psf_tp2_brignone

June 18, 2020

0.0.1 1. Transformada discreta de Fourier

1.1. Grafique las siguientes señales lado a lado con su respectivo espectro en frecuencias . #### Señal senoidal

$$Amplitud=10$$

$$f=2Hz$$

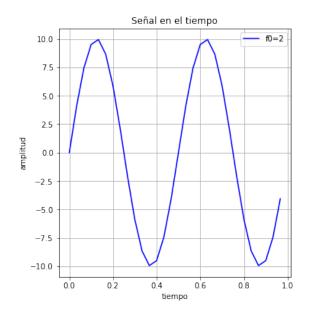
$$f_s=30Hz$$

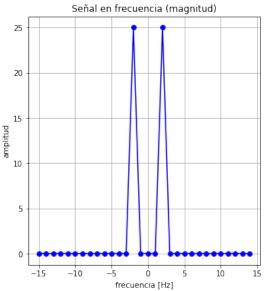
$$N=30$$
 Densidad espectral de potencia = $\frac{A^2}{2}=\frac{100}{2}=50=25+25$

Al graficar el espectro en frecuencia se observan los bins en frecuencia -2 y + 2. Por otra parte, se ve que la densidad espectral de potencia calculada en el tiempo (de acuerdo a la fórmula para un seno), coincide con la calculada en base a la amplitud de los bins en frecuencia.

```
[3]: import numpy as np
     import scipy.signal as sci
     import matplotlib.pyplot as plt
     # onda senoidal
     def sin signal(fs, f0, amp, N, fase=0, n=None):
         fs:
               frecuencia de sampleo [Hz]
              frecuencia de la senoidal [Hz]
         f0:
         fase: fase de la señal [rad]
         amp: amplitud de la señal [0 a 1]
         N:
               cantidad de muestras
               numero de muestra a retornar.
               Si es None devuelve todo el arreglo, caso contrario devuelve solamente
               el valor para el instante de tiempo correspondiente a esa muestra
         11 II II
         if n is not None:
             return amp * np.sin(fase + 2 * np.pi * f0 * n * (1/fs))
         discrete_time = np.arange(0, N/fs, 1/fs)
         discrete_signal = amp * np.sin(fase + 2 * np.pi * f0 * discrete_time)
```

```
return discrete_signal, discrete_time
def plot_time_and_freq(signal, time, fs, f0, N):
    signal_fft = np.fft.fft(signal)
    signal_fft = np.concatenate((signal_fft[N//2:N], signal_fft[0:N//2]))/N
    freq_fft = np.arange(-fs/2,fs/2,fs/N)
    #freq_fft = np.arange(0, fs, fs/N)
    fig = plt.figure(figsize=(12,6))
    fig.add_subplot(1, 2, 1)
    plt.plot(time, signal, 'b', label="f0={}".format(f0))
    plt.title("Señal en el tiempo")
    plt.xlabel("tiempo")
    plt.ylabel("amplitud")
    plt.legend()
    plt.grid()
    fig.add_subplot(1, 2, 2)
    plt.plot(freq_fft, np.abs(signal_fft)**2, 'b-o')
    plt.title("Señal en frecuencia (magnitud)")
    plt.xlabel("frecuencia [Hz]")
    plt.ylabel("amplitud")
    plt.grid()
    plt.show()
    return signal_fft
N
    = 30
fs = 30
amp = 10
fase = 0
f0 = 2
sine_signal, sin_time = sin_signal(fs=fs, f0=f0, amp=amp, N=N, fase=fase)
sine_fft = plot_time_and_freq(signal=sine_signal, time=sin_time, fs=fs, f0=f0,__
\rightarrowN=N)
print("Densidad espectral de potencia = {}".format(sum(np.abs(sine_fft)**2)))
```





Densidad espectral de potencia = 50.0

Señal cuadrada

$$Amplitud = 10$$

$$f = 2Hz$$

$$f_s = 30Hz$$

$$N = 60$$

Densidad espectral de potencia ≈ 100

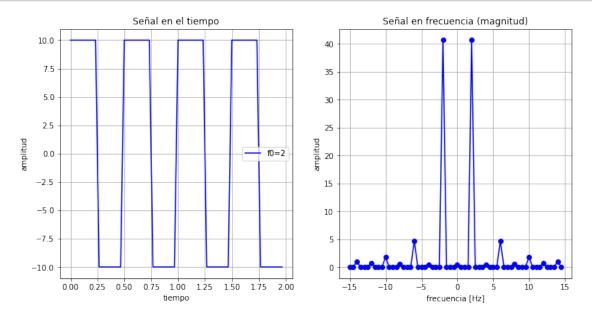
```
[4]: # onda cuadrada
     def square_signal(fs, f0, amp, N, fase=0, n=None):
         """\
               frecuencia de sampleo [Hz]
         fs:
               frecuencia de la senoidal [Hz]
         f0:
         fase: fase de la señal [rad]
         amp: amplitud de la señal [O a 1]
               cantidad de muestras
         N:
               numero de muestra a retornar.
               Si es None devuelve todo el arreglo, caso contrario devuelve solamente
               el valor para el instante de tiempo correspondiente a esa muestra
         11 11 11
         if n is not None:
             return amp * sci.square(fase + 2 * np.pi * f0 * n * (1/fs), duty=0.5)
         discrete_time = np.arange(0, N/fs, 1/fs)
```

```
discrete_signal = amp * sci.square(fase + 2 * np.pi * f0 * discrete_time,
duty=0.5)

return discrete_signal, discrete_time

N = 60
fs = 30
amp = 10
fase = 0
f0 = 2

sq_signal, sq_time = square_signal(fs=fs, f0=f0, amp=amp, N=N, fase=fase)
sq_fft = plot_time_and_freq(signal=sq_signal, time=sq_time, fs=fs, f0=f0, N=N)
print("Densidad espectral de potencia = {}".format(sum(np.abs(sq_fft)**2)))
```



Densidad espectral de potencia = 99.999999999997

Señal triangular

$$Amplitud = 10$$

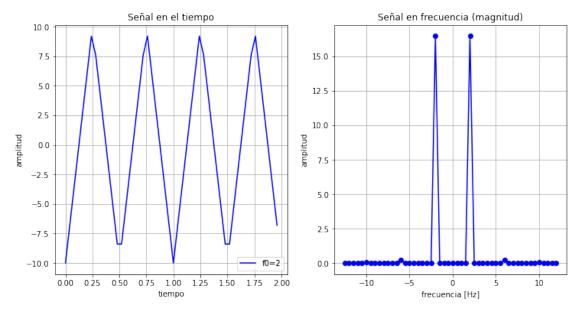
$$f = 2Hz$$

$$f_s = 30Hz$$

$$N = 30$$

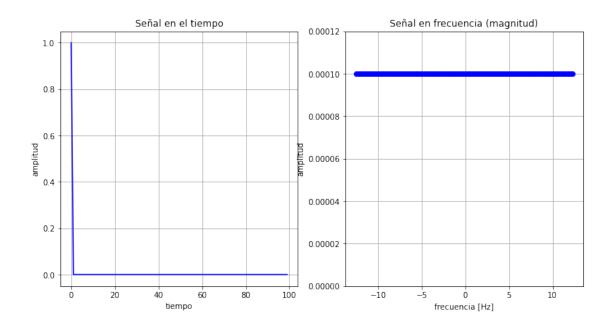
Densidad espectral de potencia ≈ 33

```
[5]: # onda triangular
     def tri_signal(fs, f0, amp, N, fase=0, n=None):
               frecuencia de sampleo [Hz]
         fs:
               frecuencia de la senoidal [Hz]
         fase: fase de la señal [rad]
         amp: amplitud de la señal [O a 1]
         N:
               cantidad de muestras
               numero de muestra a retornar.
         n:
               Si es None devuelve todo el arreglo, caso contrario devuelve solamente
               el valor para el instante de tiempo correspondiente a esa muestra
         nnn
         if n is not None:
             return amp * sci.sawtooth(fase + 2 * np.pi * f0 * n * (1/fs), width=0.5)
         discrete_time = np.arange(0, N/fs, 1/fs)
         discrete_signal = amp * sci.sawtooth(fase + 2 * np.pi * f0 * discrete_time,_
     \rightarrowwidth=0.5)
         return discrete_signal, discrete_time
         = 50
     N
     fs = 25
     amp = 10
     fase = 0
     f0 = 2
     tr_signal, tr_time = tri_signal(fs=fs, f0=f0, amp=amp, N=N, fase=fase)
     tr_fft = plot_time_and_freq(signal=tr_signal, time=tr_time, fs=fs, f0=f0, N=N)
     print("Densidad espectral de potencia = {}".format(sum(np.abs(tr_fft)**2)))
```



Delta Se puede ver que los bins en frecuencia se encuentran repartidos a lo largo de todo el espectro, cada uno de ellos con una amplitud muy baja.

```
[6]: N = 100
    delta = np.zeros(N)
     delta[0] = 1
     time = np.arange(0, N, 1)
     signal_fft = np.fft.fft(delta)
     signal_fft = np.concatenate((signal_fft[N//2:N], signal_fft[0:N//2]))/N
     freq_fft = np.arange(-fs/2,fs/2,fs/N)
     fig = plt.figure(figsize=(12,6))
     fig.add_subplot(1, 2, 1)
     plt.plot(time, delta, 'b')
     plt.title("Señal en el tiempo")
     plt.xlabel("tiempo")
     plt.ylabel("amplitud")
     plt.grid()
     fig.add_subplot(1, 2, 2)
     plt.plot(freq_fft, np.abs(signal_fft)**2, 'b-o')
     plt.title("Señal en frecuencia (magnitud)")
     plt.xlabel("frecuencia [Hz]")
     plt.ylabel("amplitud")
     plt.ylim([0, 0.00012])
    plt.grid()
     plt.show()
     print("Densidad espectral de potencia = {}".format(sum(np.abs(signal_fft)**2)))
```



Densidad espectral de potencia = 0.0099999999999995

0.0.2 2. Transformada discreta de Fourier

.

Resolución espectral = $f_s/N = 200/100 = 2Hz$.

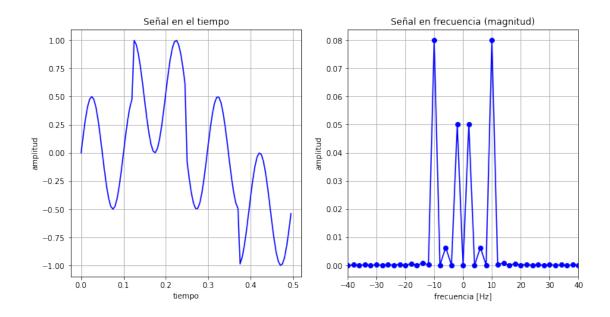
Se puede aplicar la técnica de zero padding, rellenando con ceros la señal, para así mejorar la resolución espectral, aunque a costa de tener una menor amplitud en los bins. Agregando 100 ceros, se logra una resolución espectral de 1Hz, pudiendo apreciar en el gráfico en frecuencia bins adicionales que antes no era posible observar.

[7]:

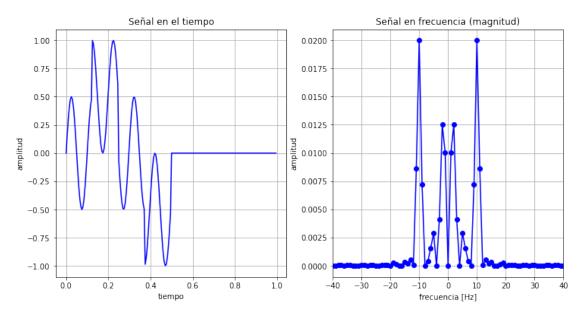
```
sequence_data = [ 0.00000000e+00,1.54508497e-01,2.93892626e-01,4.04508497e-01,4.
 →75528258e-01,5.00000000e-01,4.75528258e-01,4.04508497e-01,2.93892626e-01,1.
 →54508497e-01,1.83758918e-15,-1.54508497e-01,-2.93892626e-01,-4.
 \hookrightarrow04508497e-01,-4.75528258e-01,-5.00000000e-01,-4.75528258e-01,-4.
 404508497e-01, -2.93892626e-01, -1.54508497e-01, 5.63708916e-15, 1.54508497e-01, 2.
 \rightarrow 93892626e-01,4.04508497e-01,4.75528258e-01,9.98458667e-01,9.61939766e-01,8.
 40202983e-01, 7.61249282e-01, 6.16722682e-01, 4.60770452e-01, 3.08658284e-01, 1.60770452e-01
 \neg 75275976e-01, 7.36799178e-02, 1.38150398e-02, 1.54133313e-03, 3.80602337e-02, 1.
 →19797017e-01,2.38750718e-01,3.83277318e-01,5.39229548e-01,6.91341716e-01,8.
 \rightarrow24724024e-01,9.26320082e-01,9.86184960e-01,9.98458667e-01,9.61939766e-01,8.
 →80202983e-01.7.61249282e-01.6.16722682e-01.-7.82172325e-02.-2.
 4.45503262e-01, -4.93844170e-01, -4.
 \rightarrow 93844170e-01, -4.45503262e-01, -3.53553391e-01, -2.26995250e-01, -7.
 -82172325e-02, 7.82172325e-02, 2.26995250e-01, 3.53553391e-01, 4.45503262e-01, 4.6503262e-01, 4.650262e-01, 4.650262e-01
 93844170e-01,4.93844170e-01,4.45503262e-01,3.53553391e-01,2.26995250e-01,7.
 \Rightarrow82172325e-02,-7.82172325e-02,-2.26995250e-01,-3.53553391e-01,-4.
 45503262e-01,-4.93844170e-01,
-9.86184960e-01,-9.26320082e-01,-8.24724024e-01,-6.91341716e-01,-5.
 439229548e-01, -3.83277318e-01, -2.38750718e-01, -1.19797017e-01,
-3.80602337e-02,-1.54133313e-03,-1.38150398e-02,-7.36799178e-02,-1.
 -75275976e-01,-3.08658284e-01,-4.60770452e-01,-6.16722682e-01,
-7.61249282e-01,-8.80202983e-01,-9.61939766e-01,-9.98458667e-01,-9.
 -86184960e-01,-9.26320082e-01,-8.24724024e-01,-6.91341716e-01,
-5.39229548e-01
sequence_data_np = np.array(sequence_data)
fs = 200
N = len(sequence data np) # 100
discrete_time = np.arange(0, N/fs, 1/fs)
signal_fft = np.fft.fft(sequence_data_np)
signal fft = np.concatenate((signal fft[N/2:N], signal fft[0:N/2]))/N
freq_fft = np.arange(-fs/2,fs/2,fs/N)
print("Señal original")
fig = plt.figure(figsize=(12,6))
fig.add_subplot(1, 2, 1)
plt.plot(discrete_time, sequence_data_np, 'b')
plt.title("Señal en el tiempo")
plt.xlabel("tiempo")
plt.ylabel("amplitud")
plt.grid()
fig.add_subplot(1, 2, 2)
plt.plot(freq_fft, np.abs(signal_fft)**2, 'b-o')
```

```
plt.title("Señal en frecuencia (magnitud)")
plt.xlabel("frecuencia [Hz]")
plt.ylabel("amplitud")
plt.xlim([-40, 40])
plt.grid()
plt.show()
print("Señal con zero padding")
sequence_data.extend([0]*100)
sequence_data_np = np.array(sequence_data)
N_padding = len(sequence_data)
signal_fft = np.fft.fft(sequence_data_np)
signal_fft = np.concatenate((signal_fft[N_padding//2:N_padding), signal_fft[0:
→N_padding//2]))/N_padding
freq_fft = np.arange(-fs/2,fs/2,fs/N_padding)
discrete_time = np.arange(0, N_padding/fs, 1/fs)
fig = plt.figure(figsize=(12,6))
fig.add_subplot(1, 2, 1)
plt.plot(discrete_time, sequence_data_np, 'b')
plt.title("Señal en el tiempo")
plt.xlabel("tiempo")
plt.ylabel("amplitud")
plt.grid()
fig.add_subplot(1, 2, 2)
plt.plot(freq_fft, np.abs(signal_fft)**2, 'b-o')
plt.title("Señal en frecuencia (magnitud)")
plt.xlabel("frecuencia [Hz]")
plt.ylabel("amplitud")
plt.xlim([-40, 40])
plt.grid()
plt.show()
```

Señal original



Señal con zero padding



0.0.3 3. Antitransformada discreta de Fourier

.

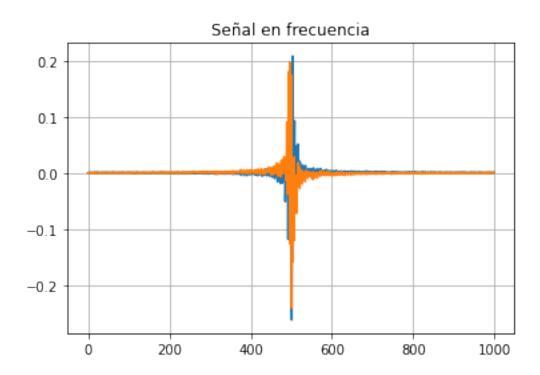
Al graficar en 2 dimensiones la parte real e imaginaria, se observa que los datos corresponden a una imagen de Homero Simpson.

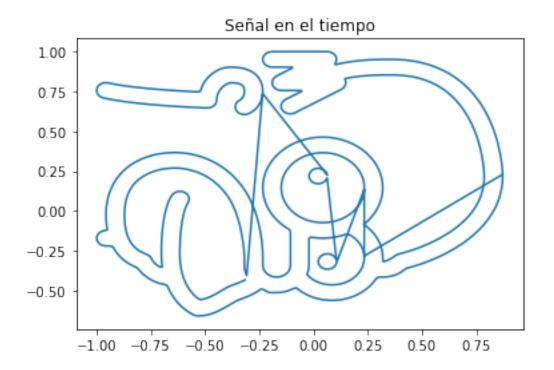
```
[8]: fft_hjs = np.load("fft_hjs.npy")
    time_hjs = np.fft.ifft(fft_hjs)

N = len(fft_hjs)
    print(len(fft_hjs))

fft_hjs_plot = np.concatenate((fft_hjs[N//2:N], fft_hjs[0:N//2]))/N
    plt.plot(np.arange(0, N, 1), np.real(fft_hjs_plot))
    plt.plot(np.arange(0, N, 1), np.imag(fft_hjs_plot))
    plt.title("Señal en frecuencia")
    plt.grid()
    plt.show()

plt.plot(np.real(time_hjs), np.imag(time_hjs))
    plt.title("Señal en el tiempo")
    plt.show()
```





0.0.4 4. Convolución

.

Al reproducir el audio orina, se escucha al Chapulín Colorado decir "no contaban con mi astucia", pero también se tiene un pitido superpuesto con la voz. Se diseña un filtro con una frecuencia de corte en 1500, determinando ese valor en base a lo observado en el gráfico del espectro de la señal original. Al filtrar la señal mediante una convolución y graficarla nuevamente, se puede observar que todo el ruido de alta frecuencia desaparece. Al reproducir nuevamente el audio ya filtrado, se escucha solamente la voz, sin el pitido del audio original. Si se continúa disminuyendo la frecuencia de corte, se van perdiendo cada vez más componentes en frecuencia y la voz se escucha cada vez más baja hasta finalmente hacerse imperceptible.

```
[62]: import scipy.signal as signal import simpleaudio as sa 
original_audio = np.load("chapu_noise.npy")

fs = 8000
N = len(original_audio)

# reproduccion del audio original audio_to_reproduce = original_audio.astype(np.int16) # "no contaban con mi_u → astucia"
```

```
play_obj = sa.play_buffer(audio_to_reproduce, 1, 2, fs)
play_obj.wait_done()
# espectro en frecuencia del audio original
original_audio_fft = np.fft.fft(original_audio)
freq_fft = np.arange(0,fs,fs/N)
fig = plt.figure(figsize=(15,5))
plt.plot(freq fft, np.abs(original audio fft)**2, 'b-o')
plt.title("Señal en frecuencia (magnitud) del audio original")
plt.xlabel("frecuencia")
plt.ylabel("amplitud")
plt.grid()
plt.show()
# diseño de filtro - aparecieron varios problemas al tratar de correr pyfda,
# por lo que se recurre a las funciones de diseño de filtros de numpy
filter_taps = signal.firwin(numtaps=32, cutoff=1500, fs=8000)
# grafico la magnitud de la respuesta en frecuencia del filtro
w, h = signal.freqz(filter_taps, 1)
h_db = 20 * np.log10(abs(h))
plt.plot(w/max(w), h db)
plt.ylabel('Magnitud (dB)')
plt.xlabel('Frecuencia normalizada')
plt.title('Respuesta en frecuencia del filtro')
plt.grid()
# filtrado de la señal
filtered_audio = signal.convolve(in1=original_audio, in2=filter_taps,__
→mode="same")
# espectro en frecuencia del audio filtrado
filtered audio fft = np.fft.fft(filtered audio)
freq_fft = np.arange(0,fs,fs/N)
fig = plt.figure(figsize=(15,5))
plt.plot(freq_fft, np.abs(filtered_audio_fft)**2, 'b-o')
plt.title("Señal en frecuencia (magnitud) del audio filtrado")
plt.xlabel("frecuencia")
plt.ylabel("amplitud")
plt.grid()
plt.show()
# reproduccion del audio filtrado
filtered_audio_to_reproduce = filtered_audio.astype(np.int16) # "no contaban_
→con mi astucia"
```

play_obj = sa.play_buffer(filtered_audio_to_reproduce, 1, 2, fs)
play_obj.wait_done()

