Evaluación 1: Análisis de las mareas y salinidad en el Manglar El Sargento.

Jesús Antonio González Espinosa

Física Computacional 1 8 de Marzo del 2018

1 Archivos

Después de crear la carpeta Evaluación1,
iniciamos la actividad descargando los dos archivos de datos de El Sargento que vienen en la página del curso. La instrucción indica que nos tenemos que asegurar que ambos archivos abarquen el mismo periodo de tiempo, entonces, con Emacs analizamos los datos para ver que tan desfasados estaban. Después de una rápida hojeada a los datos, se pudo observar que solo eran dos renglones los que causaban que los datos no estuvieran en el mismo periodo de tiempo: el primer renglón del archivo sargento-salinidad-201117.csv y el último renglón de $sargento_201117$. Entonces para poder corregirlos, teníamos que deshacernos de esos dos, pero al saber que solo eran renglones a los extremos, se decidió dejarlo la corrección para después, ya que contamos con las herramientas necesarias en Pandas, para hacerlo más rápido.

2 Jupyter Notebook

Lo que sigue de la actividad fue abrir *JupyterNotebook* en la carpeta de Evaluación1. Ahí, creamos un documento tipo notebook con Python 3. Ahí cargamos las biblotecas de Pandas, Numpy, datetime, matplotlib.pyplt y seaborn, las cuales son necesarias para hacer la actividad.

2.1 Lectura en Pandas

Primero cargamos el archivo $sargento_201117.csv$ bajo el data frame de nombre dfsargento1, asegurándonos de saltarnos las dos primeros renglones del documento, que son texto innecesario, darle nombre a las columnas y hacer que ignore el último renglón, para que este coincida con el final del otro archivo. Asimismo, cargamos el otro archivo, sargento - salinidad - 201117.csv bajo el data frame dfsargento2, hacemos lo mismo, pero ahora saltando los tres primeros renglones, siendo uno de datos pero a una hora que no incluye el otro archivo; y finalmente le damos nombre a las columnas. Seguido a esto, se imprimió en la pantalla la tabla con los últimos datos para asegurarnos que ambos tengan la misma cantidad de renglones y que acaben a la misma hora:

```
### Aproximation of prices working.
### Aproximation of prices working.
### Aproximation of prices working.
### Aproximation of the Address Nove Webs.Land
### Address Nove Webs.Land
##
```

Ahora, vimos el tipo de datos que son, para asegurar que todos sean variables, y se pudo notar que la fecha era de tipo objeto, pero gracias a la libereria datetime pudimos arreglar eso y crear dos nuevas columnas, una para todas las fechas, y otra para los meses. Finalmente, los datos están listos para ser utilizados y graficados.

```
According a formation of the forms, pure poler useria come variables.

**Control 2.**

**Contr
```

2.2 Gráficas Seaborn

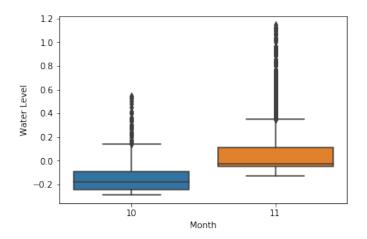
Ahora, con ayuda de la librería Seaborn, vamos a graficar varios tipo de gráficas, para observar los datos.

2.2.1 Boxplot

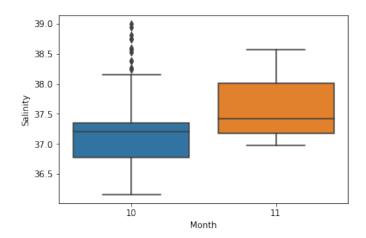
El primer tipo de gráfica es boxplot. Para cada dato que se grafique, se van a mostrar dos, una correspondiente a cada mes. El código utilizado fue: Cada una creó las siguientes gráficas:

```
#3
#80xplot Meses/Noter Level.
a * sns.boxplot(x*Month", y*Nater Level", data=dfsargentol)
plt.shaw()
#80xplot Meses/Solinity.
a * sns.boxplot(x*Month", y*Salinity", data=dfsargento2)
plt.shaw()
#80xplot Meses/Temperatura.
a * sns.boxplot(x*Month", y*Temp", data=dfsargento1)
plt.show()
```

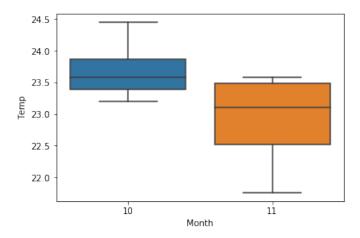
La primer es del Nivel del Mar:



El siguiente boxplot es de Salinidad:



El último de lox boxplot es de la Temperatura del Agua:



También podemos mostrar más información con la función describe, que muestra la posición de la mediana, los cuarteles, los máximos y mínimos.

	titud de la gento1.desc		e la median	a, cuartele	s, máximos y	mínimos de
	Num	AbsPres	Temp	Water Level	Month	
count	2394.000000	2394.000000	2394.000000	2394.000000	2394.000000	
mean	1197.500000	107.430007	23.120883	0.030863	10.781119	
std	691.232595	2.371844	0.563555	0.235974	0.413574	
min	1.000000	104.229000	21.760000	-0.288000	10.000000	
25%	599.250000	106.407000	22.525000	-0.071000	11.000000	
50%	1197.500000	106.764000	23.388000	-0.035000	11.000000	
75%	1795.750000	107.305000	23.484000	0.018750	11.000000	
max						
IIIdx	2394.000000	118.641000	24.448000	1.146000	11.000000	
#Exac		posición de ribe()	e la median	a, cuartele	s, máximos y	mínimos de Month
#Exac dfsar	titud de la gento2.desc	posición de ribe()	e la median	o SpecCondu	s, máximos y	Month
#Exac dfsar	titud de la gento2.desc Num 2394.000000 1198.500000	posición d ribe() CondHighRng	Temp 0 2394.000000 7 23.316646	SpecConduction 2394.00000 5 56386.83166	et Salinity 0 2394.000000 2 37.479737	Month 2394.000000 10.781119
#Exac dfsar count	titud de la gento2.desc Num 2394.000000	posición de ribe() CondHighRng 2394.000000	Temp 0 2394.000000 7 23.316640	SpecConduction 2394.00000 5 56386.83166 619.50198	et Salinity 0 2394.000000 2 37.479737 7 0.464974	Month 2394.000000
#Exac dfsar count mean	titud de la gento2.desc Num 2394.000000 1198.500000	posición de ribe() CondHighRng 2394.000000 54524.972807	E La median Temp 2394.00000 23.316646 0.54703	SpecCondu 2394.0000 56386.83166 619.50198	et Salinity 0 2394.000000 2 37.479737 7 0.464974	Month 2394.000000 10.781119
#Exac dfsar count mean std	Num 2394.00000 1198.500000 691.232595 2.000000 600.250000	posición de ribe() CondHighRng 2394.00000 54524.972807 11.876668	Temp 0 2394.00000 7 23.31664 0 0.54703 0 21.490000	o SpecCondu o 2394.00000 o 56386.83166 o 619.50198 o 54622.10000	s, máximos y et Salinity 0 2394.00000 2 37.479737 77 0.464974 0 36.158800	Month 2394.000000 10.781119 0.413574
#Exac dfsar count mean std min	Num 2394.000000 1198.500000 691.232595 2.000000 600.2500000 1198.5000000	posición de ribe() CondHighRng 2394.00000 54524.972807 11.876665 54105.700000 54525.500000 54525.500000	Temp 0 2394.00000 7 23.31664 9 0.54703 0 21.49000 0 22.73000 0 23.49000	SpecCondui 2394.0000 556386.83166 3 619.50196 554622.10000 0 55949.70000 0 56185.60000	s, máximos) t Salinity 0 2394.00000 2 37.479737 7 0.464974 0 36.158800 0 37.151400 0 37.328300	Month 2394.000000 10.781119 0.413574 10.000000 11.000000
#Exac dfsar count mean std min 25%	Num 2394.00000 1198.500000 691.232595 2.000000 600.250000	posición de ribe() CondHighRng 2394.00000 54524.972807 11.876668 54105.700000 54525.500000	Temp 0 2394.00000 7 23.31664 9 0.54703 0 21.49000 0 22.73000 0 23.49000	SpecCondui 2394.0000 556386.83166 3 619.50196 554622.10000 55949.70000 56185.60000 57053.70000	s, máximos) t Salinity 0 2394.00000 2 37.479737 7 0.464974 0 36.158800 0 37.151400 0 37.328300	Month 2394.000000 10.781119 0.413574 10.000000 11.000000

2.2.2 Correlación de Pearson

El segundo tipo de gráficas que se hacen son de Correlación de Pearson, en la que se graficaron parejas de variables. El código utilizado fue: Cada una creó las siguientes gráficas:

```
Add decretación de Fearson entre Noter Level y Solinidad.

sm.seticiple" derègnid", color_codestrum)

sm.seticiple" derègnid", color_codestrum)

sm.seticiple" derègnid", color_codestrum

sm.seticiple" dere derègnid", color_codestrum

pli.indou"

pli.indou"

sm.seticiple" derègnid", color_codestrum

sm.seticiple" derègnid

sm.seticiple" derègnid

sm.seticiple" derègnid

sm.seticiple

sm.seticiple

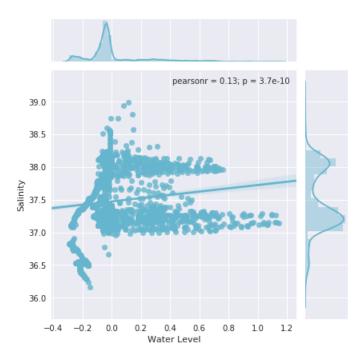
sm.seticiple

sm.seticiple

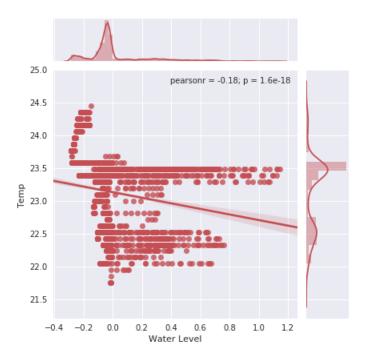
sm.seticiple

sm.setic
```

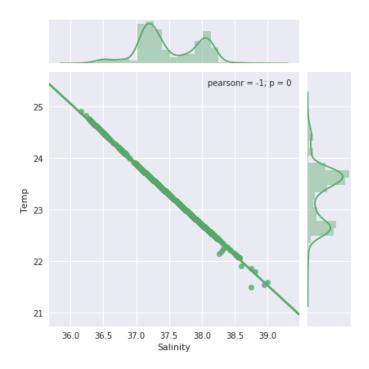
El primer par de datos son Nivel de Mar - Salinidad:



El siguiente es Nivel de Mar - Temperatura de Agua:



Finalmente tenemos Salinidad - Temperatura del Agua:



Con esto, terminamos las gráficas de Seaborn.

2.3 Gráficas Matplotlib

Ahora, empezamos a usar la librería Matplotlib para gráficar.

2.3.1 Gráficas Independientes

Aquí se usó la bibloteca matplotlib para graficar datos en función del tiempo. El código utilizado fue: Los cuales forman las siguientes gráficas:

```
#S
#SONTFICE Independente de Nivel del Nor en función del tiempo.

W. = d'tangento[['Nater Level']'

W. = d'tangento[['Nater Level']'

plt.place no. " = abel='Nivel del Nor'); plt.legend(loc='best')

plt.title('Nivel del Par con respect al tiempo')

plt.title('Nivel del Par con respect al tiempo')

plt.tabel('reche')

plt.tabel('reche')

plt.tabel('steel del Serie no respect al tiempo')

plt.tabel('steel del Par con respect al tiempo')

plt.tabel('steel del Par con respect al tiempo')

plt.tabel('steel note no respect al tiempo')

plt.plot(lotte s. s.d., 'r', label-'salinidad'); plt.legend(loc-'best')

plt.tabel('salinidad (ppf)')

plt.plc(lotte, lemp, 'g', label='Temperatura'); plt.legend(loc-'best')

plt.title('resperatura con respect al tiempo')

plt.title('resperatura con respect al tiempo')

plt.tabel('remba')
```

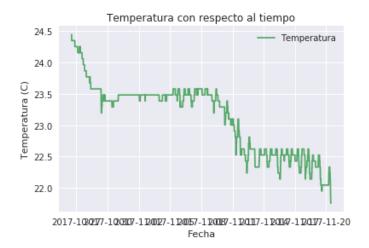
La primera es del Nivel del Mar como función del tiempo:



La siguiente es de Salinidad como función del tiempo:



La última gráfica creada fue de Temperatura del Agua como función del tiempo:

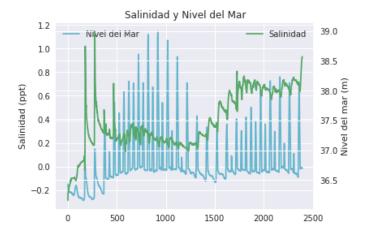


2.3.2 Gráficas con doble Eje

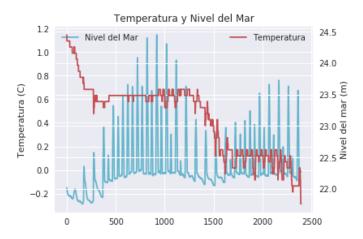
De nuevo, utilizando Matplotlib se generaron gráficas superpuestas con doble eje vertical. Para estas se hizo el siguiente código:

El cual creó las siguientes gráficas:

La primera es de Nivel del Mar y Salinidad:



Y la segunda, y última, es de Nivel de Mar y Temperatura:



2.3.3 Gráficas con doble Eje con xlim

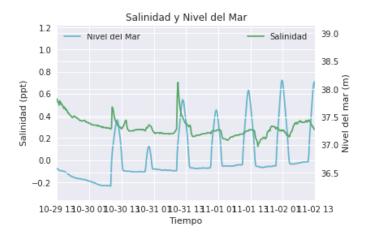
Ahora, de nuevo repetimos el código y proceso de las últimas dos gráficas, pero vamos a hacer que avancen en función del tiempo y vamos a usar la función xlim, para limitar las imágenes de las gráficas a cinco días. El código modificado a las especificaciones nuevas fue:

```
### Agroptica de doble eje Solinidad y nivel del mar del 29/10/2017 - 2/11/2017.
fig, asi = plt.subplots()
dateodfargentos['Maste']
sal-edfargentos['Salinidad' y Nivel del Mar')
sal-edfargentos['Salinidad' y Nivel del Mar')
plt.title('Salinidad' y Nivel del Mar')
asi.plt.(date, w., c', jabel-"Mivel del Mar');
plt.legend(loc-"upper left')
asi.plt.(date, sal, 'g', label-"Salinidad'); plt.legend(loc-"upper right')
asi.plt.(date, sal, 'g', label-"Salinidad'); plt.legend(loc-"upper right')
asi.plt.(date, sal, 'g', label-"Salinidad'); plt.legend(loc-"upper right')
asi.plt.(lalini('2017-10-29 31:00:00", '2017-11-2 13:00:00"))
plt.nlm('('2017-10-29 31:00:00", '2017-11-2 13:00:00"))
plt.nlm('('1017-10-29 31:00:00", '2017-11-2 13:00:00"))
plt.title(''generatura y Nivel del Nar')
asi.plt.(date, Ni, 'c', label-'Nivel del Nar'); plt.legend(loc-'upper left')
asi.plt.(date, Ni, 'c', label-'Nivel del Nar'); plt.legend(loc-'upper right')
asi.plt.(date, Ni, 'c', label-'Temperatura'); plt.legend(loc-'upper right')
asi.plt.(date, Ni, 'c', label-'Temperatura'); plt.legend(loc-'upper right')
asi.plt.(date, Ni, 'c', label-'Temperatura'); plt.legend(loc-'upper right')
plt.(plt.('2017-10-29 31:00:00", '2017-11-2 31:00:00"))
plt.t.how()

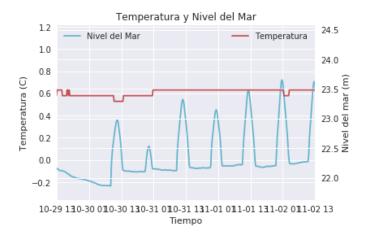
plt.t.how()
```

El cual creó las siguientes gráficas:

La primera, Salinidad y Nivel del Mar en función del tiempo, del día 29/10/2017,hasta el día 2/11/2017;



La última gráfica de esta parte y toda la actividad, que es del Nivel del Mar y la Temperatura en función del tiempo, del día 29/10/2017, hasta el día 2/11/2017:



Al ver las gráficas, podemos observar que en la de la Salinindad y el Nivel del Mar sí parece haber ciertos indicios de una relación, ya que en la primera mitad de la gráfica parece mostrar que si una aumenta, la otra también parece aumentar, pero en la siguiente mitad, parece hacer lo contrario. Por lo tanto, podemos decir que sí parece existir una relación entre los datos, solo que esta no es muy aparente. Por otra parte, en la gráfica de Temperatura y Nivel del Mar no parece haber relación alguna entre los datos.

3 Conclusión

Fue interesante trabajar en esta evaluación, ya que por una parte trabajamos con datos locales, lo cual a mi parecer es muy interesante, y por otro lado, porque unificamos todas las herramientas que adquirimos en lo que lleva el curso. Otro factor importante fue el hecho de que la evaluación fue como hacer una actividad pero contrarreloj, lo que lo hizo parecer como un reto, que a mi parecer lo hizo divertido. Al final de cuentas, el tiempo sí fue suficiente, y el trabajo realizado se ha sentido satisfactorio.