

# computacional4

juanjo\_lopez1997

December 2018

computacional1, Reporte 4 Juan Jose Lopez December 2018

## 1 Introduction

Los datos utilizados en esta practica son propiedad de *NOAA: National Oceanic and Atmospheric Administration*, y en esta practica los vamos a tabular, para despues aplicarle la transformada de Fourier.

## 2 Transformada Rapida de Fourier, intro

La transformada rápida de Fourier (Fast Fourier Transform, FFT) es uno de los algoritmos más importantes en el procesamiento de señales y el análisis de datos. Desarrollado por J. W. Cooley y John Tukey en 1960, es el algoritmo más utilizado para lograr una Transformada de Fourier en la práctica.

Las características que pueden estar ocultas o invisibles en el dominio del tiempo pueden ser más fáciles de evaluar en el dominio de la frecuencia. Convertir datos del dominio del tiempo en el dominio de la frecuencia también es una técnica exploratoria comúnmente utilizada para revelar patrones repetitivos.

Una de las aplicaciones más prometedoras de una FFT para el monitoreo de condición de equipos es el análisis de la vibración de acelerómetros colocados en maquinaria rotativa. Si la maquinaria giratoria contiene rodamientos de bolas, las bolas dentro de los rodamientos pasarán el acelerómetro a una frecuencia específica (dependiendo del número de bolas y la geometría del rodamiento), que aparecerá como un pico en el espectro de frecuencias. La magnitud del pico se usa a menudo para diagnosticar fallas dentro de los rodamientos, con magnitudes altas que indican una falla inminente.

## 3 Etapas de desarroyo

Como se me volvio algo usual a lo largo del curso, comence por nombrar las librerias que pense podria ocupar, aunque a lo largo del documento fui agregando

las que fui requiriendo

```
In [1]: import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

## datos

Comence por crear un *Dataframe* donde leeria los datos del archivo de *NOAA* que recolecto durante todo el año del 2018 al 2019. Le tuve que hacer algunas modificaciones para que las columnas coincidieran con lo que tenia planeado. Pro ejemplo: a la columna fecha le faltaba la hora para poder cambiar el formato de columna de ese renglon a *datetime64*, algo que me es muy conveniente a la hora de seleccionar informacion con *pandas*. La ultima instruccion que le pido que haga es que lo muestre en pantalla el *Dataframe* para verificar los cabios que realice

```
In [2]: #todo el año
Ens = pd.read_csv('ensenada.csv', header=None, skiprows=1)
Ens.columns = ['Fecha', 'Dia', 'Hora', 'Prediccion ft', 'Prediccion m', 'High/Low']
Ens['Fecha'] = Ens['Fecha'].map(str) + " " + Ens['Hora']
Ens['Prediccion m'] = Ens['Prediccion m'] / 100
Ens['Fecha'] = pd.to_datetime(Ens['Fecha'])
Ens.head()
```

```
Out[2]:
```

	Fecha	Dia	Hora	Prediccion ft	Prediccion m	High/Low
0	2018-01-01 01:24:00	Mon	01:24	1.32	0.40	L
1	2018-01-01 07:33:00	Mon	07:33	6.89	2.10	H
2	2018-01-01 14:47:00	Mon	14:47	-1.67	-0.51	L
3	2018-01-01 21:04:00	Mon	21:04	4.16	1.27	H
4	2018-02-01 02:12:00	Tue	02:12	1.34	0.41	L

Aqui le pido que me muestre el formato de las columnas para ver si puedo trabajar con ellas, aunque en este caso, solo me importaba que la columna fecha estuviera en formato *datetime64*

```
In [3]: Ens.dtypes
```

```
Out[3]: Fecha          datetime64[ns]
Dia                   object
Hora                  object
Prediccion ft         float64
Prediccion m          float64
High/Low              object
dtype: object
```

En este renglon creo otro *Dataframe* y le pido que lea otro archivo que contiene la informacion de seis meses de datos. Vuelve a hacerle algunas modificaciones a los datos y como toque final le pido que me lo muestre en pantalla para asegurarme de que hayan surtido efecto.

```
In [27]: #seis meses
Ens4 = pd.read_csv('ens.csv', header=None, skiprows= 8, dtype= object)
Ens4.columns = ['0', '1', '2', '3', '4', '5', '6', '7', '8', '9', '10', '11']
Ens4['0'] = Ens4['0']+'-'+Ens4['1']+Ens4['2']+'-'+Ens4['3']+Ens4['4']+'-'+Ens4['5']+Ens4['6']+'-'+Ens4['7']+Ens4['8']+'.'+Ens4['9']+Ens4['10']
Ens4['0'] = pd.to_datetime(Ens4['0'])
Ens4['11'] = Ens4['11'].astype(float)
Ens4.head()
```

```
Out[27]:
```

		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
0	2018-04-21 09:00:00	0	4	2	1	0	9	0	0	0	0	1.373	
1	2018-04-21 10:00:00	0	4	2	1	1	0	0	0	0	0	1.178	
2	2018-04-21 11:00:00	0	4	2	1	1	1	0	0	0	0	0.900	
3	2018-04-21 12:00:00	0	4	2	1	1	2	0	0	0	0	0.586	
4	2018-04-21 13:00:00	0	4	2	1	1	3	0	0	0	0	0.289	

Creo un nuevo *Dataframe* y utilizando el formato *datetime64* de la columna 0, selecciono la informacion de un dia que le voy a asignar a este.

```
In [5]: #un dia
#13 de nov
Ens4Dia = Ens4[(Ens4['0'] < '21/11/2018 23:00') & (Ens4['0'] > '21/11/2018 00:00')]

In [6]: print(Ens4Dia)
```

		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
5128	2018-11-21 01:00:00	1	1	2	1	0	1	0	0	0	0	0.871	
5129	2018-11-21 02:00:00	1	1	2	1	0	2	0	0	0	0	1.110	
5130	2018-11-21 03:00:00	1	1	2	1	0	3	0	0	0	0	1.232	
5131	2018-11-21 04:00:00	1	1	2	1	0	4	0	0	0	0	1.200	
5132	2018-11-21 05:00:00	1	1	2	1	0	5	0	0	0	0	1.053	
5133	2018-11-21 06:00:00	1	1	2	1	0	6	0	0	0	0	0.815	
5134	2018-11-21 07:00:00	1	1	2	1	0	7	0	0	0	0	0.567	
5135	2018-11-21 08:00:00	1	1	2	1	0	8	0	0	0	0	0.388	
5136	2018-11-21 09:00:00	1	1	2	1	0	9	0	0	0	0	0.338	
5137	2018-11-21 10:00:00	1	1	2	1	0	0	0	0	0	0	0.445	
5138	2018-11-21 11:00:00	1	1	2	1	1	0	0	0	0	0	0.694	
5139	2018-11-21 12:00:00	1	1	2	1	1	2	0	0	0	0	1.032	
5140	2018-11-21 13:00:00	1	1	2	1	1	3	0	0	0	0	1.377	
5141	2018-11-21 14:00:00	1	1	2	1	1	4	0	0	0	0	1.642	
5142	2018-11-21 15:00:00	1	1	2	1	1	5	0	0	0	0	1.755	
5143	2018-11-21 16:00:00	1	1	2	1	1	6	0	0	0	0	1.681	
5144	2018-11-21 17:00:00	1	1	2	1	1	7	0	0	0	0	1.428	
5145	2018-11-21 18:00:00	1	1	2	1	1	8	0	0	0	0	1.049	
5146	2018-11-21 19:00:00	1	1	2	1	1	9	0	0	0	0	0.625	
5147	2018-11-21 20:00:00	1	1	2	1	2	0	0	0	0	0	0.240	
5148	2018-11-21 21:00:00	1	1	2	1	2	1	0	0	0	0	0.002	
5149	2018-11-21 22:00:00	1	1	2	1	2	2	0	0	0	0	-0.069	

```
In [8]: Ens4.dtypes
```

```
Out[8]: 0    datetime64[ns]
1         object
2         object
3         object
4         object
5         object
6         object
7         object
8         object
9         object
10        object
11        float64
dtype: object
```

Uso `print(dataframe)` para ver con mayor extension mi *dataframe*

```
In [9]: print(Ens)
```

	Fecha	Dia	Hora	Prediccion ft	Prediccion m	High/Low
0	2018-01-01 01:24:00	Mon	01:24	1.32	0.40	L
1	2018-01-01 07:33:00	Mon	07:33	6.89	2.10	H
2	2018-01-01 14:47:00	Mon	14:47	-1.67	-0.51	L
3	2018-01-01 21:04:00	Mon	21:04	4.16	1.27	H
4	2018-02-01 02:12:00	Tue	02:12	1.34	0.41	L
5	2018-02-01 08:18:00	Tue	08:18	6.93	2.11	H
6	2018-02-01 15:33:00	Tue	15:33	-1.74	-0.53	L
7	2018-02-01 21:52:00	Tue	21:52	4.22	1.29	H
8	2018-03-01 03:01:00	Wed	03:01	1.40	0.43	L
9	2018-03-01 09:05:00	Wed	09:05	6.73	2.05	H
10	2018-03-01 16:19:00	Wed	16:19	-1.58	-0.48	L
11	2018-03-01 22:41:00	Wed	22:41	4.23	1.29	H
12	2018-04-01 03:53:00	Thu	03:53	1.52	0.46	L
13	2018-04-01 09:53:00	Thu	09:53	6.30	1.92	H
14	2018-04-01 17:00:00	Thu	17:00	-1.23	-0.37	L
15	2018-04-01 23:32:00	Thu	23:32	4.22	1.29	H
16	2018-05-01 04:50:00	Fri	04:50	1.68	0.51	L
17	2018-05-01 10:44:00	Fri	10:44	5.67	1.73	H
18	2018-05-01 17:54:00	Fri	17:54	-0.74	-0.23	L
19	2018-06-01 00:27:00	Sat	00:27	4.24	1.29	H
20	2018-06-01 05:56:00	Sat	05:56	1.85	0.56	L
21	2018-06-01 11:40:00	Sat	11:40	4.91	1.50	H
22	2018-06-01 18:44:00	Sat	18:44	-0.18	-0.05	L
23	2018-07-01 01:26:00	Sun	01:26	4.29	1.31	H
24	2018-07-01 07:16:00	Sun	07:16	1.92	0.59	L
25	2018-07-01 12:46:00	Sun	12:46	4.13	1.26	H
26	2018-07-01 19:38:00	Sun	19:38	0.39	0.12	L
27	2018-08-01 02:28:00	Mon	02:28	4.42	1.35	H
28	2018-08-01 08:49:00	Mon	08:49	1.77	0.54	L
29	2018-08-01 14:00:00	Mon	14:00	3.48	1.06	H
...	...	...	...	...	...	...

Final mente para conclui esta seccion, creo un *Dataframe* donde almaceno la informacion de un dia y le pido al programa que me lo muestre para verificar que salga bien.

```
In [10]: #datos de un dia
Ensday= Ens[(Ens['Fecha'] <= '2018-12-31 23:01:00') & (Ens['Fecha'] >= '2018-12-30 22:09:00')]
Ensday.head()
```

```
Out[10]:
```

	Fecha	Dia	Hora	Prediccion ft	Prediccion m	High/Low
1406	2018-12-30 22:09:00	Sun	22:09	1.05	0.32	L
1407	2018-12-31 04:47:00	Mon	04:47	5.28	1.61	H
1408	2018-12-31 11:51:00	Mon	11:51	0.51	0.16	L
1409	2018-12-31 17:37:00	Mon	17:37	3.39	1.03	H
1410	2018-12-31 23:01:00	Mon	23:01	1.30	0.40	L

```
In [11]: print(Ensday)
```

	Fecha	Dia	Hora	Prediccion ft	Prediccion m	High/Low
1406	2018-12-30 22:09:00	Sun	22:09	1.05	0.32	L
1407	2018-12-31 04:47:00	Mon	04:47	5.28	1.61	H
1408	2018-12-31 11:51:00	Mon	11:51	0.51	0.16	L
1409	2018-12-31 17:37:00	Mon	17:37	3.39	1.03	H
1410	2018-12-31 23:01:00	Mon	23:01	1.30	0.40	L

# graficas

En esta seccion se muestra el codigo utilizado para realizar las graficas seguido por la salida que arroja dicho renglon al ejecutarlo.

```
In [14]: # alto offline grafica: nuevos datos
import plotly
import plotly.graph_objs as go

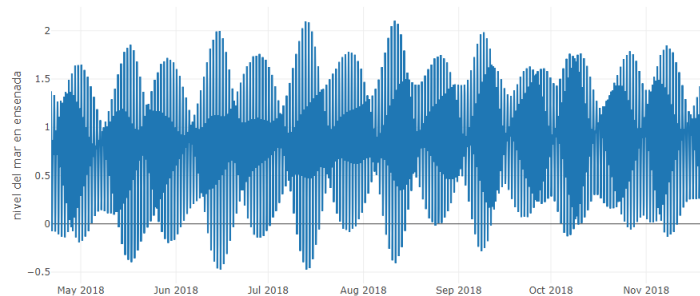
import plotly.offline as offline
import plotly.graph_objs as go

plotly.offline.init_notebook_mode(connected=True)
traces = go.Scatter(
    x=Ensa['0'],
    y=Ensa['1'],
    name='ensenada',
)

data = [traces]
layout = go.Layout(
    title='niveles de mar en la costa de ensenada',
    yaxis=dict(
        title='nivel del mar en ensenada'
    ),
    yaxis2=dict(
        title='nivel del mar en el canal',
        titlefont=dict(
            color='rgb(148, 189, 189)'
        ),
        tickfont=dict(
            color='rgb(148, 189, 189)'
        ),
        overlaying='y',
        side='right'
    )
)

fig = go.Figure(data=data, layout=layout)
plot_url = offline.iplot(fig, filename='multiple-axes-double')
```

niveles de mar en la costa de ensenada



```
In [15]: #5 meses
import matplotlib.pyplot as plt
import plotly.plotly as py
import numpy as np
import plotly
import plotly.graph_objs as go
import plotly.offline as offline
plotly.offline.init_notebook_mode(connected=True)

# Learn about API authentication here: https://plot.ly/python/getting-started
# Find your api key here: https://plot.ly/settings/api

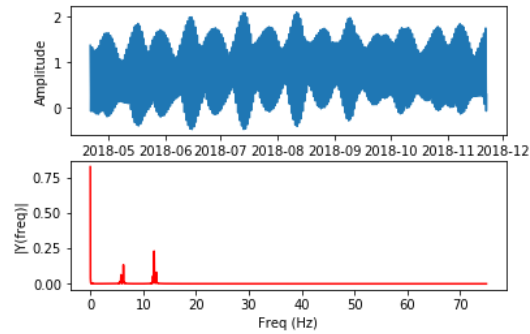
fs = 150.0; # sampling rate
Ts = 1.0/fs; # sampling interval
t = np.array(Ensa['0'])# time vector

ff = 5; # frequency of the signal
y = Ensa['1']
n = len(y) # length of the signal
k = np.arange(n)
T = n/fs
fraq = k/T # two sided frequency range
fraq = fraq[range(n/2)] # one side frequency range

Y = np.fft.fft(y)/n # fft computing and normalization
Y = Y[range(n/2)]

fig, ax = plt.subplots(2, 1)
ax[0].plot(t,y)
ax[0].set_xlabel('Time')
ax[0].set_ylabel('Amplitude')
ax[1].plot(fraq,abs(Y), 'r') # plotting the spectrum
ax[1].set_xlabel('freq (Hz)')
ax[1].set_ylabel('|Y(fraq)|')

plot_url = offline.iplot(fig, filename='mpl-basic-fft')
```



```
In [16]: # I did
import matplotlib.pyplot as plt
import plotly.plotly as py
import numpy as np
import plotly
import plotly.graph_objs as go
import plotly.offline as offline
plotly.offline.init_notebook_mode(connected=True)

# Learn about API authentication here: https://plot.ly/python/getting-started
# Find your api key here: https://plot.ly/settings/api

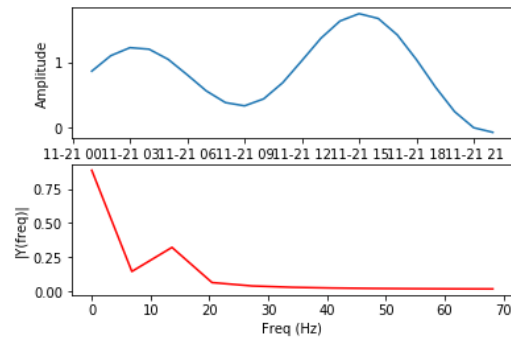
Fs = 150.0; # sampling rate
Ts = 1.0/Fs; # sampling interval
t = np.arange(Ens401a['t'])# time vector

ff = 5; # frequency of the signal
y = Ens401a['i1']
n = len(y) # length of the signal
k = np.arange(n)
T = n/Fs
frs = k/T # two sides frequency range
freq = freq[range(n/2)] # one side frequency range

Y = np.fft.fft(y)/n # fft computing and normalization
Y = Y[range(n/2)]

fig, ax = plt.subplots(2, 1)
ax[0].plot(t,y)
ax[0].set_xlabel('Time')
ax[0].set_ylabel('Amplitude')
ax[1].plot(freq,abs(Y),'r') # plotting the spectrum
ax[1].set_xlabel('Freq (Hz)')
ax[1].set_ylabel('|Y(freq)|')

plot_url = offline.iplot(fig, filename='npl-basic-fft')
```



```
In [21]: #del 2018 al 2019
import matplotlib.pyplot as plt
import plotly.plotly as py
import numpy as np
import plotly
import plotly.graph_objs as go
import plotly.offline as offline
plotly.offline.init_notebook_mode(connected=True)

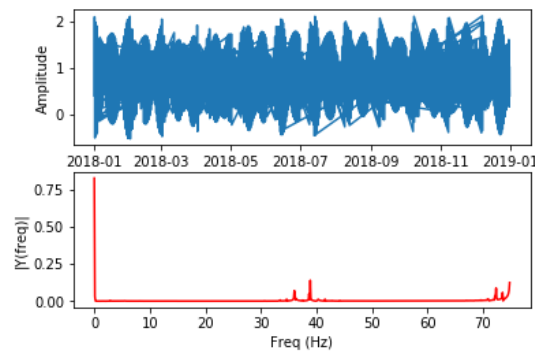
# Learn about API authentication here: https://plot.ly/python/getting-started
# Find your api_key here: https://plot.ly/settings/api

Fs = 150.0; # sampling rate
Ts = 1.0/Fs; # sampling interval
t = np.array(Ens['Fecha'])# time vector

ff = 5; # frequency of the signal
y = Ens['Prediccion m']
n = len(y) # length of the signal
k = np.arange(n)
T = n/Fs
freq = k/T # two sides frequency range
freq = freq[range(n/2)] # one side frequency range
Y = np.fft.fftfreq(n) # fft computing and normalization
Y = Y[range(n/2)]

fig, ax = plt.subplots(2, 1)
ax[0].plot(t,y)
ax[0].set_xlabel('Time')
ax[0].set_ylabel('Amplitude')
ax[1].plot(freq,abs(Y),'r') # plotting the spectrum
ax[1].set_xlabel('Freq (Hz)')
ax[1].set_ylabel('Y(freq)')

plot_url = offline.iplot(fig, filename='mpl-basic-fft')
```



## 4 conclusión

Encontramos que como esperamos el nivel del mar alrededor de un año sigue un comportamiento oscilatorio. Tras aplicar la serie de Fourier: tomando como correspondiente el valor X el tiempo y el Y el nivel en el que se encontraba el mar en dicha fecha, trasformamos el Eje X en frecuencia y se encontró que en seis meses se encontraron varios picos alrededor de los diez Hertz con un valor menos a 0.2m. En el día 03 de noviembre se encontró un pico alrededor de los 15Hertz con un valor superior a los 0.25 metros y para el año 2018 se encontraron varios picos oscilando los 40 Hertz y los 70 Hertz, con un valor menor a los 0.2m

## Referencias

<https://ericstrong.org/fast-fourier-transforms-in-python/>

<https://jakevdp.github.io/blog/2013/08/28/understanding-the-fft/>

<https://en.wikipedia.org/wiki/Cooley>