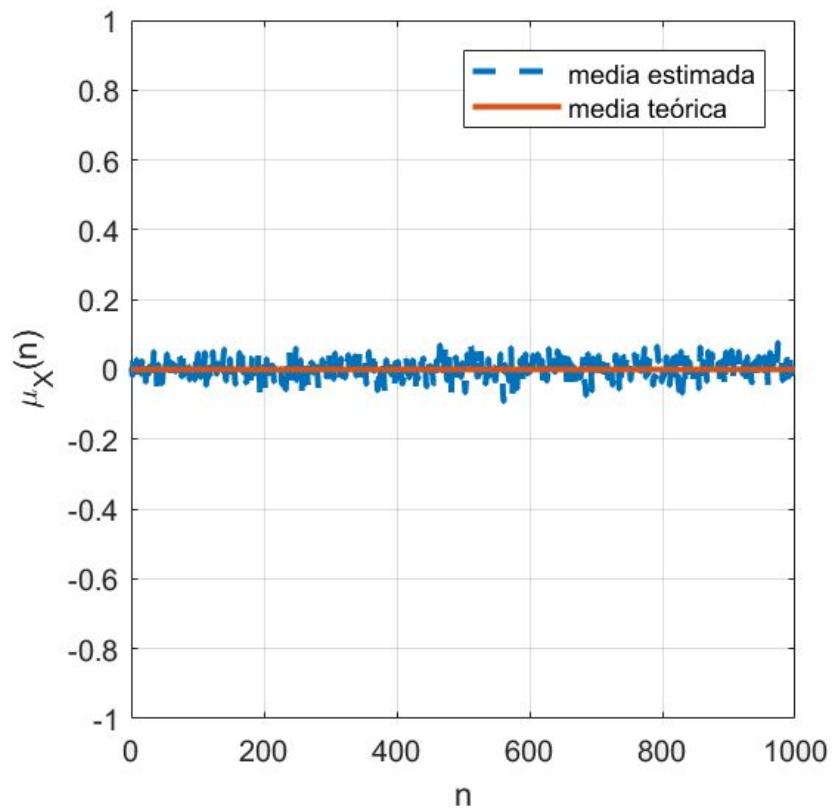
Nota: puede utilizar las siguientes funciones para estimar la autocorrelación del proceso

`xcorr(y)` % MATLAB `np.correlate(y,y,'full')` # PYTHON

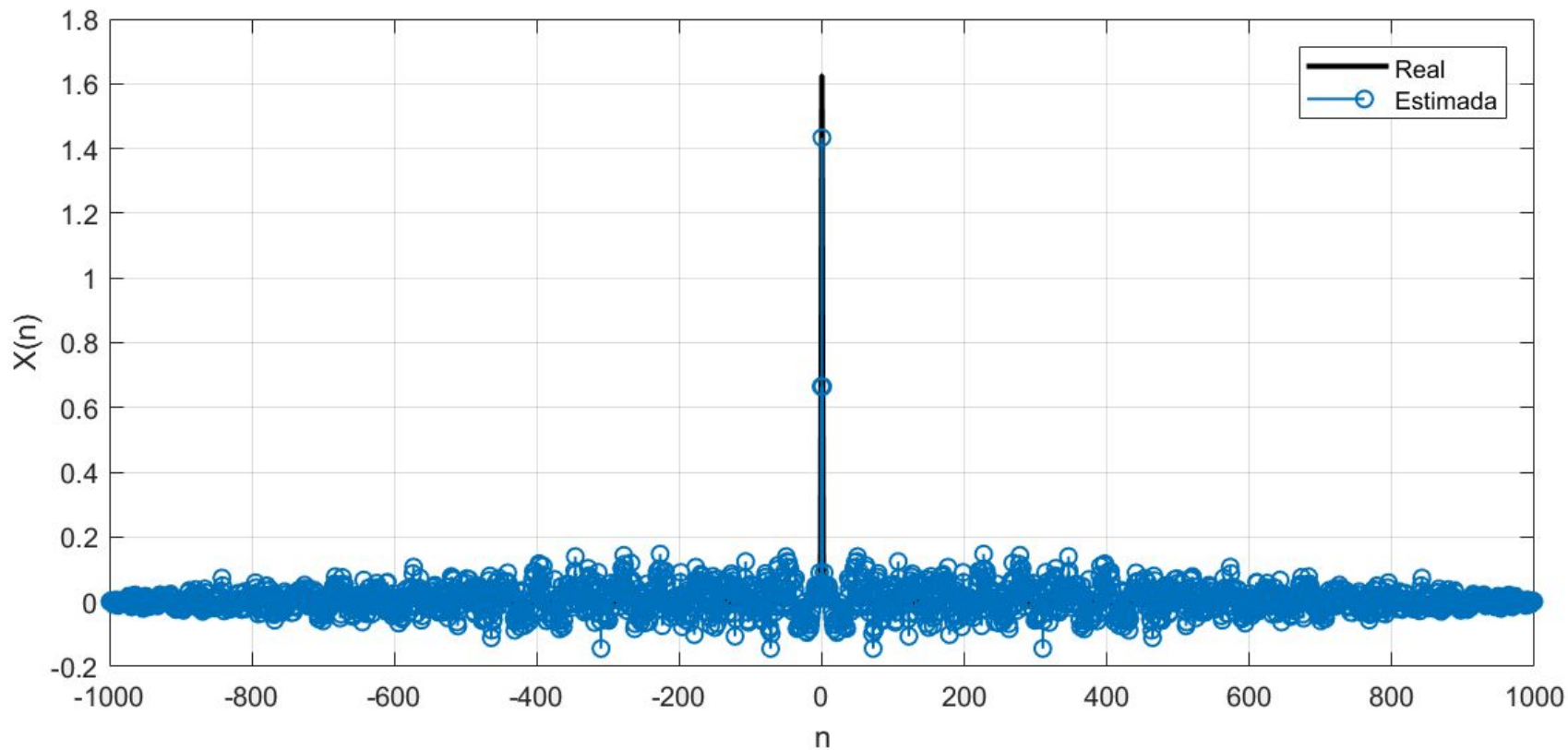
Actividad 4



Actividad 4



Actividad 4



Actividad 4

