

# ENGIN 604 Introducción a Python para las Finanzas Datos Bursátiles Utilizando la API de Yahoo Finance - Pauta

Profesor: Gabriel E. Cabrera Ayudante: Alex Den Braber

#### Open in Colab

Las API (Interfaz de Programación de Aplicaciones) permiten que sus productos y servicios se comuniquen con otros, sin necesidad de saber cómo están implementados. Una API muy usada es la de Yahoo Finance, que permite al usuario utilizar y descargar datos bursátiles con distinta frecuencia. En python existe la librería yfinance que pemite acceder a dicha API. Para instalar yfinance:

!pip install yfinance

Vistar https://pypi.org/project/yfinance/ para ver la documentación de la librería.

## 1. API Yahoo Finance

## [8 rows x 6 columns]

1. Descargué la información bursátil de GameStop (GME) desde 2015-01-01 hasta 2021-03-01 con frecuencia diaria.

2. Realice una breve estadística descriptiva que incluya: el total de observaciones, promedio, desviación estandar, mínimo, máximo, percentil 25, 50 y 75.

```
# breve estadística descriptiva
gme_ohcl_daily.apply(lambda x: x.describe())
```

```
##
                 Open
                               High
                                            Adj Close
                                                              Volume
## count
          1549.000000
                       1549.000000
                                          1549.000000
                                                       1.549000e+03
                                    . . .
                                            17.918133 5.225534e+06
## mean
            21.484680
                         22.247779
## std
            21.251525
                          24.844285
                                            17.358004
                                                       1.240054e+07
## min
             2.850000
                          2.940000
                                             2.800000 7.461000e+05
## 25%
            10.370000
                         10.660000
                                            10.350000
                                                       1.955200e+06
            18.510000
                                                       2.769000e+06
## 50%
                          18.930000
                                            16.148729
## 75%
            28.530001
                         28.940001
                                            22.403204 4.374700e+06
                                           347.510010 1.971579e+08
## max
           379.709991
                        483.000000
```

3. Extraiga del índice el año, mes y día.

```
# se extrae año
gme_ohcl_daily['Year'] = gme_ohcl_daily.index.year
# se extrae mes
gme_ohcl_daily['Month'] = gme_ohcl_daily.index.month
# se extrae día
gme_ohcl_daily['Day'] = gme_ohcl_daily.index.day
```

4. Seleccione el precio al cierre (Close).

```
# se selecciona el adj close
gme_close_daily = gme_ohcl_daily.loc[:,['Close']]
```

## 2. Cambios a través del tiempo

1. Utilizando una función lambda (anónima) genere la diferencia del precio al cierre:

$$\Delta_t = p_t - p_{t-1}$$

Donde  $p_t$  es el precio al cierre en t y  $p_{t-1}$  el precio al cierre en  $p_{t-1}$  (rezago).

```
# se aplica el método diff()
gme_close_daily['diff'] = gme_close_daily[['Close']].apply(lambda x: x.diff())
```

2. Utilizando una función lambda (anónima) genere el primer rezago de  $p_t$ .

```
# se aplica el método shift()
gme_close_daily['close_t_1'] = gme_close_daily[['Close']].apply(lambda x: x.shift(1))
```

3. Divida la variable creada en (1) por la variable creada en (2).

```
# se divide (1) por (2)
gme_close_daily['returns'] = gme_close_daily['diff'] / gme_close_daily['close_t_1']
```

4. Utilize el método pct\_change() y compárelo con la variable creada en (3).

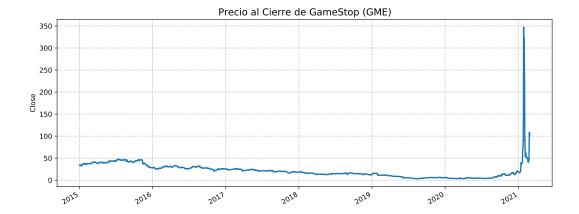
```
# se utiliza el método pct_change()
gme_close_daily['pct_change'] = gme_close_daily[['Close']].apply(lambda x: x.pct_change(1))
```

# 3. Visualización Básica de Series de Tiempo

1. Grafique el precio al cierre de GameStop.

```
# importa matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt

# se crea un gráfico de linea
fig1 = gme_ohcl_daily.loc[:,'Close'].plot(kind='line', figsize=(13,5), lw=2)
# cambia el estilo de la grilla
fig1.grid(color='grey', linestyle=':')
fig1.set_title('Precio al Cierre de GameStop (GME)', fontsize=14, y=1.00)
# agrega título
fig1.set_xlabel('')
# nombre del eje x
fig1.set_ylabel('Close')
```



```
# guarda el gráfico con el nombre fig1.png
plt.savefig('fig1.png', dpi=300)
```

### 3.1. Análisis Técnico: Media Movil

- 1. Utilizando el precio al cierre de GameStop (GME) genere:
  - a. El precio mínimo movil a 20 días.
  - b. La media movil a 20 días (corto plazo).
  - c. El precio máximo movil a 20 días.

Elimine los NAs y grafique las variables creadas desde 2020-01-01 hasta 2020-09-08.

```
# selecciona precio cierre
tech_analysis = gme_ohcl_daily.loc[:,['Close']]
# mínimo movil a 20 días
tech_analysis['Min'] = gme_ohcl_daily['Close'].rolling(window=20).min()
# media movil a 20 días
tech_analysis['SMA1'] = gme_ohcl_daily['Close'].rolling(window=20).mean()
# máximo móvil a 20 días
tech_analysis['Max'] = gme_ohcl_daily['Close'].rolling(window=20).max()
# elimina NAs in-place
tech_analysis.dropna(inplace=True)
# dataframe filtrada
part_1 = (tech_analysis.index >= "2020-01-01") # primer filtro
part 2 = (tech analysis.index <= "2020-09-08") # segundo filtro</pre>
df2 = tech_analysis.loc[:,['Min','Close','SMA1','Max']][part_1 & part_2]
# se crea un gráfico de linea
fig2 = df2.plot(figsize=(13,5), style=['g--', 'b-', 'r--', 'g--'], lw=2)
# cambia el estilo de la grilla
fig2.grid(color='grey', linestyle=':')
# agrega título
fig2.set_title('Rolling a 20 días de GameStop (GME)', fontsize=14, y=1.00)
# nombre del eje x
fig2.set_xlabel('')
fig2.set_ylabel('Close') # nombre del eje y
```

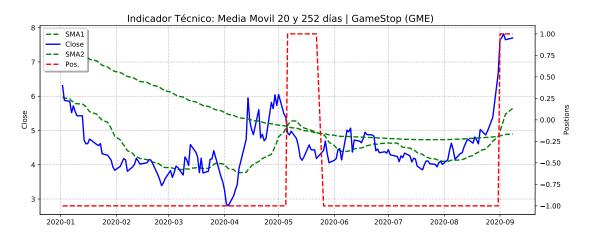


```
# guarda el gráfico con el nombre fig2.png
plt.savefig('fig2.png', dpi=300)
```

- 2. Al DataFrame creado en (1), genere:
  - a. La media movil a 252 días (largo plazo).
  - b. Una variable que sea igua a 1 si media movil a 20 días > media movil a 252 días, -1 caso contrario.

Elimine los NAs y grafique las variables creadas desde 2020-01-01 hasta 2020-09-08.

```
# media movil a 252 días
tech_analysis['SMA2'] = gme_ohcl_daily['Close'].rolling(window=252).mean()
# pisición usando np.where()
tech_analysis['Positions'] = np.where(tech_analysis['SMA1'] > tech_analysis['SMA2'], 1, -1)
# elimina NAs in-place
tech_analysis.dropna(inplace=True)
# selecciona SM1, Close, SMA2 y Positions
part_a = (tech_analysis.index >= "2020-01-01") # primer filtro
part_b = (tech_analysis.index <= "2020-09-08") # segundo filtro</pre>
df3 = tech_analysis.loc[:,['SMA1','Close','SMA2','Positions']][part_a & part_b]
# fiq (figura) y ax1 (axis)
fig, ax1 = plt.subplots(figsize=(13,5)) # se crea un subplot
# se crea un gráfico de linea
lns1 = ax1.plot(df3.loc[:,['SMA1']], color='green', label="SMA1", linestyle='--', lw=2)
# se crea un gráfico de linea
lns2 = ax1.plot(df3.loc[:,['Close']], color='blue', label="Close", linestyle='-', lw=2)
# se crea un gráfico de linea
lns3 = ax1.plot(df3.loc[:,['SMA2']], color='green', label="SMA2", linestyle='--', lw=2)
# nombre eje y
ax1.set_ylabel('Close')
# crea segundo eje que comparte el mismo eje de ax1
ax2 = ax1.twinx()
# se crea un gráfico de linea para el eje secundario
lns4 = ax2.plot(df3.loc[:,['Positions']], color='red', label="Pos.", linestyle='--', lw=2)
```



```
# guarda el gráfico con el nombre fig3.png
plt.savefig('fig3.png', dpi=300)
```

3. Filtre los datos OHCL de GameStop entre 2020-01-01 y 2020-09-08. Luego utilizando la librería plotly grafique un *Candle-Stick* (ver https://plotly.com/python/candlestick-charts/).

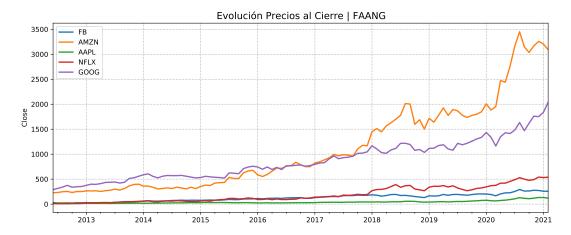
## 4. Descargar Multiples índices

1. Utilizando la librería yfinance, descargue con frecuencia mensual la información OHCL desde 2000-01-01 hasta 2021-03-01 de los siguientes índices bursátiles: Facebook (FB), Amazon (AMZN), Apple (AAPL), Netflix (NFLX) y Google (GOOG).

```
# tickers a descargar
tickers = ['FB', 'AMZN', 'AAPL', 'NFLX', 'GOOG']
# se descarga y se guarda en un diccionario
FAANG = {i: yf.download(i, start = "2000-01-01", end = "2021-03-01", interval='1mo') for i in tickers}
1 of 1 completed
# cada precio al cierre lo pasa a una lista
FAANG_Close = [k[['Close']].dropna().rename(columns={'Close':j}) for j, k in FAANG.items()]
# concatena cada DataFrame por índice (basado en la columna)
df_concat = pd.concat(FAANG_Close, axis=1)
```

2. Grafique la evolución de los precios para todos los índices.

```
# se crea un gráfico de linea
fig4 = df_concat.dropna().plot(figsize=(13,5), lw=2)
# cambia el estilo de la grilla
fig4.grid(color='grey', linestyle=':')
# agrega título
fig4.set_title('Evolución Precios al Cierre | FAANG', fontsize=14, y=1.00)
# nombre del eje x
fig4.set_xlabel('')
# nombre del eje y
fig4.set_ylabel('Close')
```



```
# guarda el gráfico con el nombre fig4.png
plt.savefig('fig4.png', dpi=300)
```

3. Realice un reshape al DataFrame generado en (1) de manera que las columnas queden en las filas.

```
# de columnas a filas
df_melted = df_concat.melt(var_name="Symbol", value_name="Close", ignore_index=False)
```

#### # se verifica el df df\_melted ## Symbol Close ## Date ## 2000-01-01 FΒ NaN## 2000-02-01 NaN FΒ ## 2000-03-01 FΒ NaN ## 2000-04-01 FΒ NaN ## 2000-05-01 FΒ NaN ## ... . . . ## 2020-10-01 GOOG 1621.010010 ## 2020-11-01 GOOG 1760.739990 ## 2020-12-01 GOOG 1751.880005 ## 2021-01-01 GOOG 1835.739990 ## 2021-02-01 GOOG 2036.859985 ## ## [1270 rows x 2 columns] 4. Devuelva el DataFrame anterior a su forma original. # de filas a columnas df\_pivoted = df\_melted.pivot(columns='Symbol', values='Close') # se verifica el df df\_pivoted GOOG ## Symbol AAPL AMZN FΒ NFLX ## Date ## 2000-01-01 0.926339 64.562500 NaN $\mathtt{NaN}$ NaN ## 2000-02-01 1.023438 68.875000 NaN ${\tt NaN}$ NaN## 2000-03-01 1.212612 67.000000 NaN ${\tt NaN}$ NaN## 2000-04-01 1.107701 55.187500 NaN NaN NaN## 2000-05-01 0.750000 48.312500 NaN NaNNaN ## ... . . . . . . . . . . . . ## 2020-10-01 108.860001 3036.149902 263.109985 1621.010010 475.739990 ## 2020-11-01 119.050003 3168.040039 276.970001 1760.739990 490.700012 ## 2020-12-01 132.690002 3256.929932 273.160004 1751.880005 540.729980 ## 2021-01-01 131.960007 3206.199951 258.329987 1835.739990 532.390015

3092.929932 257.619995 2036.859985 538.849976

## 2021-02-01

## [254 rows x 5 columns]

##

121.260002