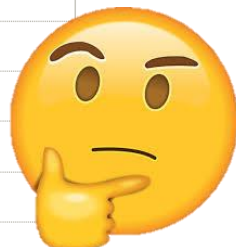
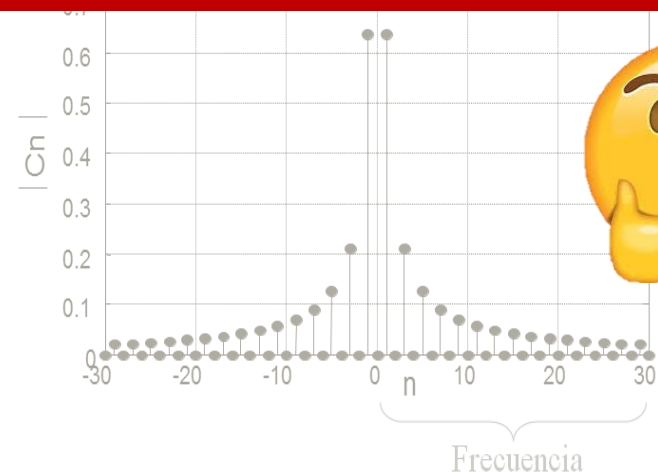
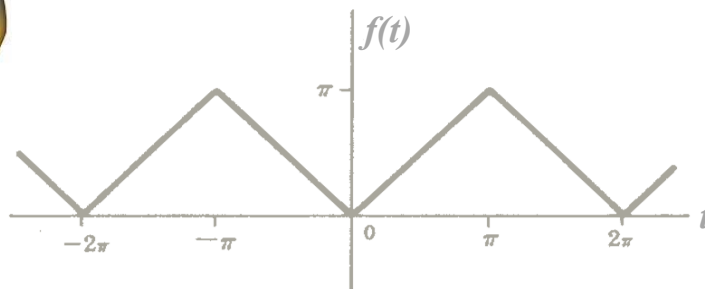
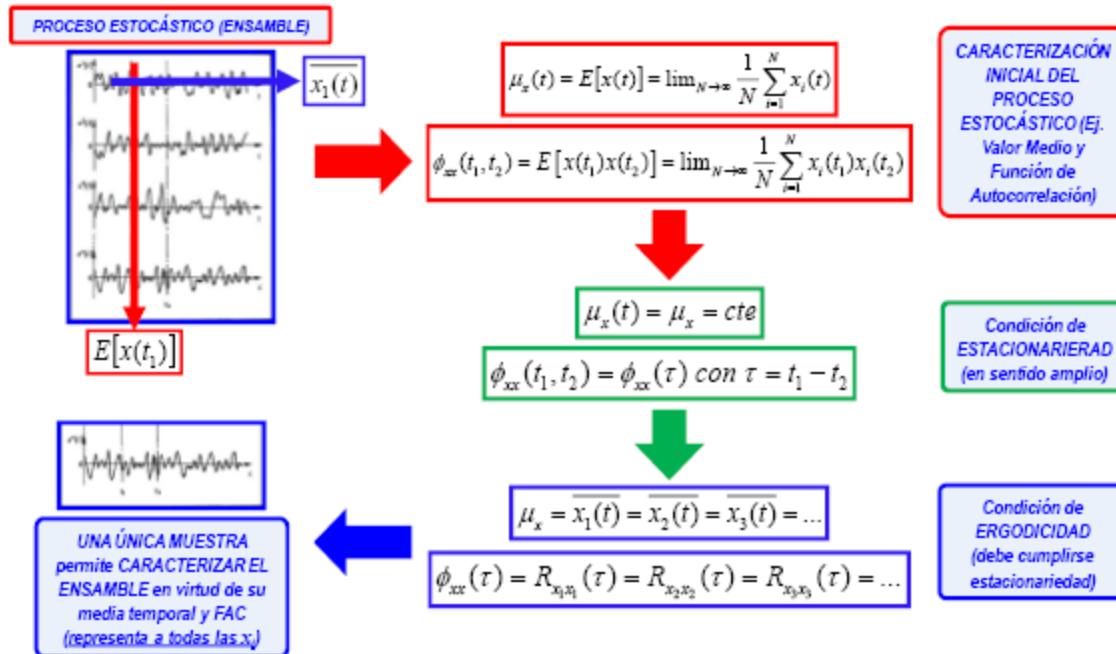


Actividad Práctica

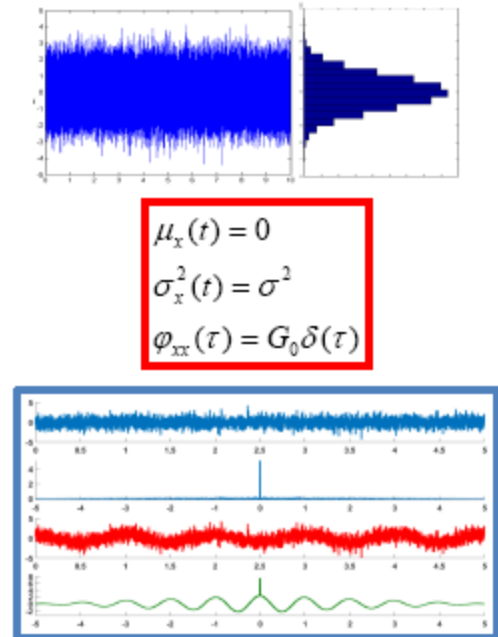
● Procesos Estocásticos en el tiempo 1P ●



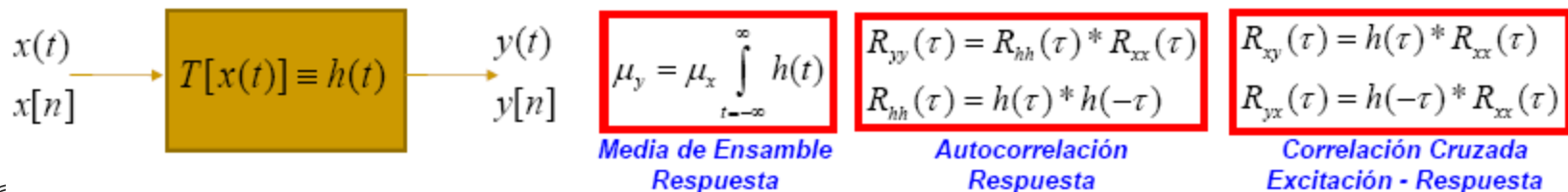
Caracterización de PEs



Proceso de Ruido Blanco



PEs Ergódicos y Sistemas LIT



Ejemplo A

Dada la matriz A, se pide:

- Calcular la correlación del ensamble en forma analítica
- Verificar con Matlab

Resolución a)

$$\phi_{xx}(t_1, t_2) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \cdot \sum_{i=1}^N x_i[t_1] \cdot x_i[t_2]$$

$$\phi_{xx}(0, 0) = \frac{5}{8} \cdot (1) ; \phi_{xx}(0, 1) = \frac{2}{8} ; \phi_{xx}(0, 2) = \frac{1}{8} ; \phi_{xx}(0, 3) = \frac{3}{8}$$

$$\begin{aligned} \phi_{xx}(1, 0) &= \frac{2}{8} \cdot (1) ; \phi_{xx}(1, 1) = \frac{3}{8} ; \phi_{xx}(1, 2) = \frac{1}{8} ; \phi_{xx}(1, 3) = \frac{2}{8} \\ \phi_{xx}(2, 0) &= \frac{1}{8} \cdot (1) ; \phi_{xx}(2, 1) = \frac{1}{8} ; \phi_{xx}(2, 2) = \frac{3}{8} ; \phi_{xx}(2, 3) = \frac{1}{8} \end{aligned}$$

Matriz A

1	0	0	1
1	0	0	1
1	0	1	0
0	1	1	1
1	1	0	1
0	0	0	0
1	1	0	0
0	0	1	0

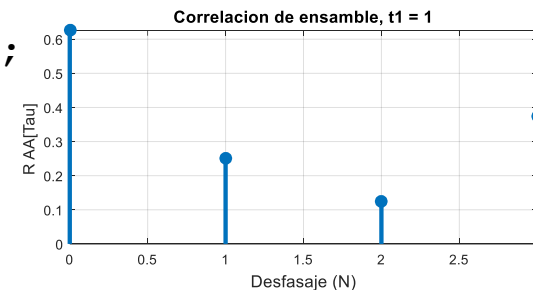
$t_1 = 0 ; t_2 = 1 ; t_3 = 2 ; t_4 = 3$

Ejemplo A - b) Verificar con Matlab

```
%% Ejemplo A
A= [1 0 0 1; 1 0 0 1; 1 0 1 0; 0 1 1 1 ; 1 1 0 1; 0 0 0 0; ...
    1 1 0 0 ; 0 0 1 0]
%% Autocorrelacion de ensamble(entre la primer COLUMNA, y las demás)
[cant_filas cant_col]=size(A) ;
for ind_col = 1:cant_col % columnas
    suma = 0;
    for ind_filas = 1:cant_filas % filas
        suma = suma + A(ind_filas, 1) * A(ind_filas, ind_col);
    end
    Correlacion_Ensamble(ind_col) = suma / cant_filas;
end
Tau= (0 : length(Correlacion_Ensamble)-1 ) ;
%Tau = [0 1 2 ...];
figure; stem(Tau,Correlacion_Ensamble,'filled', 'linewidth',3);
axis('tight'); grid('on');
xlabel('Desfasaje (N)','fontsize',12); ylabel('R AA[Tau]');
title('Correlacion de ensamble, t1 = 1','fontsize',12);
Correlacion_Ensamble
Correlac_Ensemb_analitica= [5/8 2/8 1/8 3/8]
Correlacion_Ensamble - Correlac_Ensemb_analitica
```

*Correlación para
datos Matriz*

*Tomo columna
1 fija y móvil*



Analítico y numérico coinciden

$$\phi_{xx}(0,0) = \frac{5}{8} \cdot (1) ; \phi_{xx}(0,1) = \frac{2}{8} ;$$

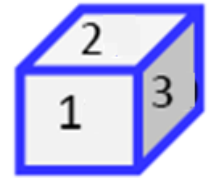
$$\phi_{xx}(0,2) = \frac{1}{8} ; \phi_{xx}(0,3) = \frac{3}{8}$$

Ejemplo B -

Ejemplo:

Se tiene un dado que tiene los siguientes valores en sus 6 caras:

$$x_i = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$



Se pide:

- Simular con Matlab el **tiro del dado 1000 veces**, cada 100 milisegundos, a este evento lo llamamos realización. **Repetir este evento 100000 veces.**
- Calcular el valor medio del proceso para distintos valores de “iteraciones n ”
- Calcular el valor medio de cada realización
- Analizar los resultados obtenidos

Ejemplo B -

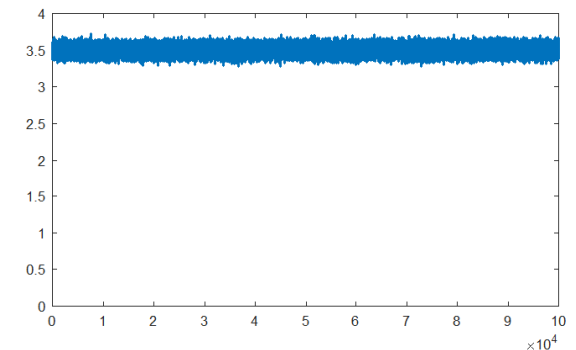
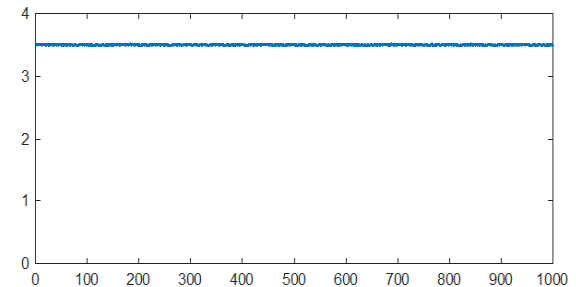
```
% Punto a) Generamos una matriz de 100000 filas y 1000 columnas
% Función randi genera números aleatorios Enteros, en este caso de 1 a 6
matriz = randi([1 6],100000,1000);

% Punto b)
valor_medio_columnas = mean(matriz,1) ;

% Punto c)
valor_medio_filas = mean(matriz,2) ;

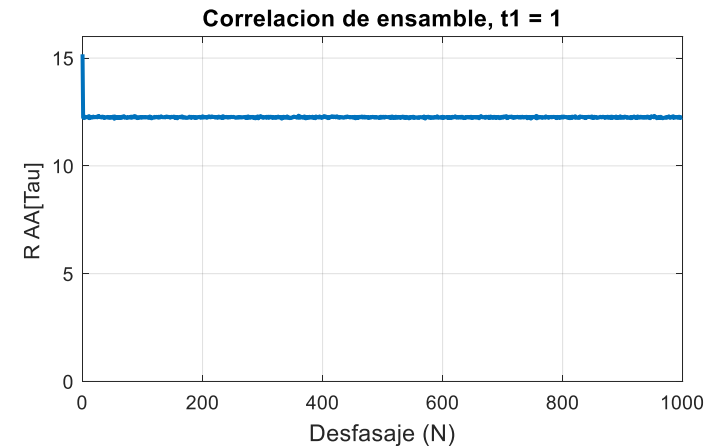
% Punto d)
% Graficamos valores medios
plot(valor_medio_columnas, 'linewidth',2)
ylim([0 4])
figure; plot(valor_medio_filas, 'linewidth',2)
ylim([0 4])
aa= mean(valor_medio_filas) ;
display(['Valor medio aa: ' num2str(aa)])
bb= mean(valor_medio_columnas) ;
display(['Valor medio bb: ' num2str(bb)])
```

Continua...



Ejemplo B - Continuación

```
A=matriz;  
[cant_filas cant_col]=size(A) ;  
% Autocorrelacion de ensamble  
% (entre la primer COLUMNA, y las demás)  
for ind_col = 1:cant_col % columnas  
    suma = 0;  
    for ind_fila = 1:cant_filas % filas  
        suma = suma + A(ind_fila, 1) * A(ind_fila,ind_col);  
    end  
    FAC_ensamble(ind_col) = suma / cant_filas;  
end  
Tau= (0 : length(FAC_ensamble)-1 ) ; %Tau = [0 1 2 ...];  
figure;  
%stem(Tau,FAC_ensamble,'filled', 'linewidth',3);  
plot(Tau,FAC_ensamble, 'linewidth',2);  
ylim([0 16]) ; grid('on');  
xlabel('Desfasaje (N)','fontsize',12); ylabel('R AA[Tau]');  
title('Correlacion de ensamble, t1 = 1','fontsize',12);
```



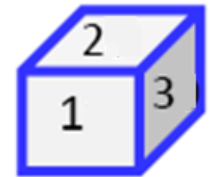
Ejemplo B -

Resultados:

Valor medio A: 3.4998

Valor medio B: 3.4998

Resultados Matlab
del valor esperado



Variables - A

A

100000x1000 double

	1	2	3	4	5
1	5	2	3	6	4
2	6	4	2	6	4
3	1	3	2	4	3
4	6	2	5	4	1
5	4	3	5	4	5
6	1	1	3	4	1
7	2	4	3	6	1

Variables - valor_medio_filas

valor_medio_filas

100000x1 double

	1	2
1	3.5160	
2	3.5740	
3	3.4740	
4	3.5190	
5	3.4930	

Variables - valor_medio_columnas

valor_medio_columnas

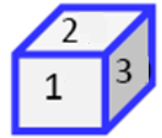
1x1000 double

	1	2	3	4
1	3.4992	3.5025	3.5013	3.4961

Ejemplo B -

Siendo $x_i = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, la probabilidad para cada elemento resulta: $p_x(x_i) = 1/6$
En este caso se especifica la probabilidad de cada muestra $p_x(x_i)$, habiendo solamente 6 casos posibles

$$E\{x(t)\} = \sum_{i=1}^6 x_i(t) \cdot p_x(x_i(t))$$



Podemos desplazarnos en t , y se obtienen los mismos resultados. Entonces, en este caso la expresión anterior se puede expresar de la siguiente manera:

$$\sum_{i=1}^6 x_i \cdot p_x(x_i) = \frac{1}{6} \cdot (1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6) = 3,5 \quad \text{Es el promedio}$$

Si calculamos el promedio temporal llegamos al mismo resultado que promedio del ensamble.

«En este caso particular $E\{x(t_1)\} = E\{x(t_2)\}$ »

Consigna de la clase #A (15 minutos)

Se desea caracterizar un proceso estocástico, generado a partir de la **medición de la temperatura** de una habitación durante del día, para lo cual se adquirieron **valores cada 2hs** (de 8 a 22hs), **durante 5 días**. Analizar los datos obtenidos (almacenados en el *campus virtual*), **utilizando MatLab**:



- Graficar el **ensamble resultante**
- Graficar los **indicadores estadísticos del proceso**



¿Cómo se **comportan** los indicadores obtenidos? ¿Son **variables o constantes** en relación al tiempo? ¿Podría considerarse la estadística **de un único día** para **caracterizar la totalidad del proceso estocástico**?

Actividad Práctica

Ayudas de Consigna

Análisis de Señales y Sistemas R2041 – R2072

```
% Cargamos los datos: le tienen que borrar la primera fila
```

```
A = load('MedTemp.txt');
```

```
% La primer fila son las horas
```

```
horas = A(1, : );
```

```
A = A(2:end, : ); % Elimino primer fila
```

```
% Las columnas son las horas / Las filas son los dias
```

```
% vectores que usaremos como ejes
```

```
% horas = [8 10 12 14 16 18 20 22];
```

```
dias = [1 2 3 4 5];
```

```
figure; hold on
```

```
for i=1: 5
```

```
    stem(horas,A(i,:), 'linewidth',3) ;
```

```
end
```

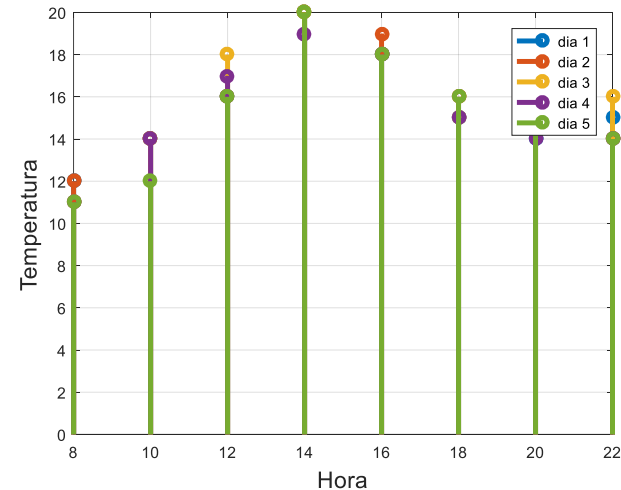
```
box on; grid on ;
```

```
ylabel('Temperatura','fontsize',14);
```

```
xlabel('Hora','fontsize',14);
```

```
legend('dia 1','dia 2','dia 3','dia 4','dia 5')
```

Graficamos las
Muestras



Actividad Práctica

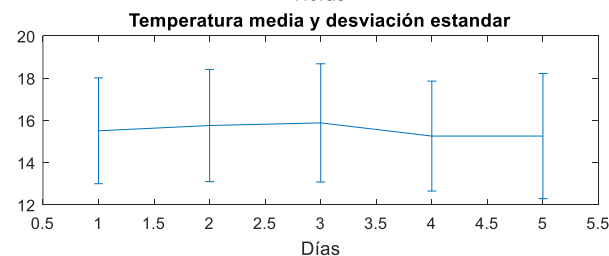
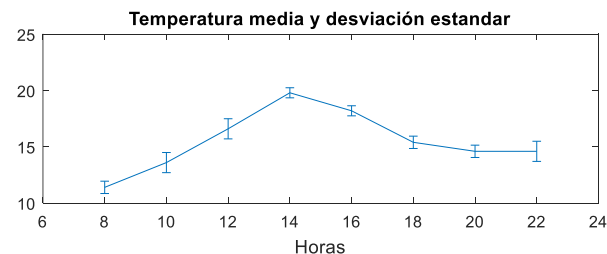
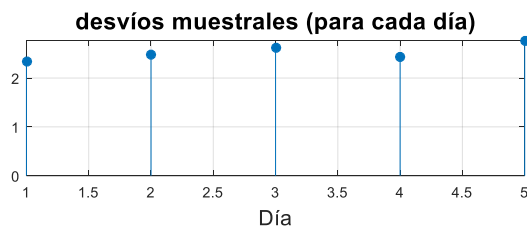
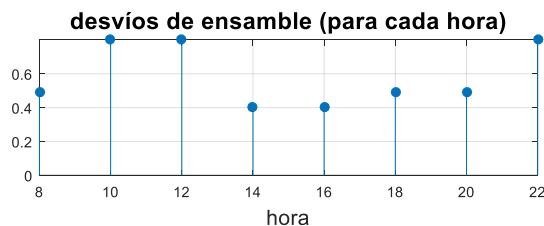
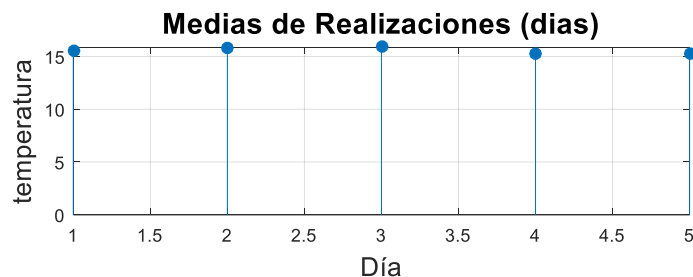
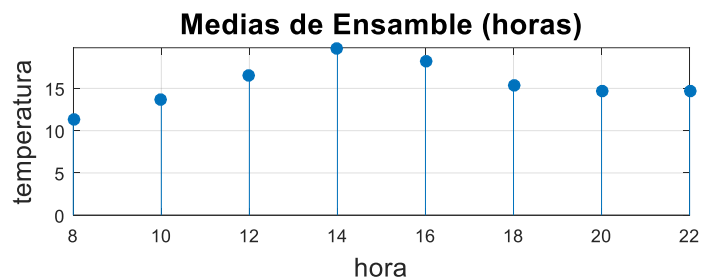
Ayudas de Consigna

Análisis de Señales y Sistemas R2041 – R2072

```
% Cont.  
Media_de_Ensamble = mean(A,1);%(la media para cada hora, o cada columna)  
Media_de_Realizacion = mean(A,2 ); % (la media de cada día)  
  
% Graficos Completar con stem  
horas, Media_de_Ensamble  
dias, Media_de_Realizacion  
  
%% Desvíos  
desvio_ensamble = std(A,1);  
desvio_muestral = std( transpose(A) , 1);  
% Graficos Completar stem  
horas, desvio_ensamble  
dias, desvio_muestral  
  
%Otra forma Desvíos  
figure; subplot(211)  
y= Media_de_Ensamble ; % mean(A);  
error = std(A) ; errorbar(horas, y, error )  
xlabel('Horas'); title('Temperatura media y desviación estandar')  
  
subplot(212)  
y = Media_de_Realizacion ; % y= mean(transpose(A));  
error = std(transpose(A)) ; errorbar(dias, y, error )  
xlabel('Días'); title('Temperatura media y desviación estandar')
```

Completar y subir a
campus

Analizamos
Valores Medios y
desvíos



Analizamos
Valores Medios y
desvíos

Solo
demostrativo.
USAR doble for

```

A = load('MedTemp.txt') ; % Cargo los datos
A = A(2:end, : ); % Elimino primer fila

%% FAC (func. autocorrelac) del Ensamble forma larga
n = length(A(:,1)); % cant. muestras (cant. filas)
t1 = 1; t2= 2; t3=3; t4=4; t5=5; t6=6; t7=7; t8=8;
FAC(1) = sum( A(:,t1) .* A(:,t1) ) / n ; % FAC_t1_t1
FAC(2) = sum( A(:,t1) .* A(:,t2) ) / n ; % FAC_t1_t2
FAC(3) = sum( A(:,t1) .* A(:,t3) ) / n ; % FAC_t1_t3
FAC(4) = sum( A(:,t1) .* A(:,t4) ) / n ; % FAC_t1_t4
FAC(5) = sum( A(:,t1) .* A(:,t5) ) / n ; % FAC_t1_t5
FAC(6) = sum( A(:,t1) .* A(:,t6) ) / n ; % FAC_t1_t6
FAC(7) = sum( A(:,t1) .* A(:,t7) ) / n ; % FAC_t1_t7
FAC(8) = sum( A(:,t1) .* A(:,t8) ) / n ; % FAC_t1_t8
Tau = [0 2 4 6 8 10 12 14];
figure; stem(Tau,FAC,'filled'); grid on;
title('FAC Ensamble')

```

```
A = load('MedTemp.txt') ; % Cargo los datos
A = A(2:end, : ); % Elimino primer fila
[cant_filas cant_col]=size(A) ;
%% FAC (func. autocorrelac) del ensamble con doble for
[n cant_col]=size(A) ;
% (entre la primera hora, 8AM, y las demás)
for ind_col = 1:cant_col % ind_col indica la hora, 8 columnas
    suma = 0;
    for ind_fila = 1:n % ind_fila indica el día; son 5 filas
        suma = suma + A(ind_fila, 1) * A(ind_fila, ind_col);
    end
    FAC_Ensamble(ind_col) = suma / n; % n: cant. filas
end
Tau = [0 2 4 6 8 10 12 14];
figure; stem(Tau,FAC_Ensamble,'filled');
axis('tight'); grid('on');
xlabel('Desfasaje (horas)','fontsize',12); ylabel('Rxx[Tau]');
title('Correlacion de ensamble, t1 = 8 AM','fontsize',12);
%% Autocorrelacion de ensamble
% (entre la SEGUNDA HORA, 10AM, y las demas)
USAR: suma = suma + A(inx_day, 2) * A(inx_day,inx_hora);
      Tau = [-2 0 2 4 6 8 10 12];
```

Completar y subir a
campus
Analizamos las
correlaciones

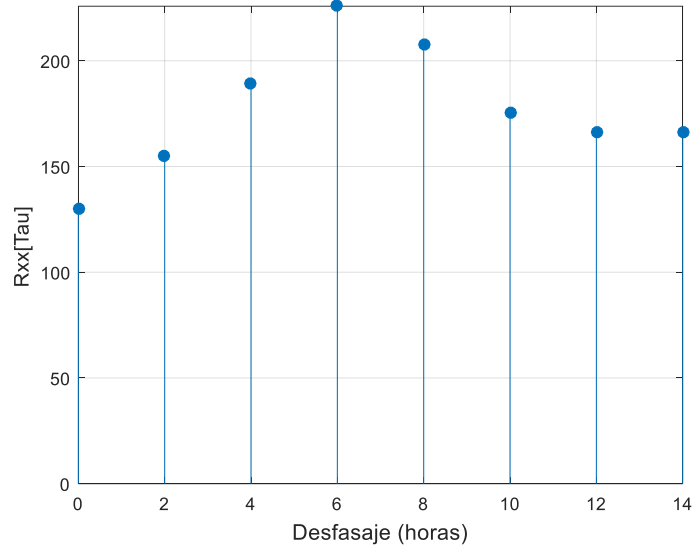
```

%% Autocovarianza
% (auto-correlación de ensamble pero removiendo la media de ensamble a
% cada valor antes de multiplicar)
Media_de_Ensamble = mean(A);
HORA_8AM = 1;
for ind_col = 1:8 % %Hora: 8AM es 1, 10 AM es 2, ..
    suma = 0;
    for ind_fila = 1:5
        suma = suma + ...
            ( A(ind_fila, 1) - Media_de_Ensamble(1) ) * ...
            ( A(ind_fila,ind_col) - Media_de_Ensamble(ind_col) );
    end
    Autocovarianza_Ensamble(ind_col) = suma / 5;
end
eje_horas = (0 : length(Autocovarianza_Ensamble)-1 ) * 2;
%Tau = [0 2 4 6 8 10 12 14];
figure;
% Graficar con stem     eje_horas,Autocovarianza_Ensamble

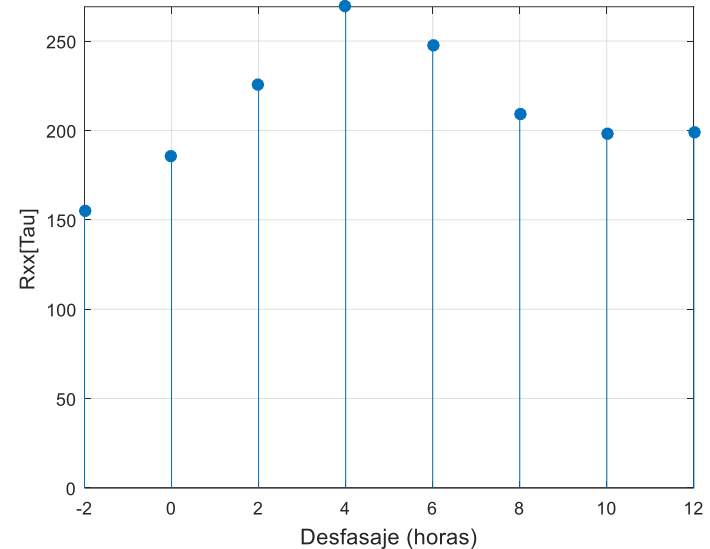
```

Completar y subir a
campus
Analizamos
Autocovarianza

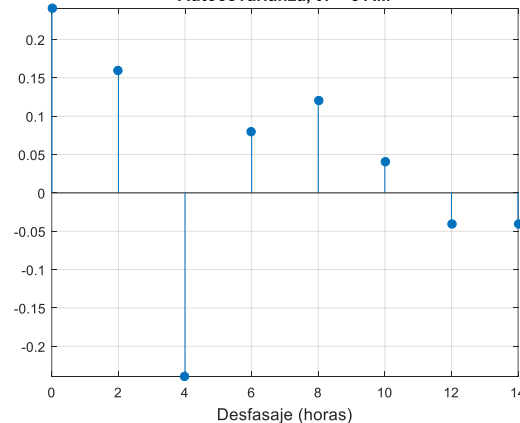
Correlacion de ensamble, $t_1 = 8 \text{ AM}$



Correlacion de ensamble, $t_2 = 10 \text{ AM}$



Autocovarianza, $t_1 = 8 \text{ AM}$



Consigna de la clase #B (20 minutos)

Se desea caracterizar el **comportamiento de la frecuencia cardíaca** de un grupo de **10** estudiantes durante la clase. Para ello se efectúan mediciones cada **15 min.** durante **2hs.** (almacenadas en el campus virtual). **Utilizar MatLab** para evaluar **estacionariedad** y **ergodicidad** del **PE** respecto de la **media de ensamble** $\mu[t_n]$ y la **función de autocorrelación** $\phi_{xx}[t_1, t_2]$ (efectuar los gráficos correspondientes).



$$\mu_x[t_n] = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i[t_n]$$

$$\phi_{xx}[t_1, t_2] = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i[t_1] x_i[t_2]$$



$$\phi_{xx}(t_1, t_2) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \cdot \sum_{i=1}^N x_i[t_1] \cdot x_i[t_2]$$

Un **PE ESTACIONARIO** se denomina “**ERGÓDICO respecto del VALOR MEDIO**” si el **promedio temporal de cualquiera de las muestras** generadas por el mismo **coincide con la media del ensamble μ_x** (estacionaria)



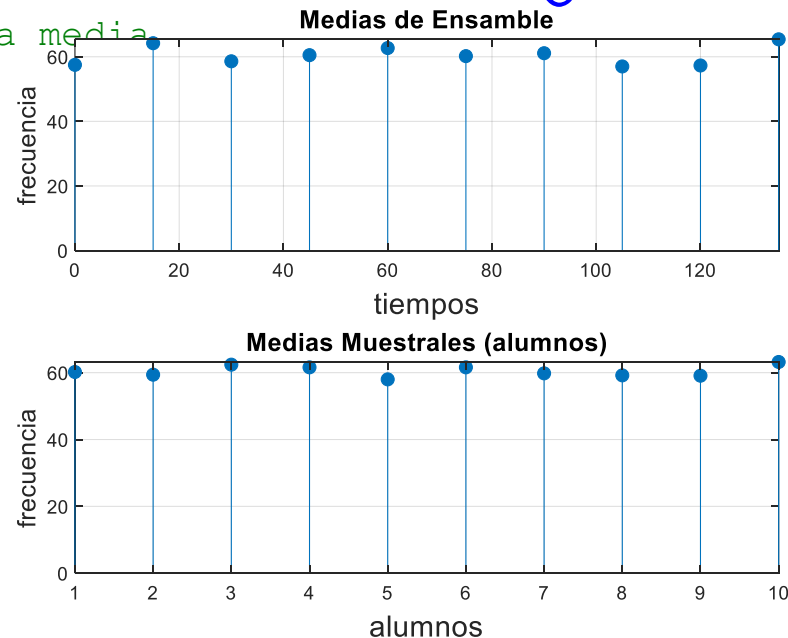
$$\overline{x_i(t)} = \mu_x, \text{ para todo } i$$

PE ERGÓDICO (debe ser ESTACIONARIO de modo que $\mu_x(t)=cte$)

```
% Frecuencia cardíaca
A1 = importdata('MedFC.txt');
A = A1.data(:, 2:end) ;
medias_ensamble = mean(A);
medias_muestrales = mean(transpose(A)); % de cada alumno
tiempos = ( 0 : length(A(1,:))-1 ) * 15;
alumnos = 1 : 10;
figure;

% COMPLETAR GRAFICAR Analizar
% Completar No / Sí es ergódico en la media
```

Código Matlab
En Clases
Completar, graficar, analizar



%% FAC (func. autocorrelac) del ensamble con doble for

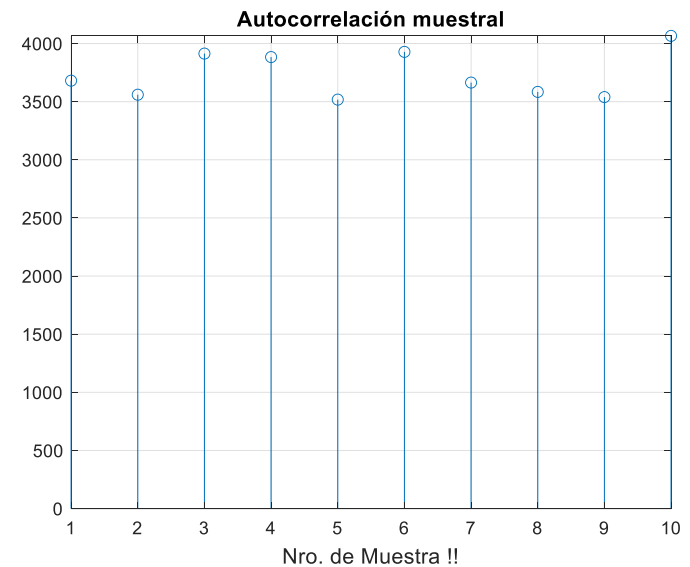
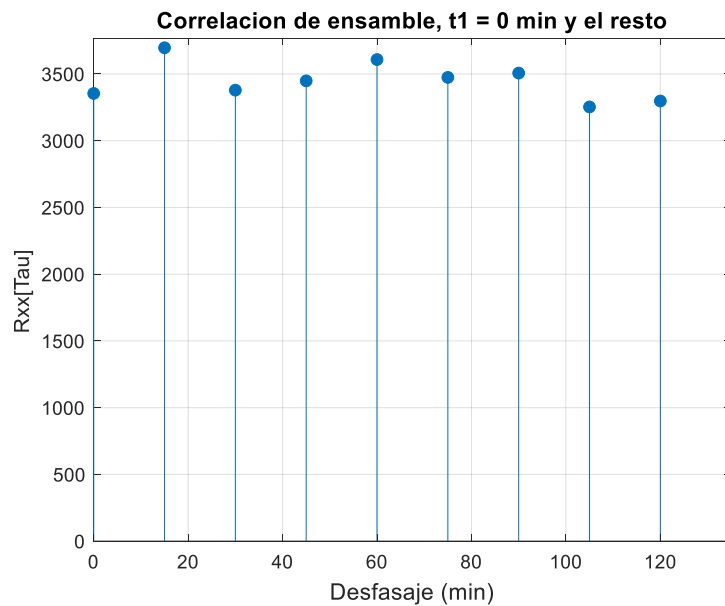
1) Completar similar a la Tarea Anterior !!!!!

2) AGREGAMOS SIGUIENTE CÓDIGO !!!!!

```
%% %  
% todas las FAC de ensamble, t1 y t2 varían, pero mismo tau  
[n cant_col]=size(A) ;  
for inx_comparaciones = 1:9  
    FAC(inx_comparaciones) = sum( A(:,inx_comparaciones) .* A(:,inx_comparaciones+1) ) / n ;  
end  
comparaciones = 1:9;  
figure;  
stem(comparaciones, FAC);  
GRAFICAMOS !!  
  
%% Autocorrelación muestral  
for nn= 1:10 % nro. de muestra  
    Rxx = xcorr( A(nn,:), A(nn,:), 'biased' );  
    Rxx_muestra(nn) = max(Rxx) ;  
end  
stem(Rxx_muestra)  
GRAFICAMOS
```

Código Matlab
En Clases
Completar, graficar, analizar

Código Matlab
En Clases
Completar, graficar, analizar



Consigna de la clase #C (20 minutos)

Un sistema *LIT* de **respuesta impulsional** es $h(t)=e^{-2t}u(t)$ es excitado con una señal aleatoria $x(t)$, que proviene de un proceso estocástico **ergódico** de **ruido blanco** (media μ_x y **FAC** $R_{xx}(\tau)=G_0\delta(\tau)$). **Caracterizar el PE resultante** en virtud de:

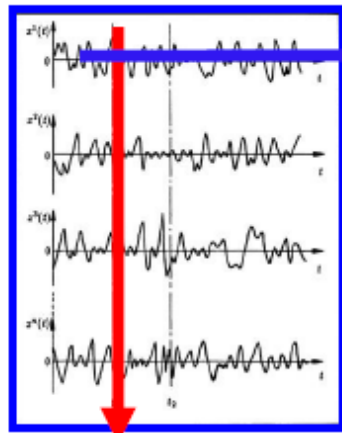


- a) El valor medio de la respuesta μ_y
- b) La **FAC** de la respuesta $R_{yy}(\tau)$
- c) El contenido energético de la respuesta $y(t)$ ($R_{yy}(0)$)



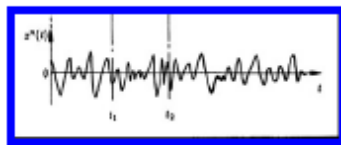
Utilizar MatLab para **verificar los resultados obtenidos** en virtud de la generación de **RBG** (aplicar **convolución** a la excitación $x(t)$ de modo de obtener $y(t)$)

PROCESO ESTOCÁSTICO (ENSAMBLE)



$x_1(t)$

$E[x(t_1)]$



UNA ÚNICA MUESTRA
permite CARACTERIZAR EL
ENSAMBLE en virtud de su
media temporal y FAC
(representa a todas las x_i)

$$\mu_x(t) = E[x(t)] = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i(t)$$

$$\phi_{xx}(t_1, t_2) = E[x(t_1)x(t_2)] = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i(t_1)x_i(t_2)$$

$$\mu_x(t) = \mu_x = cte$$

$$\phi_{xx}(t_1, t_2) = \phi_{xx}(\tau) \text{ con } \tau = t_1 - t_2$$

$$\mu_x = \overline{x_1(t)} = \overline{x_2(t)} = \overline{x_3(t)} = \dots$$

$$\phi_{xx}(\tau) = R_{x_1x_1}(\tau) = R_{x_2x_2}(\tau) = R_{x_3x_3}(\tau) = \dots$$

CARACTERIZACIÓN
INICIAL DEL
PROCESO
ESTOCÁSTICO (Ej.
Valor Medio y
Función de
Autocorrelación)

Condición de
ESTACIONARIEDAD
(en sentido amplio)

Condición de
ERGODICIDAD
(debe cumplirse
estacionariedad)

Bajo la misma premisa, puede evaluarse la **FAC** correspondiente a las **muestras de ensamble de la respuesta $y(t)$** :

$$R_{yy}(\tau) = E[y(t)y(t+\tau)] \Rightarrow y(t) = x(t) * h(t) \Rightarrow \begin{cases} R_{yy}(\tau) = R_{hh}(\tau) * R_{xx}(\tau) \\ R_{hh}(\tau) = h(\tau) * h(-\tau) \end{cases}$$

Recordar que la FAC correspondiente a la RESPUESTA del sistema LIT es el resultado de la CONVOLUCIÓN entre las FAC de x y h

De modo que si el **PE de EXCITACIÓN** resulta **ERGÓDICO**, la **FAC** correspondiente al **PE de respuesta del sistema LIT** puede obtenerse a partir de la **CONVOLUCIÓN** entre las autocorrelaciones de cualquiera de las muestras de $x(t)$ y la **FAC** de $h(t)$. Asimismo, si se evalúa la **FCC** entre **excitación** y **respuesta** se obtiene:

$$\begin{cases} R_{xy}(\tau) = h(\tau) * R_{xx}(\tau) \\ R_{yx}(\tau) = h(-\tau) * R_{xx}(\tau) \end{cases}$$

La CORRELACIÓN CRUZADA ente EXCITACIÓN y RESPUESTA está vinculada DIRECTAMENTE con la respuesta impulsional $h(t)$

por lo que si $x(t)$ resulta un **PE de Ruido Blanco Gaussiano** ($R_{xx}(\tau) = G_0 \delta(\tau)$):

$$R_{xy}(\tau) = h(\tau) * G_0 \delta(\tau) = G_0 h(\tau)$$

LA RESPUESTA IMPULSIONAL $h(t)$ puede ser obtenida como EL RESULTADO DE LA CORRELACIÓN CRUZADA ENTRE UNA EXCITACIÓN ESTOCÁSTICA Y SU RESPUESTA asociada!!!

Actividad Práctica

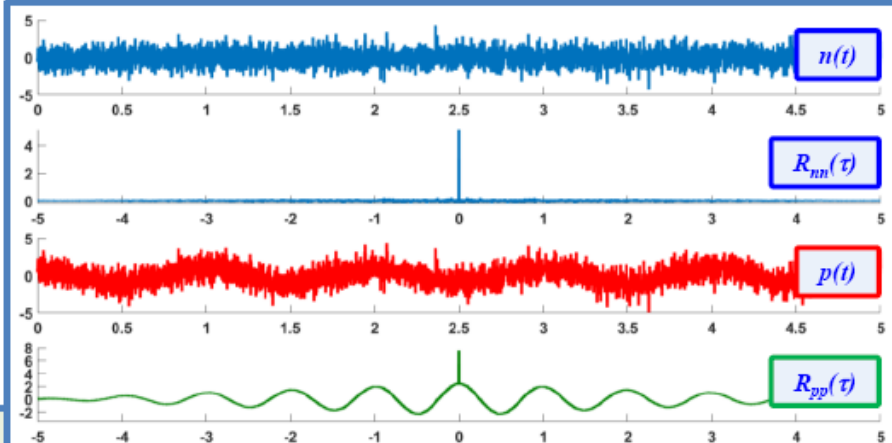
Repaso

Análisis de Señales y Sistemas R2041 – R2072

Repaso
ejemplo Ruido
Blanco

```
%Señal DETERMINÍSTICA
Ts=0.001;
t=0:Ts:5;
x=cos(2*pi*t);
%Señal ESTOCÁSTICA (R. B. Gaussiano)
n=wgn(1,length(x),0);
%COMBINACIÓN x+n
p=x+n;
%MEDIA TEMPORAL MUESTRA RBG (=0)
mx=mean(n)
%VARIANZA TEMPORAL MUESTRA RBG (=1)
s2x=var(n)
%AUTOCORRELACIÓN RGB
[Rnn,tau]=xcorr(n,n);
%AUTOCORRELACIÓN x+n
[Rpp,tau]=xcorr(p,p);
subplot(411),plot(t,n);
subplot(412),plot(tau*Ts,Rnn*Ts);
subplot(413),plot(t,p);
subplot(414),plot(tau*Ts,Rpp*Ts);
```

La generación de una muestra $n(t)$ perteneciente a un proceso de ruido blanco de tipo gaussiano, puede llevarse a cabo en MatLab/Octave en virtud de la función "WGN". Puede verificarse que dicha muestra posee promedio temporal nulo (MEAN) y varianza unitaria (VAR) por defecto. Al aplicar la función de autocorrelación (XCORR) se advierte un único valor no nulo en $\tau=0$ (función impulso). Si la muestra de ruido se combina con una señal determinística $x(t)=\cos(2\pi t)$, el cálculo de la función autocorrelación proporciona en este caso la suma de las autocorrelaciones de $x(t)$ y $n(t)$, debido a que ambas señales son independientes entre sí.



Actividad Práctica EN MATLAB...

Análisis de Señales y Sistemas R2041 – R2072

```
%% Tarea
dt = 0.001;  t= 0: dt: 5 ;
h = exp(-2*t) .*escalon(t) ;
% Señal esocástica Ruido Blaco Gaussiano
n=wgn(1, length(t),0) ;
%x= 0.* ones(1,length(t)) +  n;
%x= 1*sin(2*pi*t) +  n;
x= n;
% Punto a)
mu_x = mean(x)
y = conv(h, x)*dt ;
mu_y = mean(y)
% GRAFICAR ENTRADA Y SALIDA

[Rxx, tau1] = xcorr(x , x) ;
%Graficar:  tau1*dt, Rxx*dt
[Rhh, tau2] = xcorr(h , h) ;
Ryy = conv( Rhh, Rxx)*dt ;
```

Punto a) Agregar

$$\mu_y = \mu_x \int_{t=-\infty}^{\infty} h(t)$$

*Media de Ensamble
Respuesta*

Punto b) Completar; utilizamos

$$R_{yy}(\tau) = R_{hh}(\tau) * R_{xx}(\tau)$$

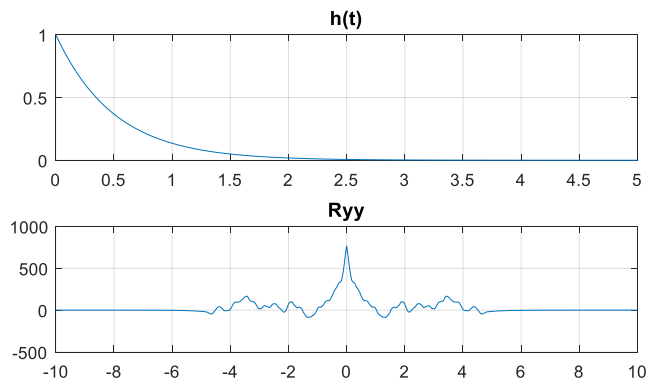
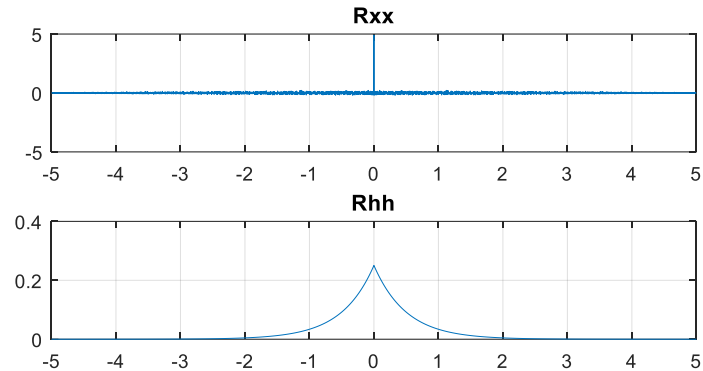
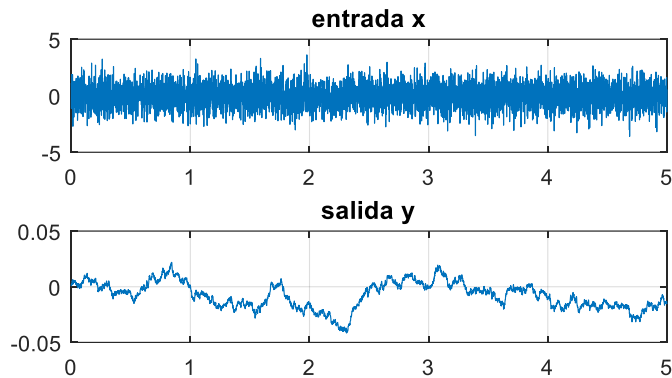
Aumenta el largo de la señal

Graficar «todas» las Autocorrelaciones

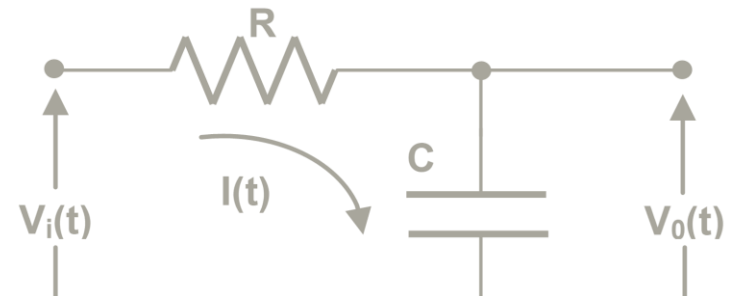
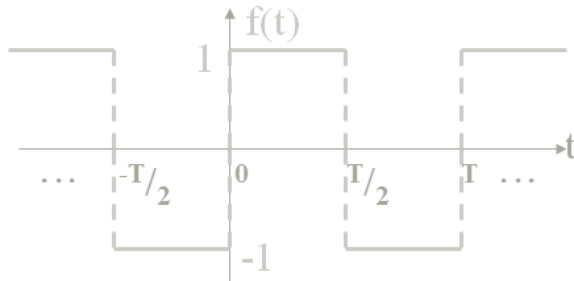
Punto c)

*R_{yy}(0) ... Cuanto vale ? A
que corresponde ?*

%%



Completar
Reproducir señales
Conclusiones



Actividad Práctica ¿CONSULTAS? Foro Campus Virtual

