

Untitled2

November 27, 2021

```
[34]: import requests
from bs4 import BeautifulSoup
import numpy as np
import pandas as pd
from selenium.webdriver import Firefox
from selenium.webdriver.firefox.options import Options
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

URL = "https://www.bolsamadrid.es/esp/aspx/Indices/Resumen.aspx"
page = requests.get(URL)
soup = BeautifulSoup(page.content, "html.parser")
table = soup.find('table', attrs={'id': 'ctl00_Contento_tblÍndices'})
```

```
[35]: matrix_row = []
matrix = []
columns_name = []
header_row = True
for row in table.find_all("tr"):
    if header_row:
        header_row = False
        for column in row.find_all('th'):
            columns_name.append(column.text)
    else:
        matrix_row = []
        for column in row.find_all('td'):
            if column.text.strip() == '-':
                matrix_row.append('0')
            else:
                matrix_row.append(column.text)
        matrix.append(matrix_row)
```

```
[36]: df = pd.DataFrame(matrix, columns =columns_name)
df.columns
```

```
[36]: Index(['Nombre', 'Anterior', 'Último', '% Dif.', 'Máximo', 'Mínimo', 'Fecha',
       'Hora', '% Dif.Año 2021'],
       dtype='object')
```

Modifiquemos los tipos de datos de la columna.

```
[37]: df['Anterior'] = df['Anterior'].apply(lambda x: float(x.split()[0].replace('.',''')))
      df['Último'] = df['Último'].apply(lambda x: float(x.split()[0].replace('.',''')))
      df['Máximo'] = df['Máximo'].apply(lambda x: float(x.split()[0].replace('.',''')))
      df['Mínimo'] = df['Mínimo'].apply(lambda x: float(x.split()[0].replace('.',''')))
      df['% Dif.'] = df['% Dif.'].apply(lambda x: float(x.split()[0].replace('.',''')))
      df['% Dif.Año 2021'] = df['% Dif.Año 2021'].apply(lambda x: float(x.split()[0].replace('.',''').replace('+', ''').replace(' ',''').replace('+', ''')))
      df['Fecha'] = pd.to_datetime(df['Fecha'], format='%d/%m/%Y')
      df.astype({'Nombre':str,'Hora':str})
```

```
[37]:
```

	Nombre	Anterior	Último	% Dif.	Máximo	Mínimo	\
0	IBEX 35®	8840.9	8438.5	-4.55	8592.3	8410.9	
1	IBEX 35® con Dividendos	27187.9	25956.4	-4.53	26410.3	25871.5	
2	IBEX MEDIUM CAP®	13411.6	13020.0	-2.92	13193.0	13011.6	
3	IBEX SMALL CAP®	8256.1	7887.9	-4.46	8150.5	7887.9	
4	IBEX 35® Bancos	469.8	440.3	-6.28	452.5	439.1	
..	
73	Índice ITX Inverso X3	173.7	199.7	14.97	200.0	181.4	
74	Índice TEF Inverso X5	10528.0	11905.5	13.08	12801.4	11480.5	
75	Índice SAN Inverso X5	4040.0	5606.8	38.78	5725.8	4932.4	
76	Índice BBVA Inverso X5	8734.0	11286.0	29.22	11398.7	10196.3	
77	Índice ITX Inverso X5	860.2	1074.8	24.95	1077.6	923.8	

	Fecha	Hora	% Dif.Año 2021
0	2021-11-26	16:42:59	4.52
1	2021-11-26	16:42:59	6.98
2	2021-11-26	16:42:38	2.39
3	2021-11-26	16:42:51	-2.60
4	2021-11-26	16:42:59	17.07
..
73	2021-11-26	16:42:46	-60.97
74	2021-11-26	16:42:53	917.17
75	2021-11-26	16:42:59	539.09
76	2021-11-26	16:42:57	563.64
77	2021-11-26	16:42:46	-84.77

[78 rows x 9 columns]

```
[39]: df.shape
```

[39]: (78, 9)

[12]: df.info()

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 78 entries, 0 to 77
Data columns (total 9 columns):
 #   Column            Non-Null Count  Dtype  
--- 
 0   Nombre             78 non-null    object  
 1   Anterior           78 non-null    float64 
 2   Último             78 non-null    float64 
 3   % Dif.             78 non-null    float64 
 4   Máximo             78 non-null    float64 
 5   Mínimo             78 non-null    float64 
 6   Fecha              78 non-null    datetime64[ns]
 7   Hora               78 non-null    object  
 8   % Dif.Año 2021    78 non-null    float64 
dtypes: datetime64[ns](1), float64(6), object(2)
memory usage: 5.6+ KB
```

Tenemos 9 columnas: * Nombre: Nombre del índice * Anterior: Valor anterior * Último: Último valor * % Dif.: Diferencia * Máximo: Valor máximo * Mínimo: Valor mínimo * Fecha: Fecha que la medición * Hora: Hora de la medición * % Dif.Año 2021: Diferencia respecto al 2021

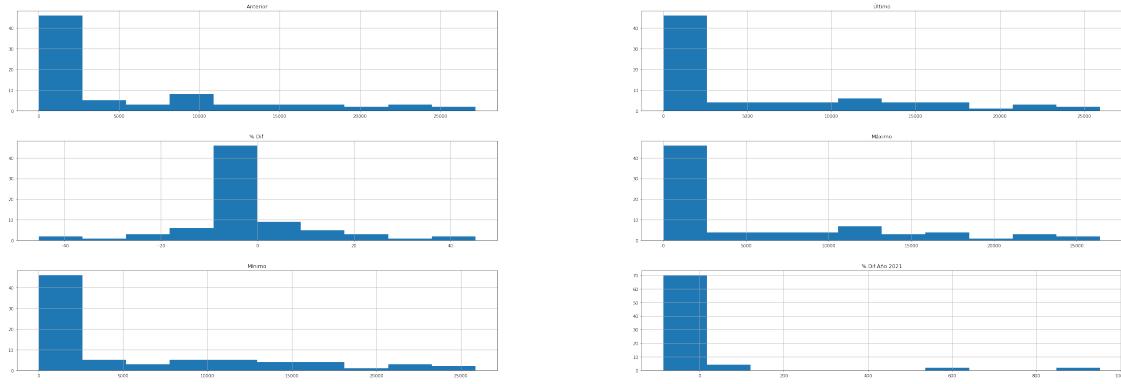
[40]: df.describe()

```
[40]:          Anterior      Último      % Dif.      Máximo      Mínimo \
count    78.000000    78.000000  78.000000    78.000000  78.000000
mean    5739.233846  5588.093846 -2.523462  5709.689487 5531.529615
std     7405.558437  7137.282387 13.940385  7266.097577 7096.767921
min     7.050000    7.430000 -45.350000    7.430000  7.430000
25%    331.625000   255.700000 -5.347500   269.275000 249.800000
50%    1538.750000  1477.015000 -3.840000  1497.865000 1475.715000
75%    9492.450000  10362.030000 -0.425000 10544.865000 10155.712500
max    27187.900000  25956.400000 45.210000 26410.300000 25871.500000

          % Dif.Año 2021
count    78.000000
mean     37.312179
std     172.852636
min    -86.080000
25%    0.822500
50%    5.125000
75%   10.347500
max    951.610000
```

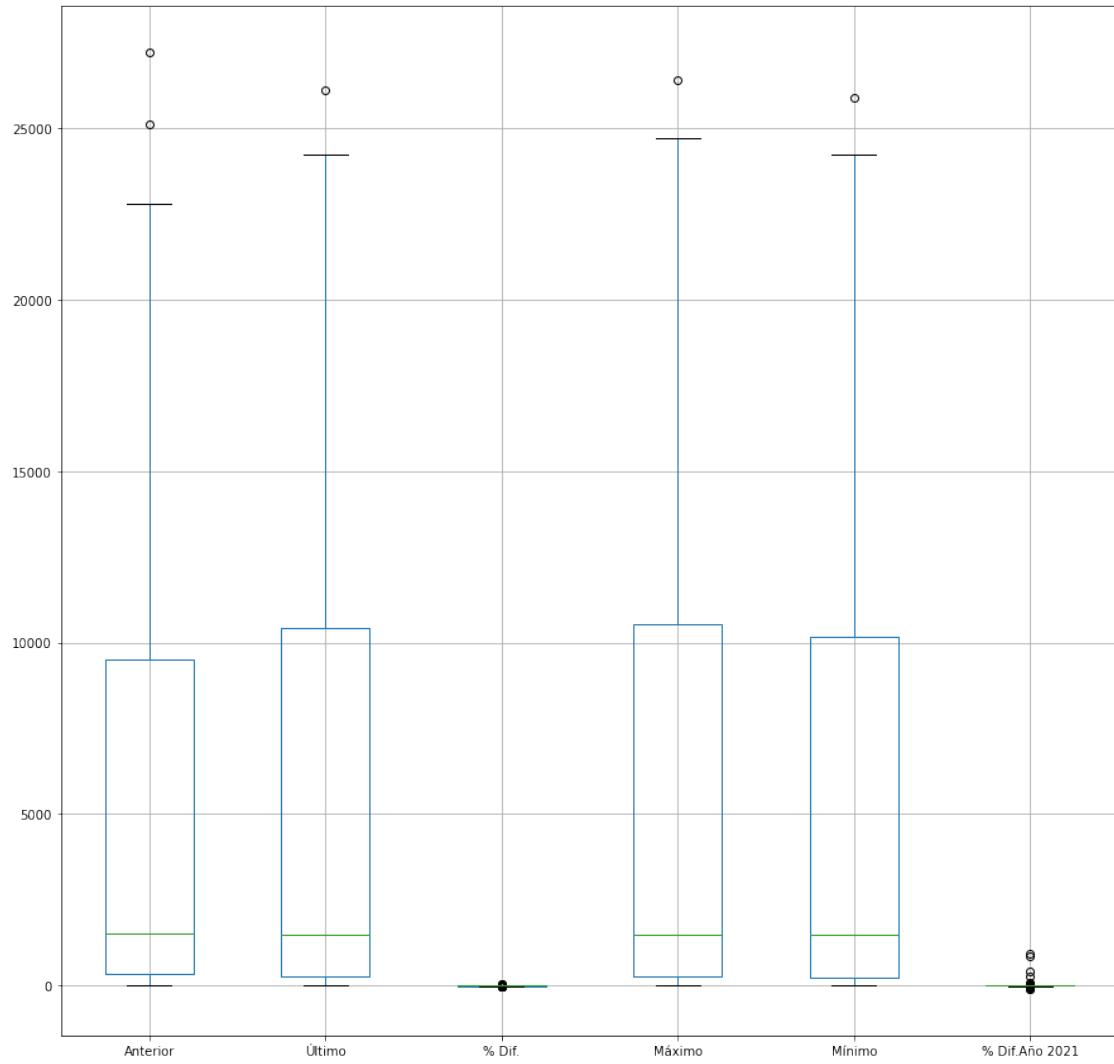
La diferencia entre la media y el promedio en algunas columnas como en % Dif.Año 2021 podemos decir que hay algunos outliers, lo confirmaremos con una gráfica boxplot.

```
[41]: df.hist(figsize=(45,15));
```



Podemos ver que ninguna columna tiene una distribución normal, la única que se asemaña un poco es % Dif.

```
[25]: df.boxplot(figsize=(15,15));
```



Aquí podemos confirmar la presencia de outliers.

El conjunto de datos describe los valores de los índices que cotizan en la Bolsa de Madrid en un momento dado, específicamente a las 16:42.

Cuenta con 78 filas y 9 columnas.

Con estos datos podríamos realizar una predicción de los valores de los índices. Para el mismo tendríamos que hacer un Web Scraping un poco más elaborado para obtener los valores cada cierto período de tiempo y guardarlos.