

10pts

Grafique las siguientes señales lado a lado con su respectivo espectro en frecuencias:

- senoidal
- cuadrada
- triangular
- delta en $t=0$

Indicando en cada caso los parámetros destacados como:

- frecuencia
- amplitud
- densidad espectral de potencia
- F_s
- N
- B

```
In [7]: import numpy as np
import scipy.signal as sc
import matplotlib.pyplot as plt

class mysignal:
    fs = None
    N = None

    t = None
    f = None
    s = None
    sf = None

    f0 = None
    t0 = None
    amp = None

    def __init__(self, N=None, W=None, fs=None):
        self.N = N
        self.W = W
        self.fs = fs

        if N != None and W != None and fs != None:
            if N/fs != W:
                print("Error inicializando señal")

        if N != None and W != None:
            self.fs = N/W
        if N != None and fs != None:
            self.W = N/fs
        if W != None and fs != None:
            self.N = W*fs

        self.t = np.arange(0, self.N/self.fs, 1/self.fs)

    def sin(self, f0, amp, phase=0):
        self.f0 = f0
        self.amp = amp

        self.s = amp*np.sin(2*np.pi*f0*self.t + phase)
        return self.s

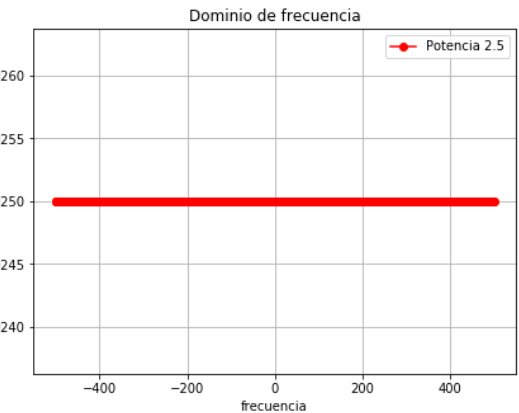
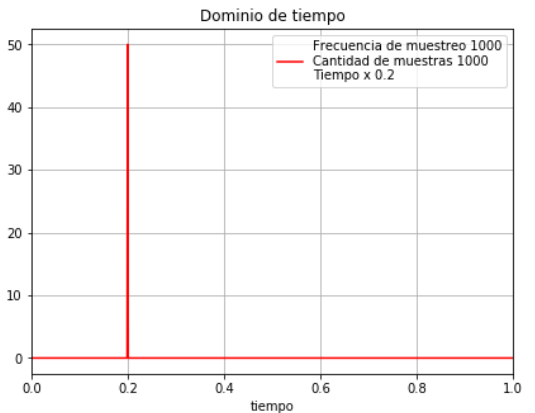
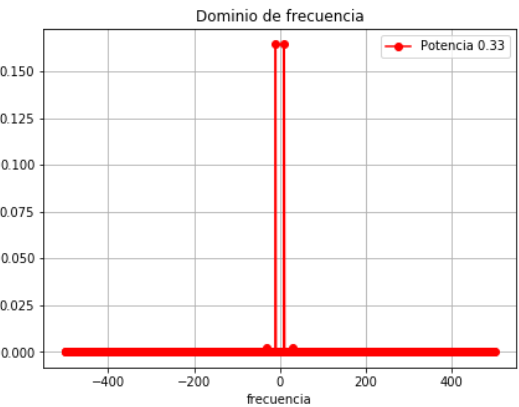
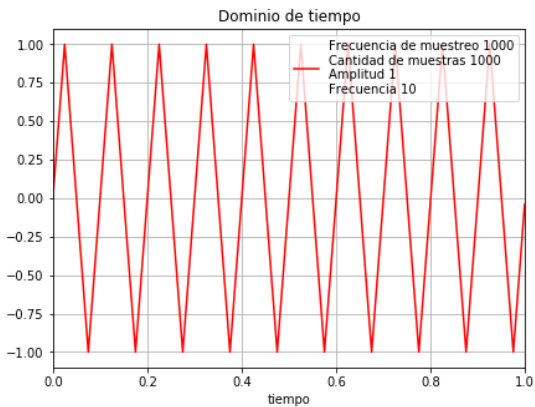
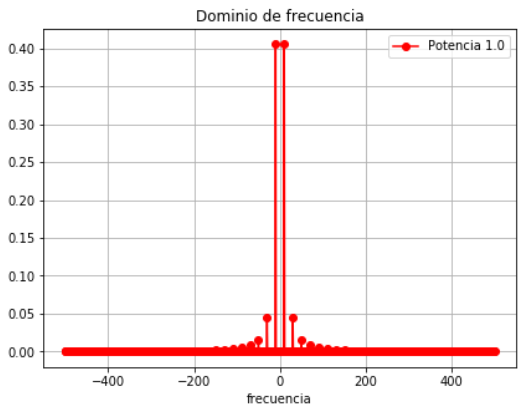
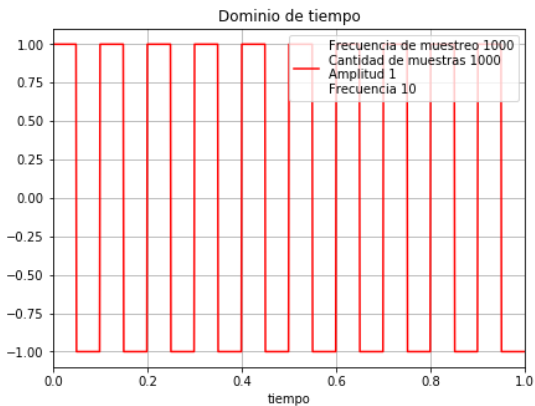
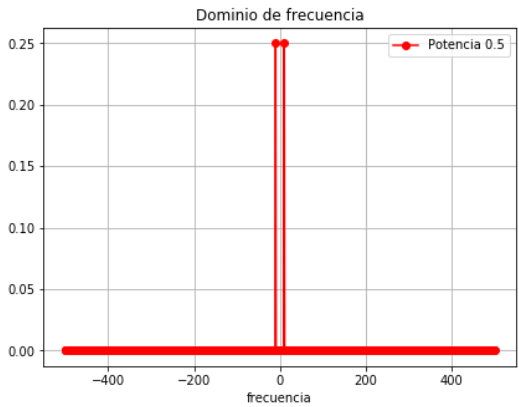
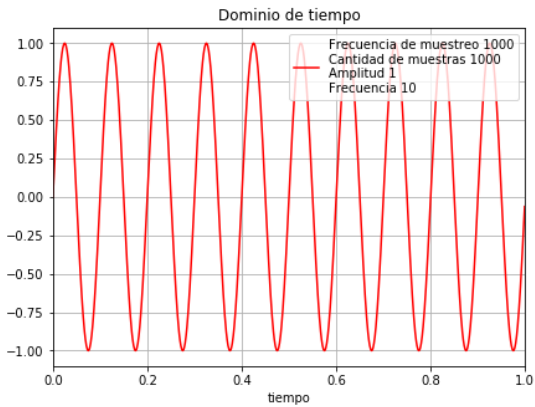
    def square(self, f0, amp, phase=0):
        self.f0 = f0
        self.amp = amp
        self.s = amp*sc.square(2*np.pi*f0*self.t + phase)
        return self.s

    def triang(self, f0, amp, phase=0):
        self.f0 = f0
        self.amp = amp
        self.s = amp*sc.sawtooth(2*np.pi*f0*self.t + phase + np.pi/2, 0.5)
        return self.s

    def delta(self, t0, amp):
        self.t0 = t0
        self.amp = amp


        self.s = np.zeros(N)
        self.s[round(t0*self.fs)] = amp
        return self.s

    def fft_density(self):
```




Se diseñó un paquete en python para armar las señales dados dos de los tres parámetros:


- Cantidad de muestras N
- frecuencia de muestreo f_s
- Ventana de tiempo de 0 a W

El mismo grafica la señal en ambos dominios. 


Señal sinusoidal

Respecto a la señal sinusoidal podemos apreciar que la potencia espectral $0.25 + 0.25 = \frac{1}{2}$ coincide con la potencia de la tensión $V_{rms} = \frac{A}{\sqrt{2}}$ sobre una resistencia de 1 ohm. Es decir como $P = \frac{V^2}{R}$ entonces $P = \frac{A^2}{2} = \frac{1}{2}$ El ancho de banda está limitado por f_0 . Es decir si hubiéramos muestreado a una tasa de $2 * f_0$ hubiera alcanzado para tener toda la información de la señal. 


Señal cuadrada

De forma similar podemos ver que la potencia espectral calculada, coincide con A^2 . En este caso el ancho de banda teórico es infinito. No obstante podemos ver que con el muestreo analizado llegamos a tener una buena aproximación debido a que a partir del redondeo tenemos el total de la potencia de señal. 

Señal triangular

El valor rms de la señal triangular es $V_{rms} = \frac{A}{\sqrt{3}}$. Por lo que la potencia será $P = \frac{A^2}{3} = \frac{1}{3}$. Al igual que la señal cuadrada podemos ver que con el muestreo realizado tenemos una buena aproximación a pesar de que el ancho de banda es infinito. 

Señal delta

En este caso se eligió una amplitud significativa para poder tener una potencia razonable. En el espectro podemos comprobar que tenemos una $P = 0.0025 * f_s = 2,5$ 

Dada la siguiente secuencia de números con N=100 y $F_s=200$, indique:

- Resolución espectral
- Obtenga el contenido espectral
- Que técnica conoce para mejorar la resolución en frecuencia?
- Aplique la técnica, grafique y comente los resultados

```

In [8]: import numpy as np
import scipy.signal as sc
import matplotlib.pyplot as plt

N = 100
N2 = 200
fs = 200

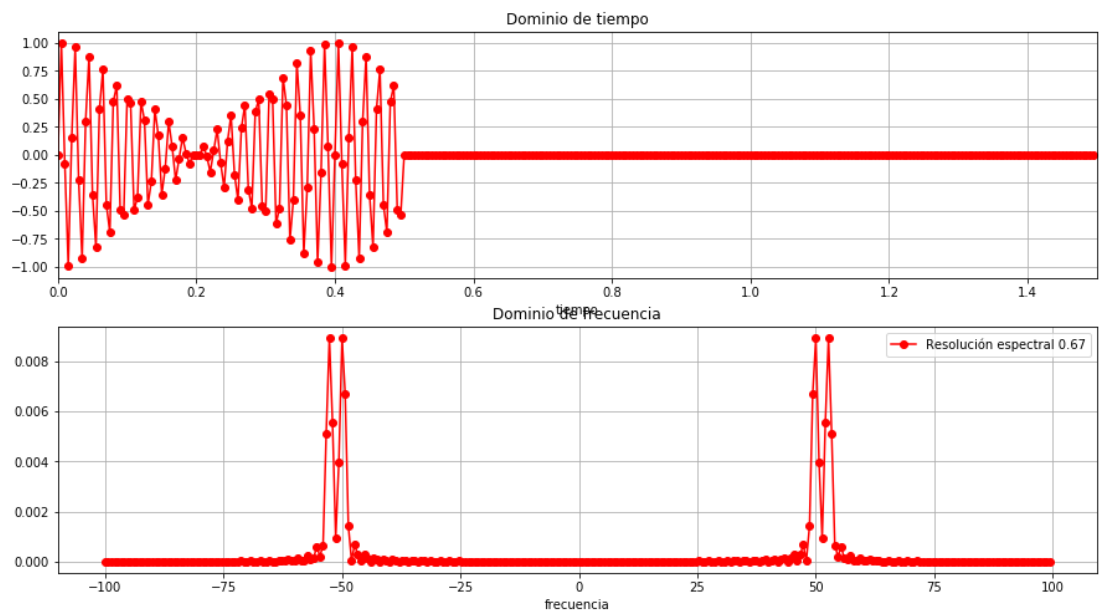
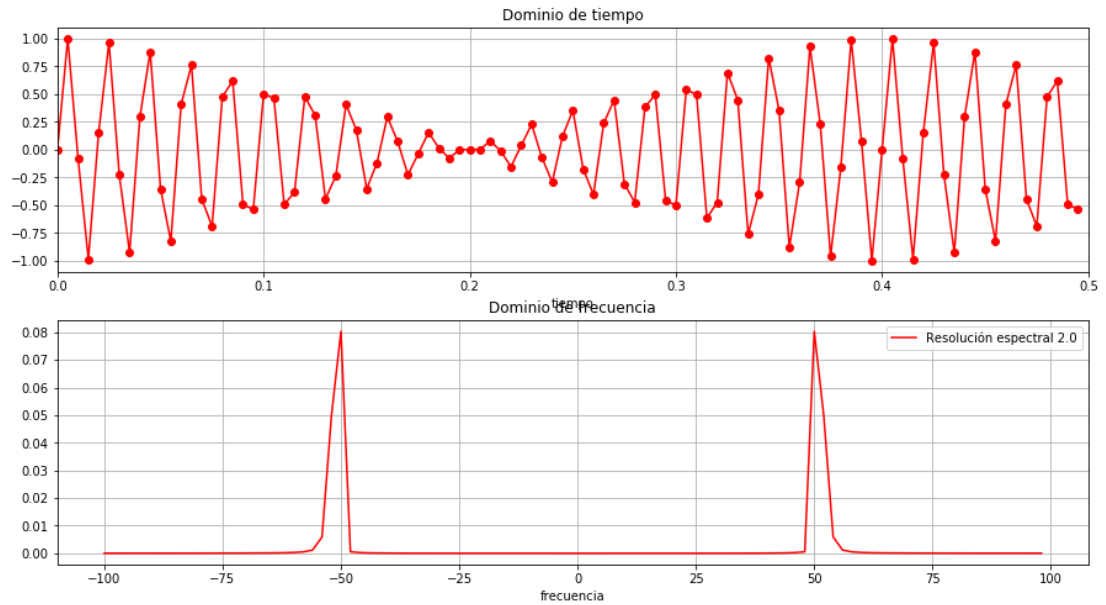
t = np.arange(0, N/fs, 1/fs)
s = [0.00000000e+00, 9.98458667e-01, -7.82172325e-02, -9.86184960e-01, 1.545084
97e-01
, 9.61939766e-01, -2.26995250e-01, -9.26320082e-01, 2.93892626e-01, 8.80202983
e-01
, -3.53553391e-01, -8.24724024e-01, 4.04508497e-01, 7.61249282e-01, -4.4550326
2e-01
, -6.91341716e-01, 4.75528258e-01, 6.16722682e-01, -4.93844170e-01, -5.3922954
8e-01
, 5.00000000e-01, 4.60770452e-01, -4.93844170e-01, -3.83277318e-01, 4.75528258
e-01
, 3.08658284e-01, -4.45503262e-01, -2.38750718e-01, 4.04508497e-01, 1.75275976
e-01
, -3.53553391e-01, -1.19797017e-01, 2.93892626e-01, 7.36799178e-02, -2.2699525
0e-01
, -3.80602337e-02, 1.54508497e-01, 1.38150398e-02, -7.82172325e-02, -1.5413331
3e-03
, 1.83758918e-15, 1.54133313e-03, 7.82172325e-02, -1.38150398e-02, -1.54508497
e-01
, 3.80602337e-02, 2.26995250e-01, -7.36799178e-02, -2.93892626e-01, 1.19797017
e-01
, 3.53553391e-01, -1.75275976e-01, -4.04508497e-01, 2.38750718e-01, 4.45503262
e-01
, -3.08658284e-01, -4.75528258e-01, 3.83277318e-01, 4.93844170e-01, -4.6077045
2e-01
, -5.00000000e-01, 5.39229548e-01, 4.93844170e-01, -6.16722682e-01, -4.7552825
8e-01
, 6.91341716e-01, 4.45503262e-01, -7.61249282e-01, -4.04508497e-01, 8.24724024
e-01
, 3.53553391e-01, -8.80202983e-01, -2.93892626e-01, 9.26320082e-01, 2.26995250
e-01
, -9.61939766e-01, -1.54508497e-01, 9.86184960e-01, 7.82172325e-02, -9.9845866
7e-01
, 5.63708916e-15, 9.98458667e-01, -7.82172325e-02, -9.86184960e-01, 1.54508497
e-01
, 9.61939766e-01, -2.26995250e-01, -9.26320082e-01, 2.93892626e-01, 8.80202983
e-01
, -3.53553391e-01, -8.24724024e-01, 4.04508497e-01, 7.61249282e-01, -4.4550326
2e-01
, -6.91341716e-01, 4.75528258e-01, 6.16722682e-01, -4.93844170e-01, -5.3922954
8e-01]

fig, [ tAxe, fAxe ] = plt.subplots(2, 1, figsize=(15, 8))

tAxe.grid ( True )
tAxe.set_title("Dominio de tiempo")
tAxe.set_xlim(0, N/fs)
tAxe.set_xlabel("tiempo")
tLine, = tAxe.plot(t, s, 'r-o')

fAxe.grid ( True )
fAxe.set_title("Dominio de frecuencia")
#fAxe.set_xlim(0, N/fs)
fAxe.set_xlabel("frecuencia")

```



A través de agregar muestras a la señal. En este caso hicimos padding con 0, podemos ver como disminuimos la resolución espectral f_s/N y podemos divisar que se distinguen dos picos de frecuencia. **aumentamos**

Anti transformada discreta de Fourier

Dado el siguiente espectro extraído del archivo `fft_hjs.npy`, indique:

- Que cree que representa esta señal? tip: grafique en 2d la idft
- Hasta que punto podría limitar el ancho de banda y que se siga interpretando su significado Grafique para mostrar los resultados

```
In [11]: import numpy as np
import scipy.signal as sc
import matplotlib.pyplot as plt

sfnumpy = np.load('fft_hjs.npy')

sf = np.fft.fftshift(sfnumpy)
# supongo esto (resolucion 1hz)
fs = len(sf)
f = np.arange(-fs/2, fs/2)

fig, [ fAxe, xAxe ] = plt.subplots(2, 1, figsize=(8, 16))

fAxe.grid ( True )
fAxe.set_title("Dominio de frecuencia")
fAxe.set_xlabel("frecuencia")
frLine, = fAxe.plot(f, np.real(sf), 'r')
fiLine, = fAxe.plot(f, np.imag(sf), 'g')
frLine.set_label("Real")
fiLine.set_label("Imaginaria")
fAxe.legend(loc='upper right')

s = np.fft.ifft(sfnumpy)

xAxe.set_title("IFFT")
xAxe.set_ylabel("real")
xAxe.set_xlabel("imaginaria")
xLine, = xAxe.plot(np.imag(s), np.real(s), 'b-')

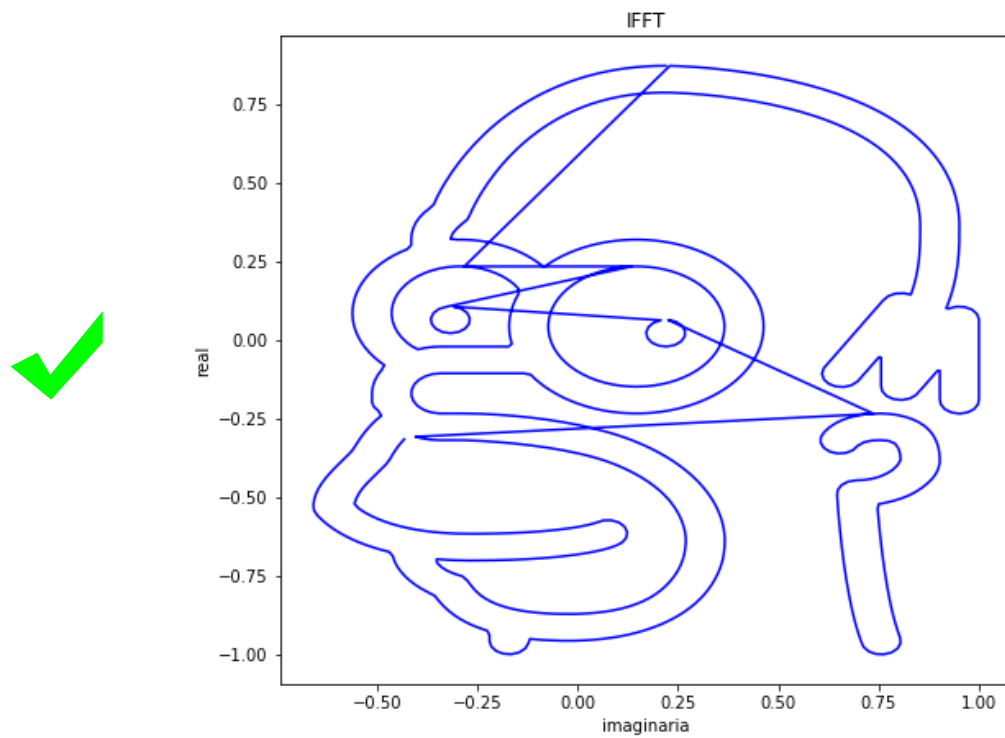
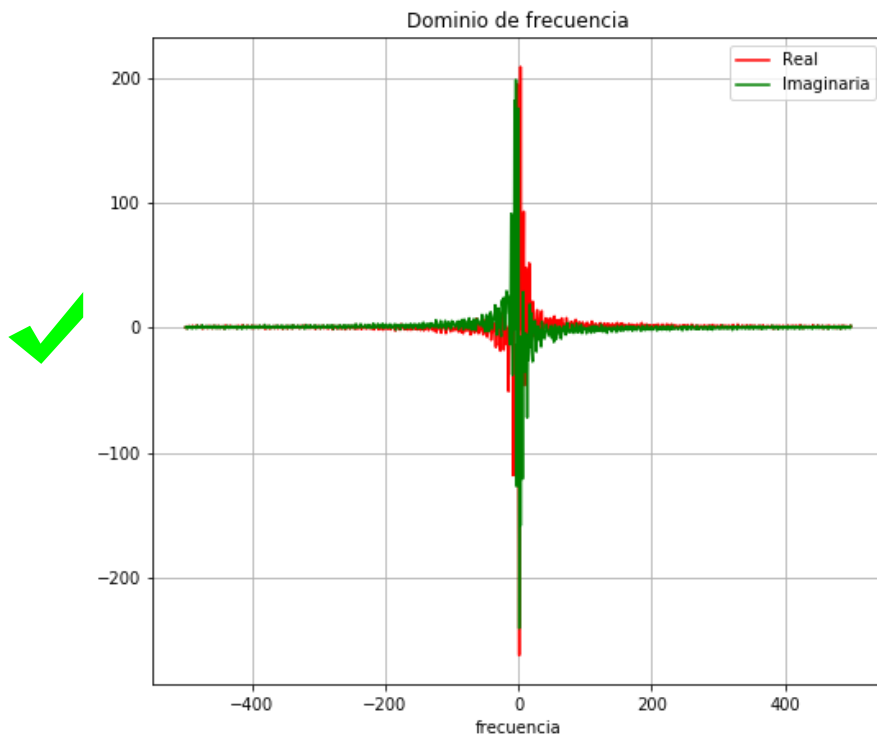

sf = sf[int(fs/2-160):int(fs/2+160)]
fs = len(sf)
sfnumpy = np.fft.ifftshift(sf)
f = np.arange(-fs/2, fs/2)
fig, [ fAxe, xAxe ] = plt.subplots(2, 1, figsize=(8, 16))

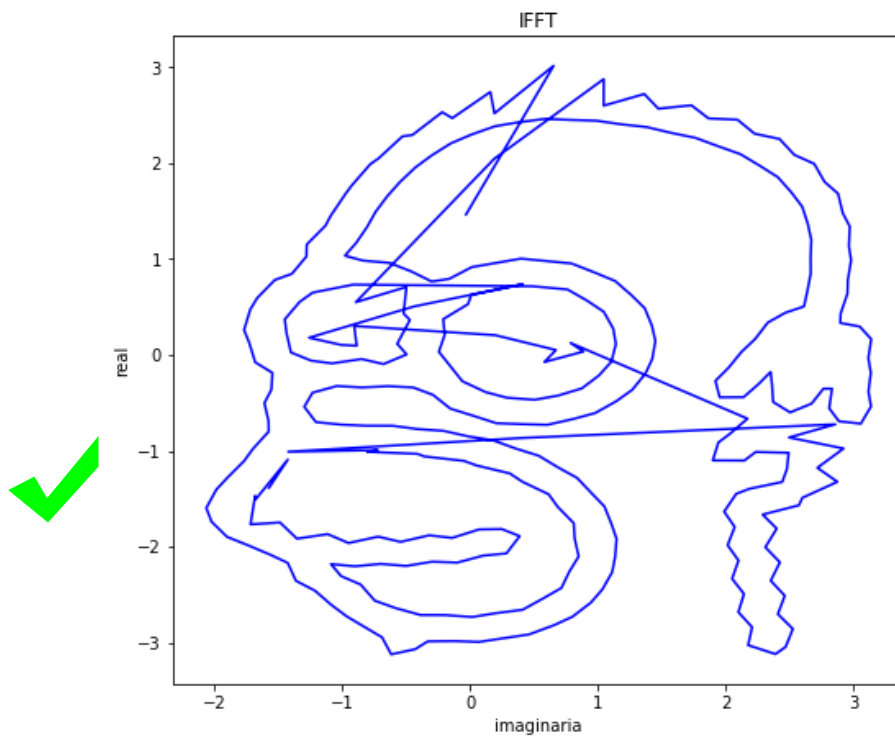
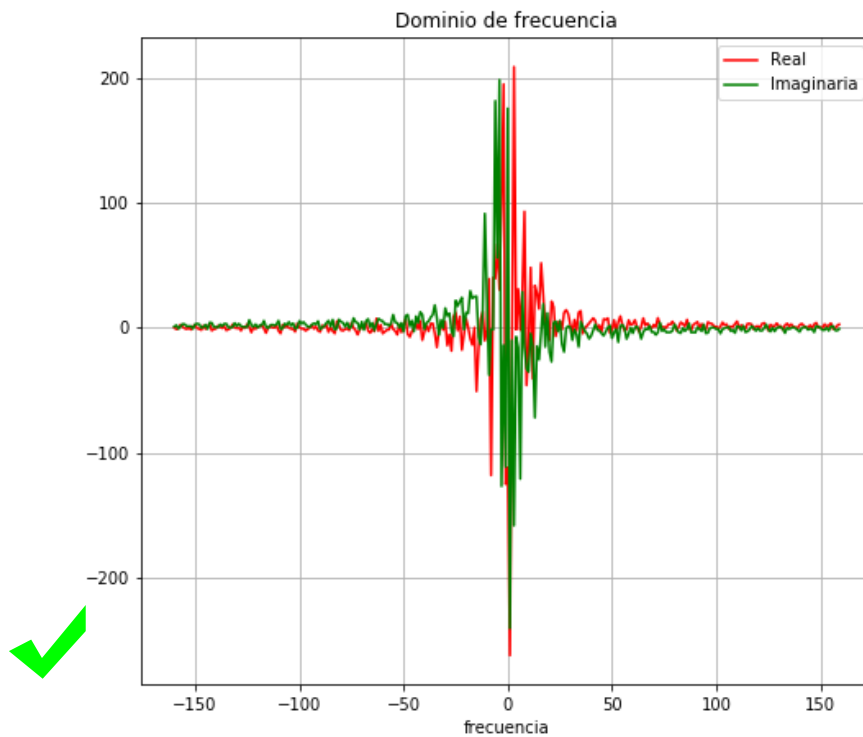
fAxe.grid ( True )
fAxe.set_title("Dominio de frecuencia")
fAxe.set_xlabel("frecuencia")
frLine, = fAxe.plot(f, np.real(sf), 'r')
fiLine, = fAxe.plot(f, np.imag(sf), 'g')
frLine.set_label("Real")
fiLine.set_label("Imaginaria")
fAxe.legend(loc='upper right')

s = np.fft.ifft(sfnumpy)

xAxe.set_title("IFFT")
xAxe.set_ylabel("real")
xAxe.set_xlabel("imaginaria")
xLine, = xAxe.plot(np.imag(s), np.real(s), 'b-')

plt.show()
```





Podemos ver que la señal representada en real vs imaginaria recorriendo en función del tiempo representa un dibujo. Estimamos viendo el espectro en frecuencia que podremos recortar la señal poco por encima de los 160hz pudiendo interpretar la misma. Podemos ver el resultado en el segundo grupo de graficos.

Convolución

Dado el segmento de audio en el archivo `chapu_noise.npy` con `fs=8000` y sumergido en ruido de alta frecuencia resuelva:

- Diseñe un filtro que mitigue el efecto del ruido
- Grafique el espectro antes y después del filtro
- Reproduzca el segmento antes y después del filtrado
- Comente los resultados obtenidos

```

In [14]: import numpy as np
import scipy.signal as sc
import matplotlib.pyplot as plt
import simpleaudio as sa

fs = 8000
s = np.load('chapu_noise.npy')

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

N = len(s)
t = np.arange(0, N/fs, 1/fs)

# Grafico
fig, [ tAxe, fAxe ] = plt.subplots(2, 1, figsize=(15, 8))
# Grafico señal tiempo
tAxe.grid ( True )
tAxe.set_title("Dominio de tiempo")
tAxe.set_xlim(0, N/fs)
tAxe.set_xlabel("tiempo")
tLine, = tAxe.plot(t, s, 'r-')

# FFT
f = np.arange(-fs/2, fs/2, fs/N)
sf = ((abs(np.fft.fft(s)/N))**2)
sf = np.fft.fftshift(sf)

# Grafico señal frecuencia
fAxe.grid ( True )
fAxe.set_title("Dominio de frecuencia")
fAxe.set_xlabel("frecuencia")
fLine, = fAxe.plot(f, sf, 'r')

##### FILTRO

# cargo filtro
ht, = np.load("ej4filter3.npy").astype(float) ✓

Nh = len(ht)
t = np.arange(0, Nh/fs, 1/fs)

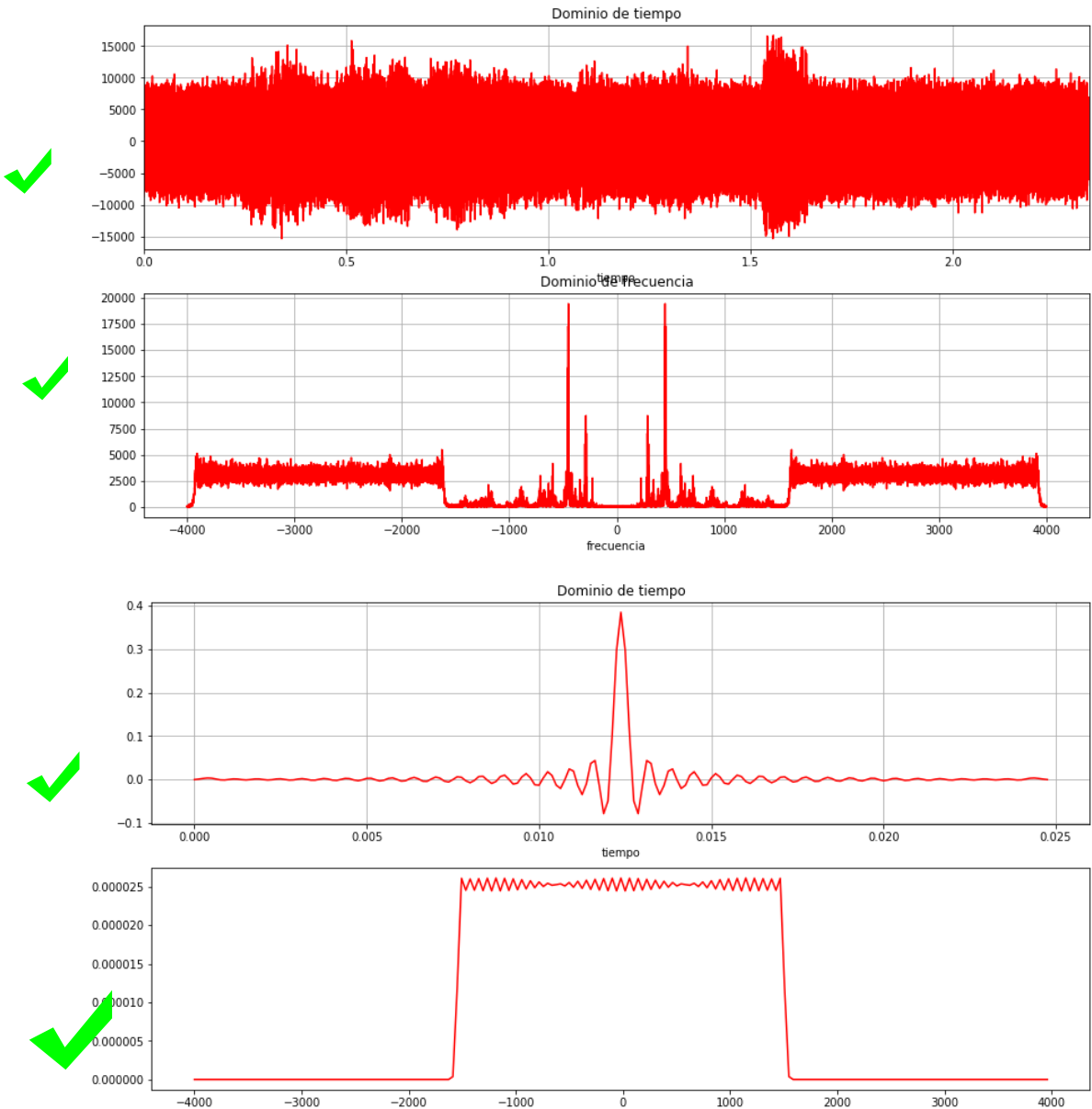
# Grafico
fig, [ tAxe, fAxe ] = plt.subplots(2, 1, figsize=(15, 8))
# Grafico filtro tiempo
tAxe.grid ( True )
tAxe.set_title("Dominio de tiempo")
tAxe.set_xlabel("tiempo")
tLine, = tAxe.plot(t, ht, 'r')

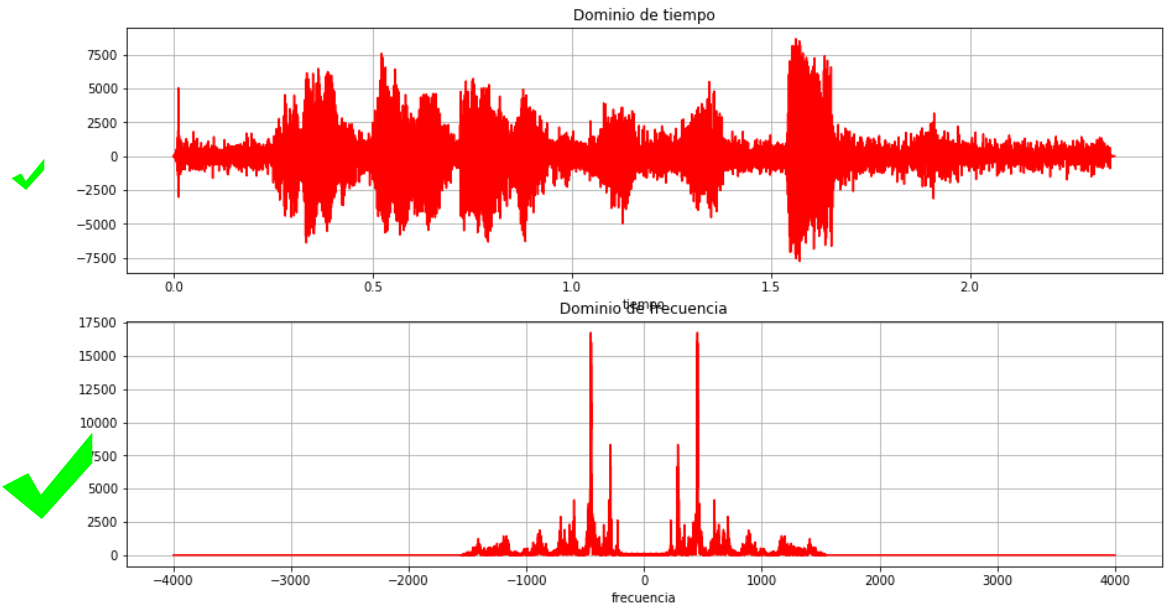
f = np.arange(-fs/2, fs/2, fs/Nh)
hf = ((abs(np.fft.fft(ht)/Nh))**2)
hf = np.fft.fftshift(hf)
fLine, = fAxe.plot(f, hf, 'r')

# calculate output signal
s=np.convolve(s, ht).astype(np.int16)
N = len(s)
t = np.arange(0, N/fs, 1/fs)

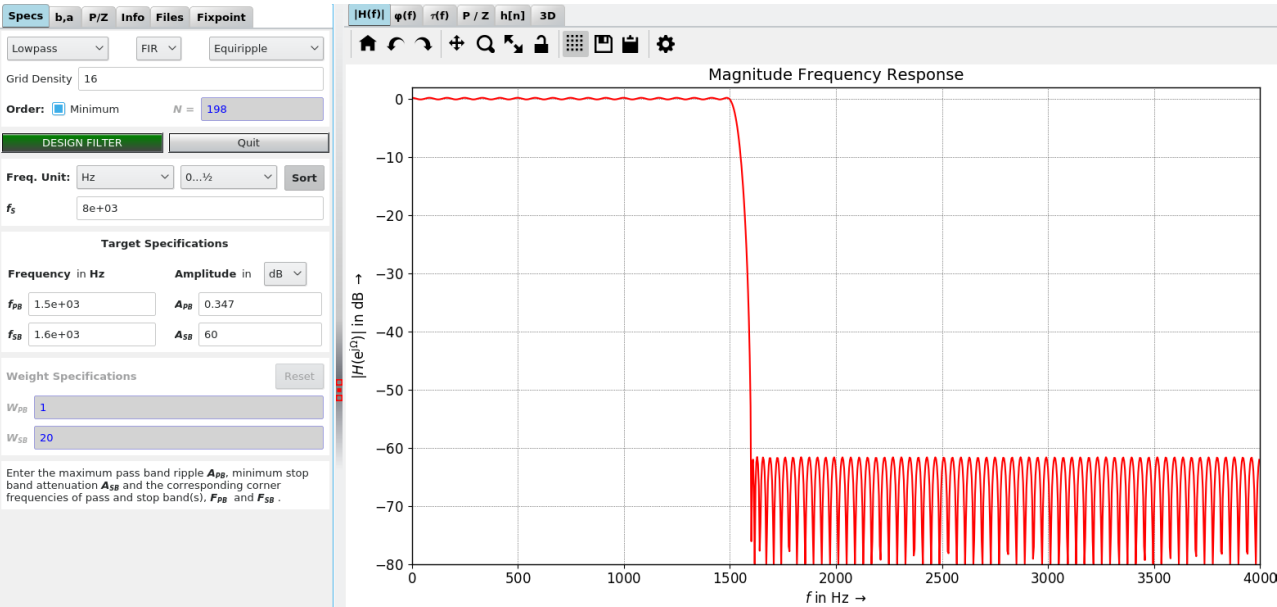
# Grafico
fig, [ tAxe, fAxe ] = plt.subplots(2, 1, figsize=(15, 8))

```





Podemos ver el espectro de la señal y a partir de haber realizado zoom, podemos elegir una frecuencia de conrte cerca del 1500hz - 1550hz. El ruido corresponde a alta frecuencia como podemos ver al shitear el espectro simetrico a 0. Se probaron con tres filtros, a continuación se muestra la mejor de las tres opciones.



Podemos concluir escuchando la señal sonora que se pudo atenuar fuertemente la señal de alta frecuencia.

In []:

In []: