Lista de Exercício 3

Luís Filipe Loureiro

- Modificar a ideia 1 da aula de hoje para simular pares de até 3 ações americanas correlacionadas.
- Selecionar entre 1 ano e 2 anos de dados
- Precisa ajustar as quantidades para que tenham o mesmo valor financeiro. As quantidades serão inteiros múltiplos de 1.

```
%matplotlib inline
In [16]:
         import numpy as np
         import pandas as pd
         import matplotlib.pyplot as plt
         from scipy.stats import spearmanr
         from statsmodels.tsa.stattools import coint
         import statsmodels.tsa.stattools as st
         import time
         from datetime import datetime
         import random
         import yahoofinancials as yf
         import pandas.testing as tm
         from statsmodels.tsa.stattools import adfuller
         from scipy.stats import spearmanr
         # Para fazer o backtesting
         from backtesting_v2_1 import TradingSystem, MarketData, Order, Strategy, Event, event
```

Escolha do par de ações

Vamos analisar empresas de tecnologia americanas

```
# Top 3 ações de tech
In [17]:
         Tech = ['AAPL', 'MSFT', 'GOOG'] #etc
         #puxar as séries:
         for ticker in Tech:
             start_date = '2018-05-10'
             end_date = '2020-05-10'
             data = yf.YahooFinancials(ticker).get_historical_price_data(start_date, end_data)
             # Ler os dados do JSON
             raw = pd.DataFrame(data[ticker]['prices']).dropna()
             # Converter a data para o tipo correto datetime
             raw['formatted date'] = pd.to datetime(raw['formatted date'])
             # Indica a data como o índice de cada linha
             raw = raw.set_index('formatted_date')
             # Removendo as colunas que não interessam
             df = raw.iloc[:,1:]
             # Acertando a ordem das colunas
             df = df.reindex(columns=['open', 'high', 'low', 'close', 'adjclose', 'volume']
             # Salvando o CSV
```

```
df.to_csv('{}.csv'.format(ticker))
```

```
In [20]: # Montar os pares e testar:
         for i in range(len(Tech)):
             for j in range(i+1, len(Tech)):
                 ticker1 = Tech[i]
                 ticker2 = Tech[j]
                  if ticker1 != ticker2:
                      data1 = pd.read_csv('{}.csv'.format(ticker1))
                      data2 = pd.read_csv('{}.csv'.format(ticker2))
                      data1.set_index('formatted_date')
                      data2.set_index('formatted_date')
                      # Junção dos dois dataframes, usando a data como chave comum
                      pair = data1.join(data2, how='inner', lsuffix='_1', rsuffix=' 2')
                      print('{}/{}:'.format(ticker1, ticker2))
                      print(spearmanr(pair.adjclose_1, pair.adjclose_2))
                      diff = pair.adjclose_1.pct_change().dropna()-pair.adjclose_2.pct_change
                      adf, pvalue, *_ = adfuller(diff)
                      print('ADFuller: {}'.format(pvalue))
```

AAPL/MSFT:

```
SpearmanrResult(correlation=0.8261181398115577, pvalue=6.777041714191056e-127)

ADFuller: 0.0

AAPL/GOOG:
SpearmanrResult(correlation=0.7773616945681763, pvalue=6.356698333995024e-103)

ADFuller: 4.423103402841916e-29

MSFT/GOOG:
SpearmanrResult(correlation=0.7198535102621092, pvalue=1.7962223709917817e-81)

ADFuller: 0.0
```

Pelo resultado a cima, vamos seguir com o par AAPL/MSFT, dado a correlação (0.83), pvalue que tende a zero indicando descartar a hipótese nula. Além disso, o teste Dick Fuller Test, dado seu valor nulo, indica que ela não é estacionária

Análise do par AAPL/MSFT

```
In [21]: ticker = 'AAPL'
AAPL = pd.read_csv('{}.csv'.format(ticker))
AAPL
```

Out[21]:

	formatted_date	open	high	low	close	adjclose	volume
0	2018-05-10	46.935001	47.592499	46.912498	47.509998	45.292282	111957200
1	2018-05-11	47.372501	47.514999	46.862499	47.147499	45.120026	104848800
2	2018-05-14	47.252499	47.382500	46.965000	47.037498	45.014751	83115200
3	2018-05-15	46.695000	46.767502	46.275002	46.610001	44.605644	94780800
4	2018-05-16	46.517502	47.115002	46.500000	47.044998	45.021942	76732400
•••							
498	2020-05-04	72.292503	73.422501	71.580002	73.290001	71.861244	133568000
499	2020-05-05	73.764999	75.250000	73.614998	74.389999	72.939812	147751200
500	2020-05-06	75.114998	75.809998	74.717499	75.157501	73.692337	142333600
501	2020-05-07	75.805000	76.292503	75.492500	75.934998	74.454681	115215200
502	2020-05-08	76.410004	77.587502	76.072502	77.532501	76.226830	133838400

 $503 \text{ rows} \times 7 \text{ columns}$

```
In [22]: ticker = 'MSFT'
MSFT = pd.read_csv('{}.csv'.format(ticker))
MSFT
```

Out[22]:		formatted_date	open	high	low	close	adjclose	volume
	0	2018-05-10	97.459999	97.949997	97.050003	97.910004	92.404976	22388100
	1	2018-05-11	97.800003	97.870003	97.040001	97.699997	92.206787	16778300
	2	2018-05-14	97.919998	98.690002	97.309998	98.029999	92.518227	19454100
	3	2018-05-15	97.239998	97.849998	96.339996	97.320000	91.848152	24594000
	4	2018-05-16	97.360001	97.400002	96.620003	97.150002	92.085114	17384700
	•••							
	498	2020-05-04	174.490005	179.000000	173.800003	178.839996	173.904449	30372900
	499	2020-05-05	180.619995	183.649994	179.899994	180.759995	175.771423	36839200
	500	2020-05-06	182.080002	184.199997	181.630005	182.539993	177.502319	32139300
	501	2020-05-07	184.169998	184.550003	182.580002	183.600006	178.533051	28316000
	502	2020-05-08	184.979996	185.000000	183.360001	184.679993	179.583252	30877800

503 rows × 7 columns

```
In [23]: # Atribui os índices nos dataframes à data

AAPL.set_index('formatted_date')
MSFT.set_index('formatted_date')

# Junção dos dois dataframes, usando a data como chave comum

AAPL_MSFT = AAPL.join(MSFT, how='inner', lsuffix='_A', rsuffix='_M')

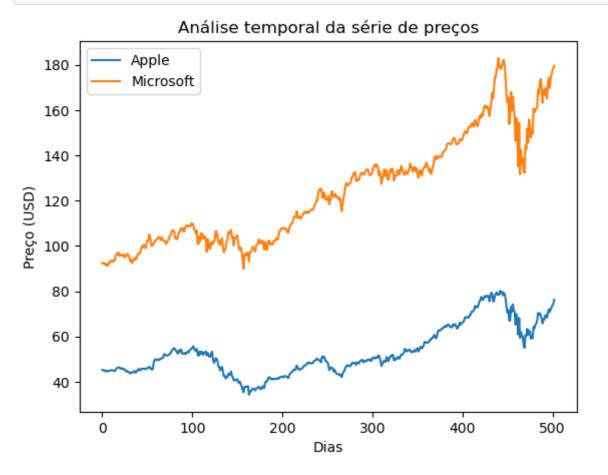
# Novo dataframe com a união dos dois anteriores
AAPL MSFT
```

Out[23]:

	formatted_date_A	open_A	high_A	low_A	close_A	adjclose_A	volume_A	format
0	2018-05-10	46.935001	47.592499	46.912498	47.509998	45.292282	111957200	
1	2018-05-11	47.372501	47.514999	46.862499	47.147499	45.120026	104848800	
2	2018-05-14	47.252499	47.382500	46.965000	47.037498	45.014751	83115200	
3	2018-05-15	46.695000	46.767502	46.275002	46.610001	44.605644	94780800	
4	2018-05-16	46.517502	47.115002	46.500000	47.044998	45.021942	76732400	
•••								
498	2020-05-04	72.292503	73.422501	71.580002	73.290001	71.861244	133568000	
499	2020-05-05	73.764999	75.250000	73.614998	74.389999	72.939812	147751200	
500	2020-05-06	75.114998	75.809998	74.717499	75.157501	73.692337	142333600	
501	2020-05-07	75.805000	76.292503	75.492500	75.934998	74.454681	115215200	
502	2020-05-08	76.410004	77.587502	76.072502	77.532501	76.226830	133838400	

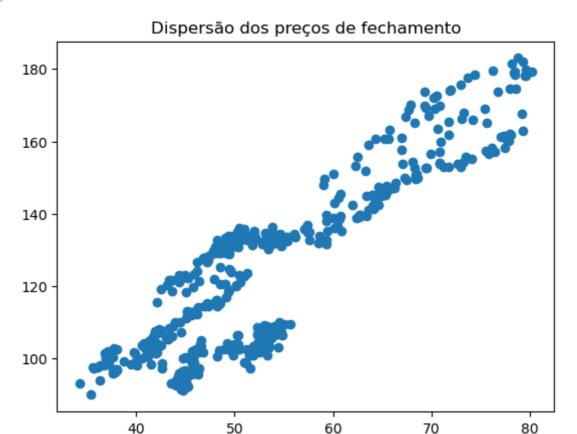
503 rows × 14 columns

```
In [24]: plt.plot(AAPL_MSFT.adjclose_A, label="Apple")
   plt.plot(AAPL_MSFT.adjclose_M, label="Microsoft")
   plt.legend(loc="upper left")
   plt.title("Análise temporal da série de preços")
   plt.ylabel("Preço (USD)")
   plt.xlabel("Dias")
   plt.show()
```



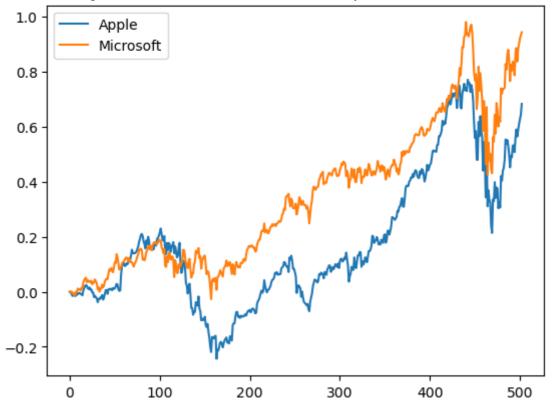
```
In [25]: plt.scatter(AAPL_MSFT.adjclose_A, AAPL_MSFT.adjclose_M)
   plt.title("Dispersão dos preços de fechamento")
```

Out[25]: Text(0.5, 1.0, 'Dispersão dos preços de fechamento')



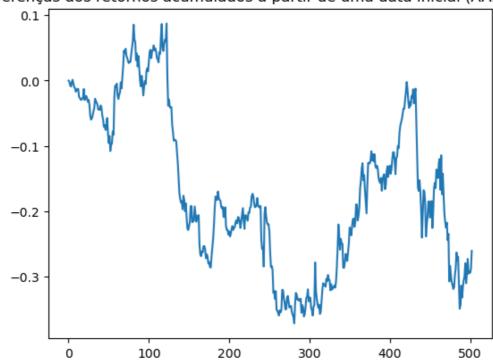
```
In [26]: retA = AAPL_MSFT.adjclose_A/AAPL_MSFT.adjclose_A[0]-1
    plt.plot(retA, label="Apple");
    retM = AAPL_MSFT.adjclose_M/AAPL_MSFT.adjclose_M[0]-1
    plt.plot(retM, label="Microsoft");
    plt.legend(loc="upper left")
    plt.title("Diferenças dos retornos acumulados a partir de uma data inicial")
    plt.show()
```

Diferenças dos retornos acumulados a partir de uma data inicial



In [27]: plt.title("Diferenças dos retornos acumulados a partir de uma data inicial (AAPL-MS
plt.plot(retA-retM);

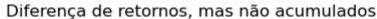


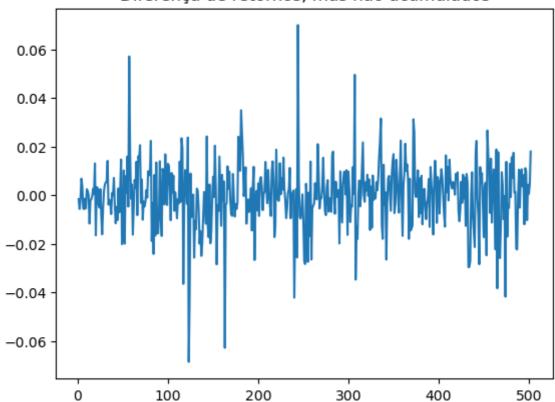


O retorno acumulado não sugere uma boa oportunidade de arbirtragem, dado a sua alta variação

```
In [28]: AAPL_MSFT['diff'] = AAPL_MSFT.adjclose_A.pct_change()-AAPL_MSFT.adjclose_M.pct_change
AAPL_MSFT = AAPL_MSFT.dropna()
plt.plot(AAPL_MSFT['diff'])
```

```
plt.title("Diferença de retornos, mas não acumulados")
plt.show()
```





```
metrics = AAPL_MSFT['diff'].describe()
In [29]:
          metrics
          count
                   502.000000
Out[29]:
          mean
                    -0.000257
          std
                     0.013471
          min
                    -0.068597
          25%
                    -0.006901
          50%
                     0.000330
          75%
                     0.007526
                     0.069913
         max
         Name: diff, dtype: float64
```

Trading Idea:

- Se o índice (diff) estiver acima do terceiro quartil, vende o spread (muito positivo, vende Apple e compra Microsoft)
- Se o índice (diff) estiver abaixo do primeiro quartil, compra o spread (muito negativo, compra Apple e vende Microsoft)

close

adjclose volume

low

Out[31]:

		CIO3E_A	CIO3E_IVI	1000	Close	aujciose	voidille
fo	rmatted_date						
	2018-05-11	47.147499	97.699997	46.862499	47.147499	-0.001658	0
	2018-05-14	47.037498	98.029999	46.965000	47.037498	-0.005711	0
	2018-05-15	46.610001	97.320000	46.275002	46.610001	-0.001846	0
	2018-05-16	47.044998	97.150002	46.500000	47.044998	0.006753	0
	2018-05-17	46.747501	96.180000	46.590000	46.747501	0.003661	0
	•••						
	2020-05-04	73.290001	178.839996	71.580002	73.290001	-0.010311	0
	2020-05-05	74.389999	180.759995	73.614998	74.389999	0.004273	0
	2020-05-06	75.157501	182.539993	74.717499	75.157501	0.000470	0
	2020-05-07	75.934998	183.600006	75.492500	75.934998	0.004538	0
	2020-05-08	77.532501	184.679993	76.072502	77.532501	0.017919	0

close M

close A

502 rows × 6 columns

```
In [32]: AAPL_MSFTdiff.to_csv('AAPL_MSFTdiff.csv')
```

Racional

Criei uma variável self.equilibrium que serve para ser a razão entre os preços das ações, dado seus preços diferentes.

A variável self.equilibrium_Zeragem serve para armazenar a razão passada que fora comprada. Ela receber o valor do self.equilibrium, após a zeragem da posição.

Os valores de close da Apple e Microsoft entraram no data frame que entrou na estratégia do backtesting.

A variável self.equilibrium_signal serve para indicar qual ação está maior, ela será 0 caso for Apple, 1 se for Microsoft e -1 caso os preços sejam iguais.

self.equilibrium_Zeragem_signal é equivalente para a zeragem da posição passada.

Backtesting

```
In [38]: class LongShort(Strategy):

def __init__(self, uband, lband):
    self.prices = []
    self.indicator = []
    self.pricesA = [] #armazena preços da apple
    self.pricesM = [] #armazena preços da microsoft

self.equilibrium = 0 #multiplicador de equivalencia de preços
    self.equilibrium_signal = -1
    self.equilibrium_Zeragem = 0 # multiplicador para zerar a posição passada
    self.equilibrium_Zeragem_signal = -1
```

```
self.side = 0
    self.uband = uband
    self.lband = lband
def receive(self, event):
    orders = []
    if event.instrument == 'AAPL_MSFTdiff':
        price = event.price[3] # Captura o spread
        priceA = event.price[0]
        priceM = event.price[1]
        #Série de preços das ações
        self.pricesA.append(priceA)
        self.pricesM.append(priceM)
        # Equivalência de preços
        if (priceA/priceM) > 1:
            self.equilibrium = round((priceA/priceM)*10)
            self.equilibrium_signal = 0
        elif (priceA/priceM) < 1:</pre>
            self.equilibrium = round((priceM/priceA)*10)
            self.equilibrium_signal = 1
        else:
            self.equilibrium = 10
            self.equilibrium_signal = -1
        # Montando a série de preços:
        self.prices.append(price)
        if price > self.uband:
            signal = -1 # Sell PETR3, buy PETR4
        elif price < self.lband:</pre>
            signal = 1 # Buy PETR3, sell PETR4
        if self.side != signal:
            # Zerando antiga posição
            if self.side > 0: # Se está comprado em AAPL, vende AAPL e compra l
                if self.equilibrium_Zeragem_signal == 0: # Apple era maior que
                    self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.S, 10*self.side,
                    self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.B, self.equilibria
                elif self.equilibrium_Zeragem_signal == 1: # Microsoft era maid
                    self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.S, self.equilibria
                    self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.B, 10*self.side,
                else: # Se no momento da operação, ações tinham os mesmos preço
                    self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.S, 10*self.side,
```

```
self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.B, 10*self.side,
                elif self.side < 0: # Senão faz o inverso
                    if self.equilibrium Zeragem signal == 0: # Apple era maior que
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.B, 10*self.side,
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.S, self.equilibria
                    elif self.equilibrium_Zeragem_signal == 1: # Apple era maior qu
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.B, self.equilibri
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.S, 10*self.side,
                    else: # Se no momento da operação, ações tinham os mesmos preço
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.B, 10*self.side,
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.S, 10*self.side,
                # Montando nova posição
                if signal > 0: # Se quer comprar AAPL, compra AAPL e vende MSFT
                    if self.equilibrium signal == 0: # Apple é maior que MSFT
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.B, 10*signal, 0))
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.S, self.equilibria
                        self.equilibrium Zeragem signal = 0
                    elif self.equilibrium_signal == 1: # Microsoft maior que Apple
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.B, self.equilibria
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.S, 10 *signal, 0)
                        self.equilibrium_Zeragem_signal = 1
                    else: # Ativos com mesmo preço
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.B, 10*signal, 0))
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.S, 10 *signal, 0)
                        self.equilibrium_Zeragem_signal = -1
                elif signal < 0: # Senão faz o inverso
                    if self.equilibrium_signal == 0: # Apple é maior que MSFT
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.S, 10*signal, 0))
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.B, self.equilibria
                        self.equilibrium Zeragem signal = 0
                    elif self.equilibrium_signal == 1: # Microsoft maior que Apple
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.S, self.equilibria
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.B, 10*signal, 0))
                        self.equilibrium_Zeragem_signal = 1
                    else:
                        self.submit(self.id, Order('AAPL', Order.S, 10*signal, 0))
                        self.submit(self.id, Order('MSFT', Order.B, 10*signal, 0))
                        self.equilibrium Zeragem signal = -1
                    self.equilibrium Zeragem = self.equilibrium
                self.side = signal
        return orders
model = LongShort(metrics[4], metrics[6])
print(evaluateHist(model, {'AAPL': 'AAPL.csv', 'MSFT': 'MSFT.csv', 'AAPL_MSFTdiff'
```

```
LuisFilipeLoureiro - Exercicio 3
Gross Profit: $94.54
Gross Loss: $-218.22
Gross Total: $-123.68
Number of trades: 18
Hitting Ratio: 66.67%
Number of profit trades: 12
Number of loss trades: 6
Average number of events per trade: 27.83
Max win trade: $21.32
Avg win trade: $7.88
Max loss trade: $-172.78
Avg loss trade: $-36.37
Avg all trades: $-6.87
Win/Loss ratio: 0.22
Max Profit: $186.25
Max Profit High/Low: $191.82
Max Drawdown: $-681.44
Max Drawdown High/Low: $-569.22
Max Allocation: $2065.94
Avg Allocation: $1043.12
Max Cash Required (margin): $2065.94
Gross Total: $-123.68
Total Fees: $57.40
Total Taxes: $17.77
Net Total: $-198.85
Gross Return: -3.47%
Average Return: -0.19%
Net Return: -8.24%
Net Return Avg Alocation: -19.06%
Number of days: 503
Initial Capital: $10000.00
Risk Free Rate: 13.75% yearly/0.0511% daily
Total Carry: $2538.47
Net Total + Carry: $2339.62
```

Resultado

Net Return Capital: 23.40%

Net Return Capital Yearly: 11.11%

Resultado foi razoável, com um retorno sobre capital anualizado de 11.11% e Hitting Ratio de 66.67%. No período de 2 anos, foram feitos 18 trades.

```
print("Para o código completo: ")
In [41]:
         print("https://github.com/LuisFilipeMLoureiro/AlgoTrading")
         Para o código completo:
         https://github.com/LuisFilipeMLoureiro/AlgoTrading
In [40]: print("EOF")
         EOF
```