

Maestría en Ingeniería Eléctrica especialización Telecomunicaciones

Comunicaciones Digitales

Tarea #0

Luis Emilio Tonix Gleason
Fernando Alberto Madera Torres

20/03/2022

Dr. Ramon Michel Parra

# Tabla de contenido

Ejercicio 1	
Ejercicio 2	∠
Ejercicio 3	5
Generacion de ventana cuadrada	
Ejercicio 4	
Radian domain	
Sampling Frequency domain	
Lectura de Audio	
Aplicacion de filtros en audio	
Conversión y comparación en tiempo	15
Ejercicio 5	17
Observaciones	
Ejercicio 6	
overlap and add	21
overlap and save	

Relación entre las series de Fourier (FS), la transformada de Fourier (FT), La transformada de Fourier en tiempo discreto (FTDT) y la transformada discreta de Fourier (FDT).

#### Series de Fourier

Cualquier forma de onda periódica está formada por un componente promedio y una serie de ondas senoidales y cosenoidales relacionadas armónicamente, donde una armónica es un múltiplo entero de la frecuencia fundamental.

$$f(t) = A_0 + A_1 \cos \theta + A_2 \cos 2\theta + A_1 \cos 3\theta \dots + A_n \cos n\theta + B_1 \sin \delta + B_2 \sin 2\delta + B_3 \sin 3\delta \dots + B_n \sin n\delta \qquad donde \quad \delta = \theta$$

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k \, e^{jk\omega_0 t}$$

$$c_k = \frac{1}{T_0} \int_T x(t) e^{-jk\omega_0 t} dt$$

La frecuencia fundamental es la primera armónica y es igual a la frecuencia o rapidez de repetición de la forma de onda. La frecuencia fundamental es la mínima necesaria para representar la forma de onda.

La serie de Fourier se utiliza en el análisis de señales para cambiar una señal en el dominio del tiempo a una señal en el dominio de la frecuencia, se puede obtener una serie de Fourier para cualquier función periódica.

#### Transformada de Fourier

Puede ser aplicada a una señal aperiódica, este limitando un tiempo de observación y dando por hecho que esa ventana observable sea tomada como un periodo.

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-j\omega t} dt$$

$$X(t) = X^{-1}(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) e^{j\omega t} d\omega$$

#### Transformada de Fourier en Tiempo Discreto

Es la transformada para una señal discreta, tiene relación con la transformada z, la transformada de tiempo discreto vive en el circulo unitario de la transformada Z.

$$X(\omega) = \sum x[n]e^{-j\omega n}$$

#### Transformada Discreta de Fourier

Se muestrea una señal en el dominio del tiempo, en tiempo discretos. Las muestras se guardan en una memoria para realizar un algoritmo que calcula la transformación.

$$X_k = \sum x_n \, e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

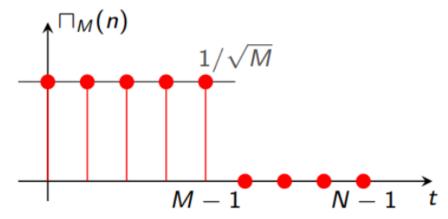
Dos funciones temporales (No senoidales) y obtener su TF mediante el cálculo directo y compruebe su aproximación mediante la TDF correctamente escalada.

$$F(\omega) = \int_{-1}^{1} e^{-j\omega t} dt = -\frac{e^{-j\omega t}}{j\omega} = \frac{1}{j\omega} e^{-j\omega t}|_{-1}^{1} =$$

$$F(\omega) = -\frac{1}{j\omega} \left[ e^{-j\omega} - e^{j\omega} \right] = \frac{1}{\omega} \left[ \frac{e^{j\omega} - e^{-j\omega}}{j} \right] = \frac{\sin(\omega)}{\omega} = \operatorname{sinc}(\omega)$$



TDF



La norma de este pulso es  $\frac{1}{\sqrt{M}}$  este sería el escalamiento según su longitud

$$X(k) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{M}n} e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = \frac{1}{\sqrt{MN}} \sum_{n=0}^{M-1} e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

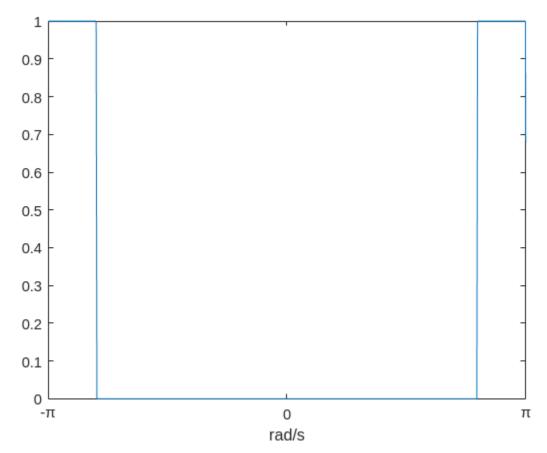
Diseñar un filtro pasa altas de 51 coeficientes a partir de 8pi/10

Filtro en la frecuencia de  $-\pi$  a  $\pi$  con el filtro hasta  $\omega_f > \frac{8\pi}{10}$ 

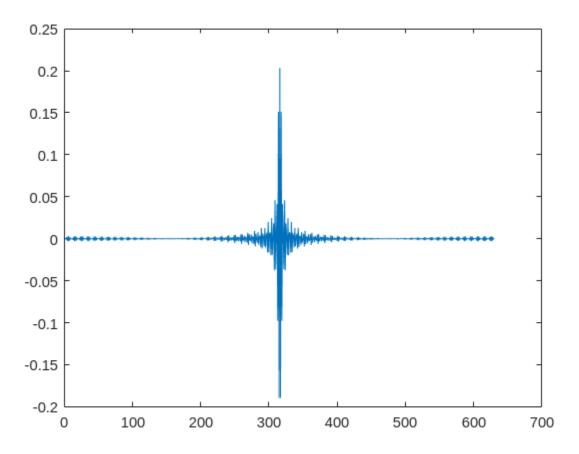
#### Generacion de ventana cuadrada

```
Se define un tiempo de observacion de 625 segundos por ser -\pi, \pi el rango es 2\pi
bound =[-pi,pi]; % 2pi range lenght
obs = 100 % 100 segundos
obs = 100
[-\pi, -8\pi/10, 8\pi/10, \pi]
%Puntos de corte del filtro
cut_points = [-pi -8*pi/10 8*pi/10 pi];
% tiempo de observacion 100s * 2pi = 625 muestras
space = bound(1):1/obs:bound(2)+1/100;
%inicia señal de filtro en 0
rad_space = zeros(1,length(space));
%parametros limite en la señal
%cut_freq_id se utilizara despues para el corte en tiempo tambien
cut freq id = [];
%Counter for cutting points
cnt = 0;
%Iterate over all cutting points and when reach a pair of poins mod(cnt,2)
%assign them the frecuency square window.
for section = cut_points % Ventana limits
   temp = find(space == interp1(space, space, section, 'nearest'));%index in
linespace
   cut_freq_id = [cut_freq_id temp]; % add index of limits
   cnt = cnt +1;
   if(mod(cnt,2) == 0) % Cnt is a pair of cutting values
       rad space(cut freq id(cnt-1):cut freq id(cnt)) = 1;
   end
end
%Parametros de la grafica
plot(space, rad_space)
```

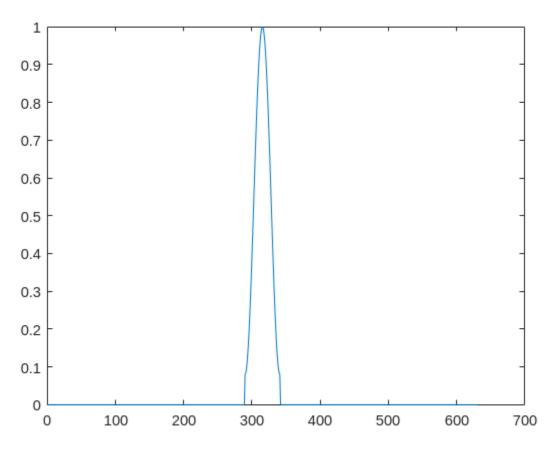
```
xlim([-pi pi])
xticks([-pi 0 pi 2*pi 3*pi])
xticklabels({'-\pi','0','\pi'})
xlabel('rad/s')
```



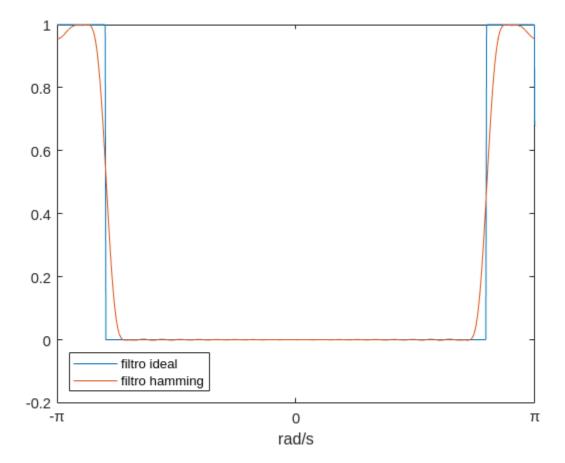
Converimos las ventanas de frecuencia a tiempo.
ventana\_tiempo = real(ftot(rad\_space));
plot(ventana\_tiempo)



```
Generacion de ventanas en tiempo, con 51 coeficientes. Y una venta de hamming
ventanacuad = zeros(1,length(space));
coeff = 51;
middle = (length(space))/2;
left = int32((middle-coeff/2));
right = int32((middle+coeff/2));
ventanacuad(left:right) = hamming(coeff+1)';
plot(ventanacuad)
```



```
filtro_cuad=ventana_tiempo.*ventanacuad;
plot(space,rad_space);
hold on
plot(space,real(ttof(filtro_cuad))/max(real(ttof(filtro_cuad))))
xlim([-pi pi])
xticks([-pi 0 pi 2*pi 3*pi])
xticklabels({'-\pi','0','\pi'})
xlabel('rad/s')
legend({'filtro ideal','filtro hamming'},'Location','southwest')
hold off
```



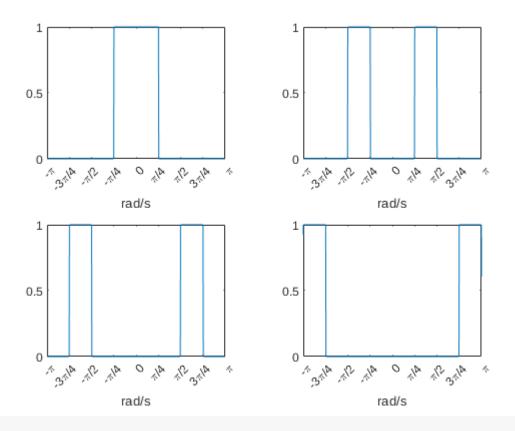
Diseñar 4 filtros de 45 coeficientes, cada uno con las frecuencias positivas de corte ideales en

filtro1= 
$$\left[0, \frac{\pi}{4}\right]$$
  
filtro2=  $\left[\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{2}\right]$   
filtro3=  $\left[\frac{\pi}{4}, \frac{3\pi}{4}\right]$   
filtro4=  $\left[\frac{3\pi}{4}, \pi\right]$ 

Definimos un tiempo de observación de 1 seg. Esto quiere decir que si muestreamos a 8000 muestras por segundo tendremos 1/8000 como tiempo de observación.

#### Radian domain

```
bound =[-pi,pi];
space = bound(1)-1/100:1/100:bound(2)+1/100;
%generate 4 spaces
rad_space = zeros(4,length(space));
range = 0:pi/4:pi;
% 4 graphs to be ploted
figure(1)
t = tiledlayout(2,2);
side =[-1,1];
for n=2:1:5
    %index in space
    for m=side % negative, positve side
        start_filter = find(space == interp1(space, space, m*range(n-
1), 'nearest'));
        end_filter = find(space == interp1(space,space,m*range(n),'nearest'));
        %4d tensor of filters, n-1 acces to layer of tensor.
        rad space(n-1,min(start filter,end filter):max(start filter,end filter))
= 1;
    end
    %plotting stuff
    nexttile
    plot(space, rad_space(n-1,:));
    xlim([-pi pi])
    xticks([-pi -pi*3/4 -pi/2 -pi/4 0 pi/4 pi/2 pi*3/4 pi])
    xticklabels({'-\pi','-3\pi/4','-\pi/2','-
\pi/4','0','\pi/4','\pi/2','3\pi/4','\pi'})
    xlabel('rad/s')
end
```



### Sampling Frequency domain

Dividimos el eje por  $2\pi$  . Esto para hacer la conversion de  $\frac{\mathrm{rad}}{s}$  a  $\mathrm{Hz} = \frac{1}{s}$ 

$$\omega = 2\pi f$$
 ,  $f = \frac{\omega}{2\pi}$ 

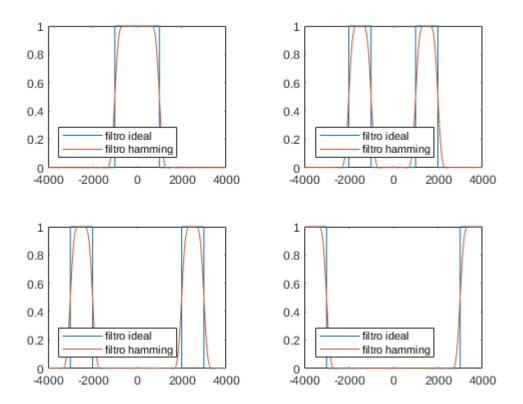
Posteriormente multiplicamos por la frequencia de muestreo  $F_{\rm S}=8000{\rm Hz}$  para obtener el **maximo** espacio libre de alias .

Det tal forma que la venta queda de

windows = zeros(4,length(space\_fs));

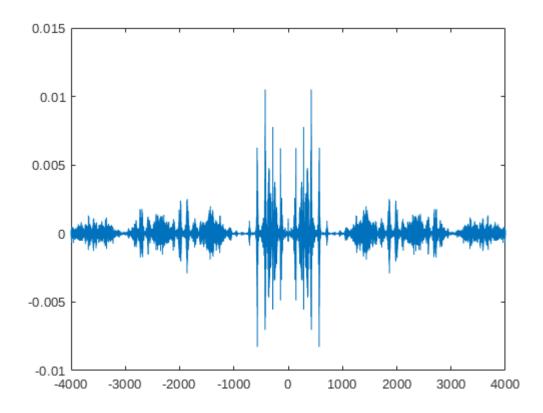
$$\left[-\frac{F_s}{2}, \frac{F_s}{2}\right]$$
 Fs = 8000; % sampling frequency Coeff = 45; % num of coefficientes 
$$F_s = \frac{\omega}{2\pi} * F_s$$
 bound\_fs = (bound./(2\*pi)).\*(Fs); 1 second of observation time space\_fs = bound\_fs(1):1:bound\_fs(2); % 1 second %tensors space filter\_fs = zeros(4,length(space\_fs)); filter\_time = zeros(4,length(space\_fs));

```
range_fs = (range./(2*pi)).*Fs;
% 4 graphs to be ploted
figure(2)
dt_fs = tiledlayout(2,2);
side =[-1,1]; % positive and negative side of the spectra
for n=2:1:5
   %index in space
    for m=side % negative, positve side
        start filter = find(space fs == interp1(space fs,space fs,m*range fs(n-
1), 'nearest'));
        end_filter
                     = find(space_fs ==
interp1(space fs,space fs,m*range fs(n), 'nearest'));
        %4d tensor of filters, n-1 acces to layer of tensor.
        filter fs(n-1,min(start_filter,end_filter):max(start_filter,end_filter))
= 1;
    end
   %time signal of square filter
   filter_time(n-1,:) = real(ftot(filter_fs(n-1,:)));
   %in this case time signal is centered at 0 so 45 coeff means -22,0,22
   middle
                = (length(space fs))/2;
    left
                = int32((middle-Coeff/2));
                = int32((middle+Coeff/2));
   %inserting hamming filtering
   windows(n-1,left:right) = hamming(Coeff+1)';
   %convolution
   windows(n-1,:) = windows(n-1,:).*filter_time(n-1,:);
   %normalization
   windows(n-1,:) = real(ttof(windows(n-1,:)))/max(real(ttof(windows(n-1,:))));
   %plotting stuff
    nexttile
    plot(space_fs,filter_fs(n-1,:));
    hold on;
    plot(space_fs,windows(n-1,:));
    legend({'filtro ideal','filtro hamming'},'Location','southwest')
   hold off;
end
```



## Lectura de Audio

```
figure(7)
[y, audioFS] = audioread("Audios/grape-juice.wav");
Ajustamos el sample rate para garantizar los 8000 samples/sec
s_down_resample = resample(y, Fs, audioFS);
m_t = s_down_resample(1:(Fs+1)); %cut one second final message signal
m_t_f = real(ftot(m_t));
plot(space_fs,m_t_f);
```

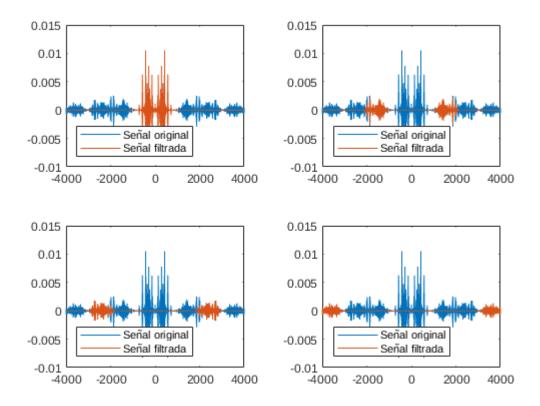


## Aplicacion de filtros en audio

Simplmente queda como la multiplicacion en frecuencia de las dos señales.

```
figure(4)
filtered_signals = [m_t_f m_t_f m_t_f m_t_f]';
dt_filtered = tiledlayout(2,2);

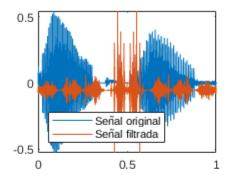
for n=1:1:4
    filtered_signals(n,:) = filtered_signals(n,:).*windows(n,:);
    %plotting stuff
    nexttile
    plot(space_fs,m_t_f);
    hold on;
    plot(space_fs,filtered_signals(n,:));
    legend({'Señal original','Señal filtrada'},'Location','southwest')
    hold off;
end
```

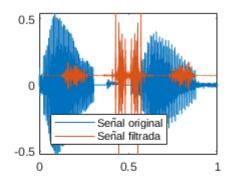


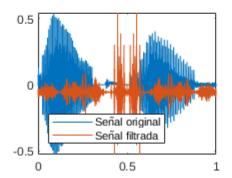
## Conversión y comparación en tiempo

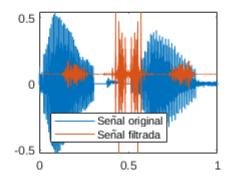
```
figure(5)
filtered_time = real (ftot(filtered_signals));
dt_filtered_time = tiledlayout(2,2);
time = 0:1/Fs:1;

for n=1:1:4
    filtered_time(n,:) = rescale(filtered_time(n,:),min(m_t),max(m_t));
    %plotting stuff
    nexttile
    plot(time,m_t);
    hold on;
    plot(time,filtered_time(n,:));
    legend({'Señal original','Señal filtrada'},'Location','southwest')
    hold off;
end
```



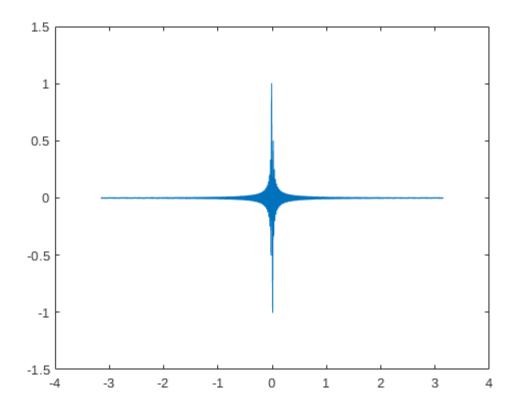






Un diferenciador realiza la operación y(t) = dx(t)/dt, que en la frecuencia es la multiplicación por jw, por lo tanto, la operación de diferenciación se puede ver como el filtrado con un filtro cuya función de transferencia es jw.

```
bound = [-pi,pi];
w = bound(1)-1/100:1/100:bound(2)+1/100;
derivator = real(ftot(1i*w));
plot(w,derivator);
```

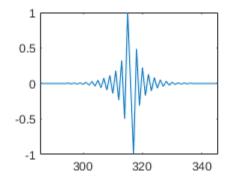


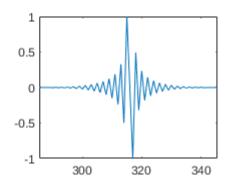
1. Diseñe un filtro FIR de 41, 51 y 61 coeficientes que haga una operación de derivada. (puede utilizar cualquier ventana)

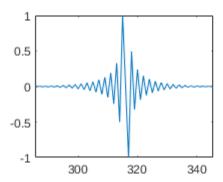
Se crear un filtro de hamming muestreando 41,51,61 coeffiecientes.

```
Coeff = [41,51,61];
FIR = zeros (length(Coeff),length(w));
%inserting hamming filtering
middle = (length(w))/2;
figure(1);
dt_fs = tiledlayout(2,2);
for n=1:1:3
    left = int32((middle-Coeff(n)/2));
    right = int32((middle+Coeff(n)/2));
    FIR(n,left:right) = hamming(Coeff(n)+1)';
```

```
FIR(n,:) = derivator.*FIR(n,:);
nexttile
plot(FIR(n,:));
axis([-30+middle middle+30 -1 1])
%normalization
FIR(n,:) = ttof(FIR(n,:))/max(ttof(FIR(n,:)));
end
```

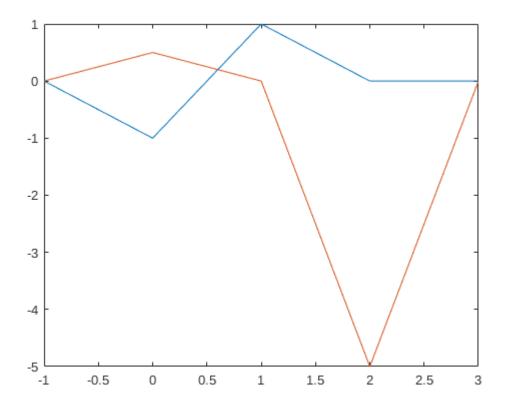






2. Dada las aproximaciones con los filtros diferenciadores  $h1[n] = \{-1,1\}$ ,  $h2[n] = \{0.5, 0,-0,5\}$ . Con el cero en el primer coeficiente en ambos filtros. Obtenga de ambos su función de transferencia analítica.

```
figure(3)
time = -1:1:3;
h_1 = [0,-1,1,0,0];
h_2 = [0,.5,0,-5,0];
plot(time,h_1);
hold on;
plot(time,h_2);
hold off;
```



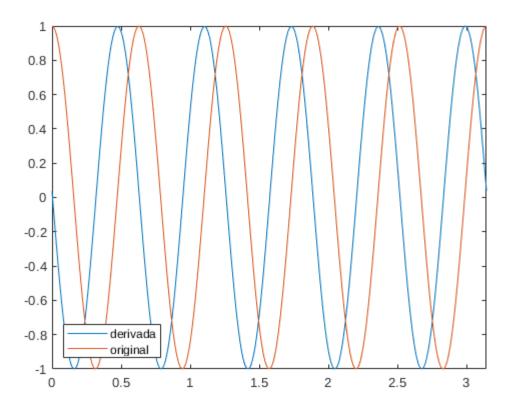
- 3. Compare las funciones de transferencia obtenida por a) y b) y concluya que tanto se aproximan al derivador real.
- 4. Introduzca una señal coseno en múltiplos de  $\frac{\pi}{10}$  desde 0 a  $\pi$  (es decir, su frecuencia angular

discreta) a los filtros anteriores, y verifique a partir de las señales generadas por simulación si los filtros efectivamente realizan la operación de derivación: justifique sus conclusiones. (grafique la señal de salida y la entrada en un mismo cuadro para apoyar sus observaciones)

$$T = \frac{\pi}{10}$$
$$f = \frac{10}{\pi}$$
$$\omega = 2\pi \frac{10}{\pi}$$

```
signal = cos(10*w);
Aplicacion de filtro derivador
figure(6)
derivative= real(ftot(ttof(signal).*FIR(1,:)));
derivative= rescale(derivative,-1,1);
plot(w,derivative);
hold on;
```

```
plot(w,signal);
hold off;
axis([0 pi -1 1])
legend({'derivada','original'},'Location','southwest')
```



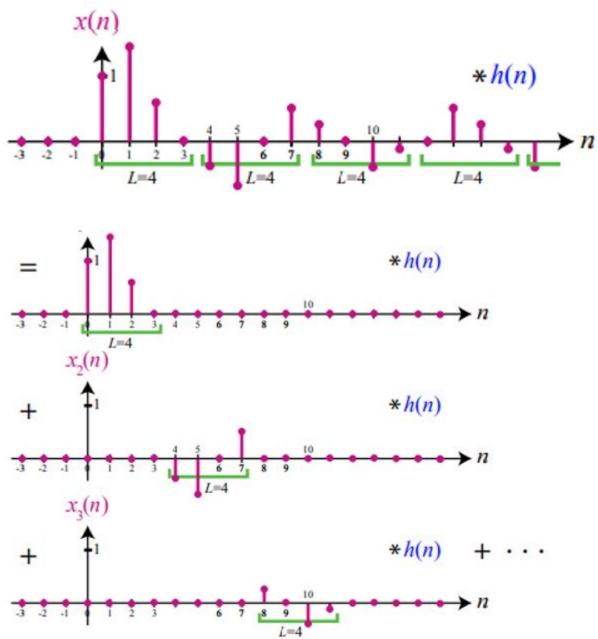
#### **Observaciones**

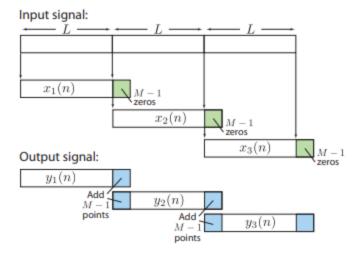
Pese al filtro estar normalizado en frecuencia y tener un factor de coeficientes considerables fue necesario un escalamiento de la señal, dado que la señal derivada salía muy pequeña.

Explicar en qué consiste la técnica *overlap and add* y *overlap and save* para el filtrado de secuencias arbitrariamente largas mediante el filtrado por multiplicación en la frecuencia.

#### overlap and add

La entrada se divide en bloques que no se solapan entre si  $x_m(n)$  cada longitud L. Cada bloque de entrada  $x_m(n)$  es individualmente filtrado y recibido para producir la salida del bloque  $y_m(n)$ 

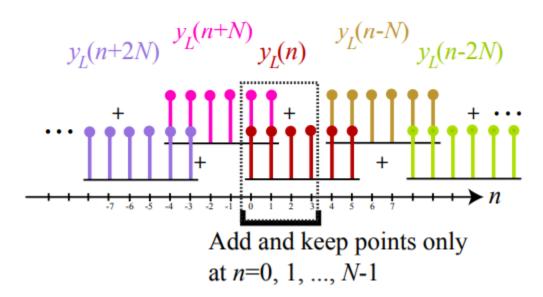


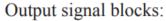


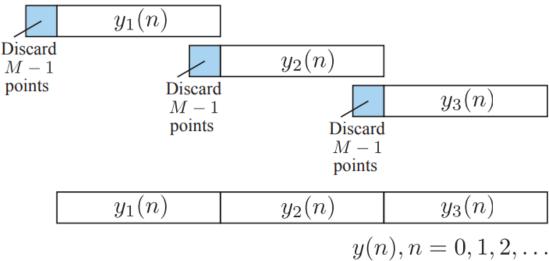
#### **Algoritmo**

- 1. Separar la señal x(n) en bloques que no se solapen entre si  $x_m(n)$  de longitud L.
- 2. Hacer Zero Pad h(n) para tener la longitud N=L+M-1
- 3. Tomar la N-DFT de h(n) para dar H(k), k=0,1,2,3, ... N-1
- 4. Para cada boque m:
  - a. Zero pad x<sub>m</sub>(n) para que sea de longitud N=L+M-1
  - b. Obetenr la N-DFT de  $x_m(n)$  para tener  $X_m(k)$ ,  $k=0,1,2,3,\ldots$  N-1
  - c. Multiplicar:  $Y_m(k) = X_m(k)^* H_m(k)$ , k=0,1,...N-1
  - d. Obtener la N-IDFT de  $Y_m(k)$  para dar  $y_m(n)$  n=0,1,...,N-1
- 5. De y(n) con superposición del ultimo M-1 muestras de  $y_m(n)$  con el primer M-1 muestras de  $y_{m+1}(n)$  y sumando el resultado.

#### overlap and save







#### **Algoritmo**

- 1. Insertar M-1 ceros en el principio de la secuencia de entrada x(n).
- 2. Separar en partes la señal de entrada en bloques superposicionados  $x_m(n)$  de longitud N= L+M-1 donde la longitud del solapamiento es M-1
- 3. Zero pad h(n) para que sea de longitud N=L+M-1
- 4. Obtener N-DFT de h(n) para poder obtener H(k), k=0,1, ... N-1
- 5. Para cada bloque m:
  - a. Obtener la N-DFT de  $x_m(n)$  para dar  $X_m(k)$  n=0, 1,...,N-1
  - b. Multiplicar:  $Y_m(k) = X_m(k)^* H_m(k)$ , k=0, 1,...N-1
  - c. Obtener la N-IDFT de  $Y_m(k)$  para tener  $y_m(n)$ ,  $k=0,1,2,3,\ldots$  N-1
  - d. Descartar la primera M-1 puntos de cada bloque de salida y<sub>m</sub>(n).
- 6. Formar y(n) sumando el restante (por ejemplo, del último) L muestras por cada bloque de  $y_m(n)$ .