#### **Table of Contents**

Guia 5, Ejercicio 1	1
Inciso 1: Distribucion gaussiana normalizada	1
Inciso 2: Base canónica	3
Inciso 3: Parte real de las exponenciales de la base de Fourier discreta	5
Inciso 4: Base canónica junto con la parte real de las exponenciales de	7
Anexo: Código fuente de funciones auxiliares	9
get_a	9
get_phi_a	10
plot_ej5	10

### Guia 5, Ejercicio 1

```
clear all
close all

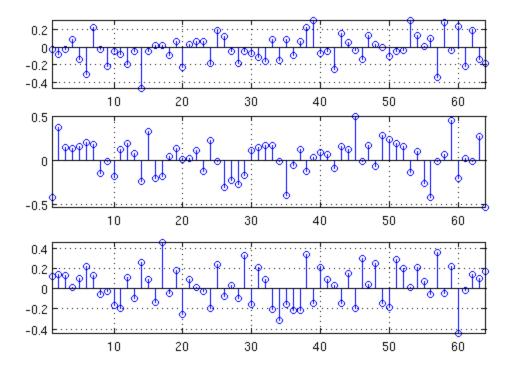
10 = [1 5 10];
n10 = length(10);
phi = cell(1,1);
```

### Inciso 1: Distribucion gaussiana normalizada

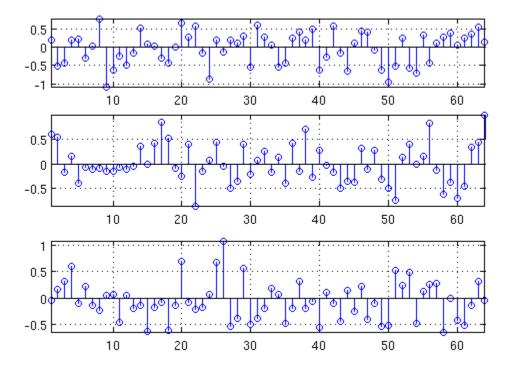
```
Inciso = 1;
phi{1} = normc(randn(64,128));
plot_ej5

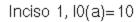
Varianza de x: 0.024914 con 10(a)=1
    Varianza de x: 0.045394 con 10(a)=1
    Varianza de x: 0.034814 con 10(a)=1
    Varianza de x: 0.199047 con 10(a)=5
    Varianza de x: 0.159586 con 10(a)=5
    Varianza de x: 0.138021 con 10(a)=5
    Varianza de x: 0.360726 con 10(a)=10
    Varianza de x: 0.354415 con 10(a)=10
    Varianza de x: 0.347173 con 10(a)=10
```

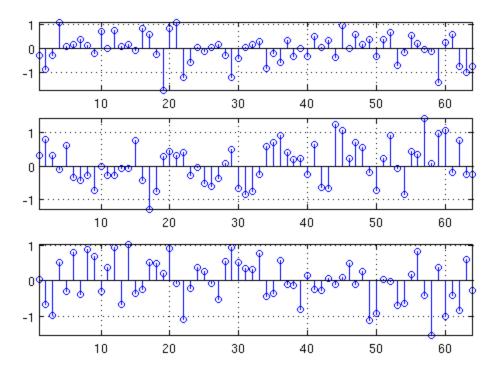
Inciso 1, I0(a)=1



Inciso 1, I0(a)=5





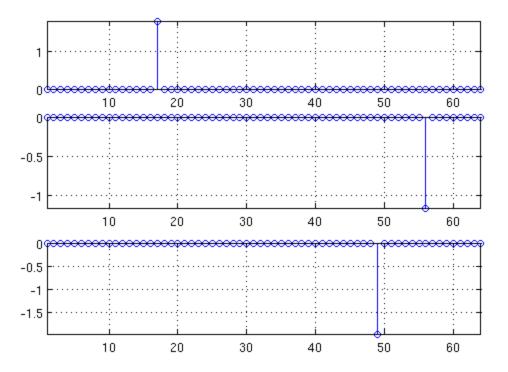


Aqui podemos observar que la varianza de la señal x generada aumenta a medida que la norma-0 de a aumenta. Esto se debe a que en los casos que la norma-0 de a es mayor, dicho vector es menos ralo y la fórmula para obtener la señal x mezcla más cantidad de gaussianas.

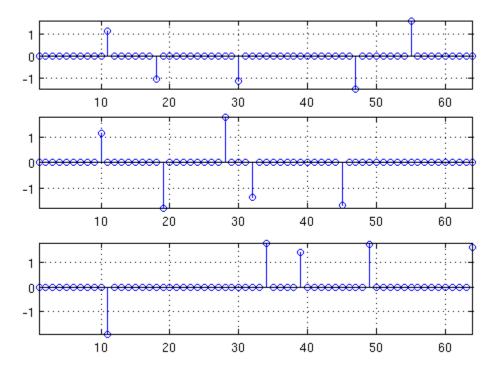
### Inciso 2: Base canónica

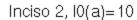
```
Inciso = 2;
phi{1} = eye(64,64);
plot_ej5
```

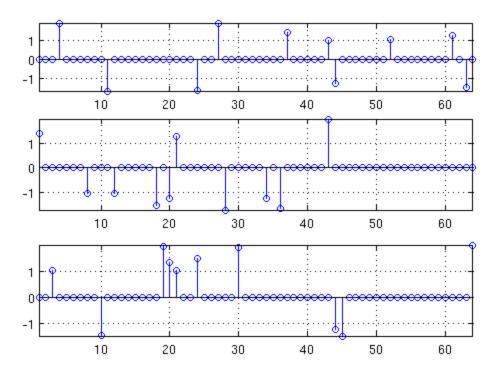
Inciso 2, I0(a)=1



Inciso 2, I0(a)=5





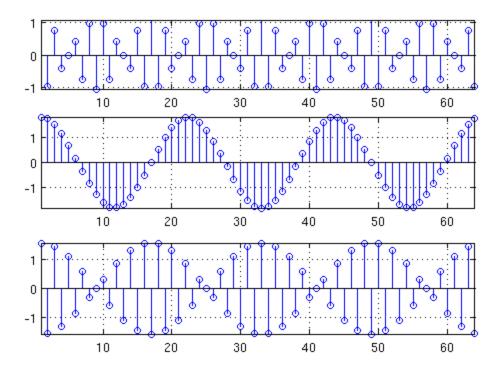


En este caso podemos observar que a medida que la norma-0 de a aumenta, se activarán más átomos de la base canónica, escalados por el valor correspondiente de a.

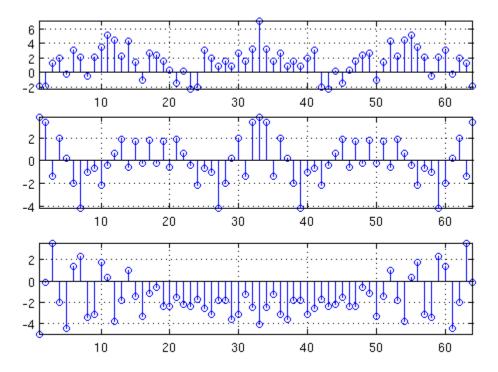
### Inciso 3: Parte real de las exponenciales de la base de Fourier discreta

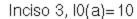
```
Inciso = 3;
phi{1} = real(dftmtx(64));
plot_ej5
```

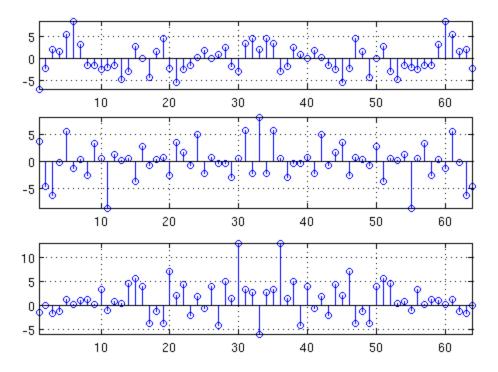
Inciso 3, I0(a)=1



Inciso 3, I0(a)=5







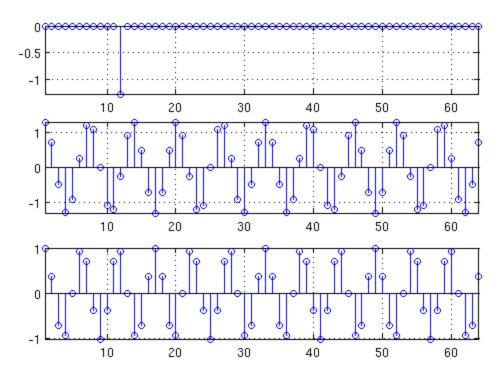
En este inciso, se puede observar que al utilizar vectores a cuya norma-0 sea 1, se activa uno de los átomos correspondientes a una cosenoidal de la base de Fourier discreta, escalada en amplitud por el valor correspondiente de a. Al aumentar la norma-0 de a, la señal x pasa a ser una combinación lineal de cosenoidales.

## Inciso 4: Base canónica junto con la parte real de las exponenciales de

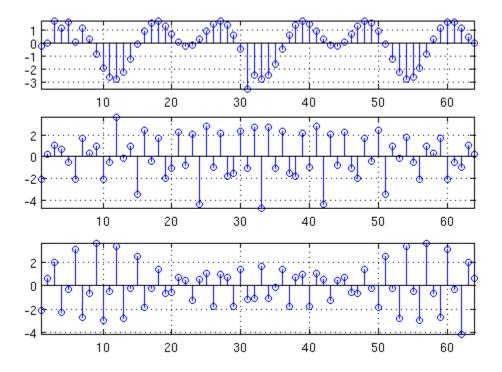
la base de Fourier discreta

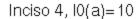
```
Inciso = 4;
phi{1} = [eye(64,64), real(dftmtx(64))];
plot_ej5
```

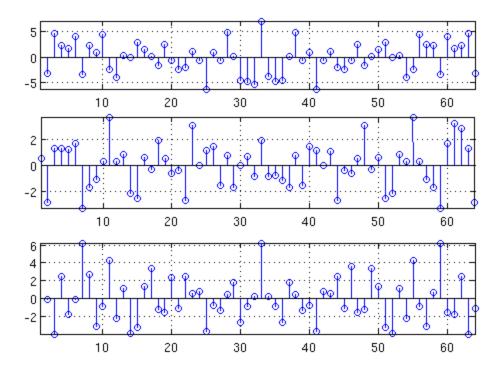
Inciso 4, I0(a)=1



Inciso 4, I0(a)=5







Aqui observamos que al utilizar vectores cuya norma-0 sea unitaria, se activan átomos del diccionario que son parte de la base canónica o de la base de Fourier discreta. A medida que la norma-0 se incrementa, la señal x será una combinación lineal de dichos átomos escalados por el valor correspondiente en el vector a.

# Anexo: Código fuente de funciones auxiliares get\_a

dbtype get\_a.m

```
function [a] = get_a(N, 10, f)
1
2
3
      a = zeros(1,N);
      a(1:10) = 1;
      % Genero valores en el intervalo [1,2]
7
      r0 = 1 + rand(1,N);
9
      % Genero -1 o 1 aleatorio para lograr [-2,-1]U[2,1]
      r1 = 2*randi([0 1],1,N) - 1;
10
11
12
      % Ahora r esta en [-2,-1]U[2,1]
      r = r0.*r1;
13
14
```

```
15     a = a(randperm(N)).*r;
16
17     if strcmp(f,'col')
18          a = a(:);
19     end
20
21     end
22
```

### get\_phi\_a

### plot\_ej5

dbtype plot\_ej5.m

```
응응
1
      for j=1:length(phi)
2
3
      for k=1:n10
4
          figure();
          for rep=1:3
              suptitle(sprintf('Inciso %d, 10(a)=%d',Inciso,10(k)));
6
              la = size(phi{j},2);
              a = get_a(la, l0(k), 'col');
8
              x = get_phi_a(phi\{j\},a);
              if Inciso==1
10
                   fprintf('Varianza\ de\ x:\ %.6f\ con\ 10(a)=%d\n',var(x),10(k)
11
12
              end
13
              subplot(nl0,1,rep),stem(x); axis tight
              title(sprintf('10(a) = d', 10(k)));
14
15
              grid on
16
          end
17
      end
18
      end
```

Published with MATLAB® R2013a