

pyensae_StockPrices

March 21, 2022

1 Manipulation de séries financières avec la classe StockPrices

La classe `StockPrices` facilite la récupération de données financières via différents sites. Le site [Yahoo Finance](#) requiert maintenant un cookie (depuis Mai 2017) et il est préférable de choisir [Google](#) ou [Quandl](#). Google ne fonctionne que les marchés américains, [Quandl](#) a des historiques plus courts.

```
[1]: import pyensae
      from jupyterhelper import add_notebook_menu
      add_notebook_menu()
```

```
[1]: <IPython.core.display.HTML object>
```

```
[2]: %matplotlib inline
      import matplotlib.pyplot as plt
      plt.style.use('ggplot')
```

1.0.1 Initialisation

```
[3]: import pyensae
      import os
      from pyensae.finance import StockPrices
      cache = os.path.abspath("cache")
      if not os.path.exists(cache):
          os.mkdir(cache)
```

1.0.2 Créer un objet StockPrices

Le plus est d'utiliser le tick de la série financière utilisé par le site [Yahoo Finance](#) ou [Google Finance](#) qui fait maintenant partie du moteur de recherche ou [quandl](#).

```
[4]: source = 'yahoo_new'
      tick = 'MSFT'
      stock = StockPrices(tick, folder=cache, url=source)
      stock.head()
```

```
[4]:
```

	Date	Open	High	Low	Close	Adj Close	\
Date							
	2000-01-03	2000-01-03	58.68750	59.3125	56.00000	58.28125	42.295185
	2000-01-04	2000-01-04	56.78125	58.5625	56.12500	56.31250	40.866425
	2000-01-05	2000-01-05	55.56250	58.1875	54.68750	56.90625	41.297348
	2000-01-06	2000-01-06	56.09375	56.9375	54.18750	55.00000	39.913952

```
2000-01-07 2000-01-07 54.31250 56.1250 53.65625 55.71875 40.435547
```

```
                Volume
Date
2000-01-03 53228400
2000-01-04 54119000
2000-01-05 64059600
2000-01-06 54976600
2000-01-07 62013600
```

```
[5]: stock.tail()
```

```
[6]:
```

	Date	Open	High	Low	Close	\
Date						
2019-01-25	2019-01-25	107.239998	107.879997	106.199997	107.169998	
2019-01-28	2019-01-28	106.260002	106.480003	104.660004	105.080002	
2019-01-29	2019-01-29	104.879997	104.970001	102.169998	102.940002	
2019-01-30	2019-01-30	104.620003	106.379997	104.330002	106.379997	
2019-01-31	2019-01-31	103.800003	105.220001	103.180000	104.430000	

```
                Adj Close  Volume
Date
2019-01-25 107.169998 31225600
2019-01-28 105.080002 29476700
2019-01-29 102.940002 31490500
2019-01-30 106.379997 49471900
2019-01-31 104.430000 55636400
```

La classe `StockPrices` contient un objet `pandas.DataFrame` auquel on accède en écrivant `stock.dataframe` ou `stock.df` :

```
[6]: stock.dataframe.columns
```

```
[6]: Index(['Date', 'Open', 'High', 'Low', 'Close', 'Adj Close', 'Volume'],
         dtype='object')
```

De la même manière, on peut créer un objet `StockPrices` à partir d'un `DataFrame` :

```
[7]: import pandas
data = [{"Date": "2014-04-01", "Close": 105.6}, {"Date": "2014-04-02", "Close": 104.6},
        {"Date": "2014-04-03", "Close": 105.8}, ]
df = pandas.DataFrame(data)
stock = StockPrices("donnees", df)
stock.head()
```

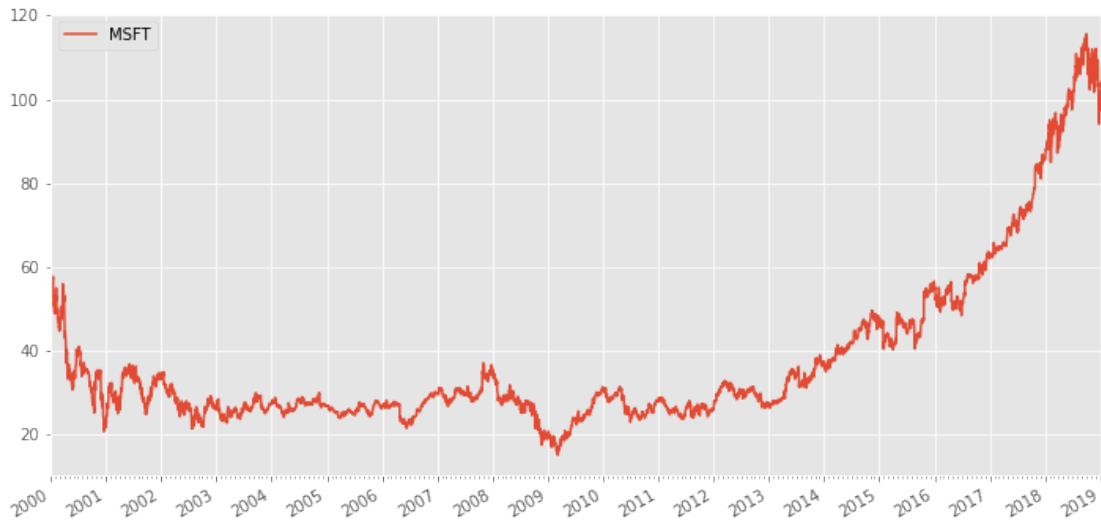
```
[7]:
```

	Close	Date
Date		
2014-04-01	105.6	2014-04-01
2014-04-02	104.6	2014-04-02
2014-04-03	105.8	2014-04-03

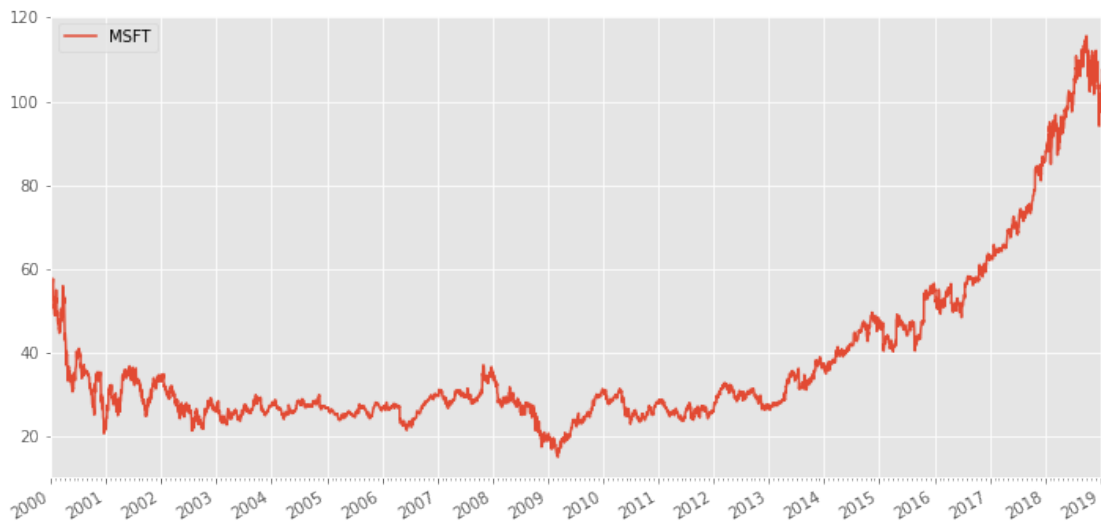
1.0.3 Quelques graphes

Premier dessin, on télécharge les données de BNP puis on dessine le cours de l'action.

```
[8]: import datetime
stock = StockPrices(tick, folder=cache, url=source)
ax = StockPrices.draw(stock, figsize=(12,6))
```

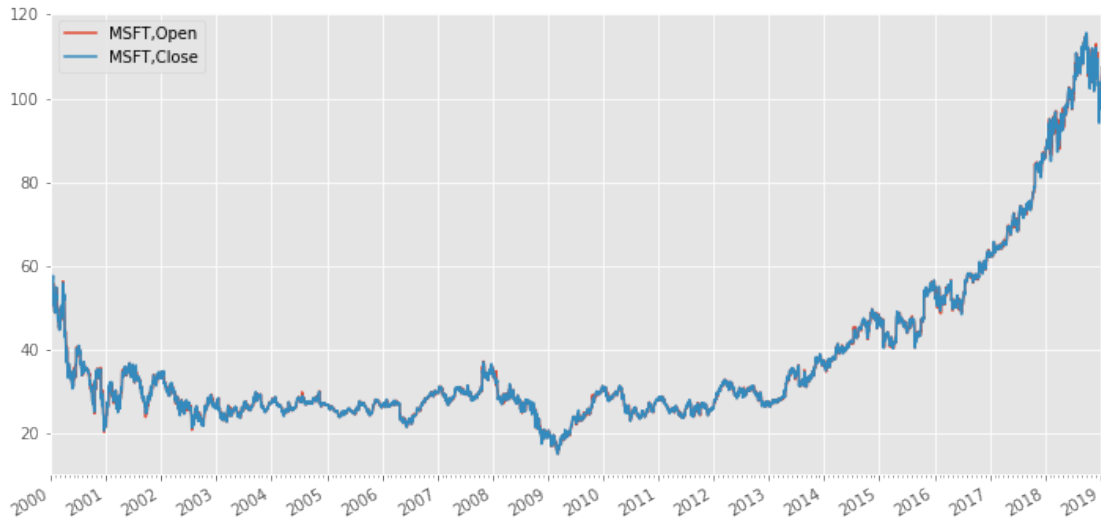


```
[9]: stock = StockPrices(tick, folder=cache, url=source)
StockPrices.draw(stock, figsize=(12,6));
```



La même chose se produit sur une autre série financière mais pas à la même date. On trace maintenant la série *Open* (*Adj Close* défini sur cette page [View and download historical price, dividend, or split data](#) n'est disponible qu'avec Yahoo).

```
[10]: stock = StockPrices("MSFT", folder=cache, url='yahoo')
StockPrices.draw(stock, field=["Open", "Close"], figsize=(12,6));
```



Ce type de série ne fait pas toujours apparaître les saut de prix qui survient comme par exemple le 20 février 2002 lorsque le cours nominal de l'action de la BNP a été divisé par deux pour augmenter la liquidité. Le nombre d'actions a été multiplié par deux. Les données sont le plus souvent corrigées [BNP février 2002](#).

1.0.4 Ajouter une seconde série sur un graphe

Dans l'exemple suivant, on trace une série financière puis on ajoute la série des rendements sur un second axe.

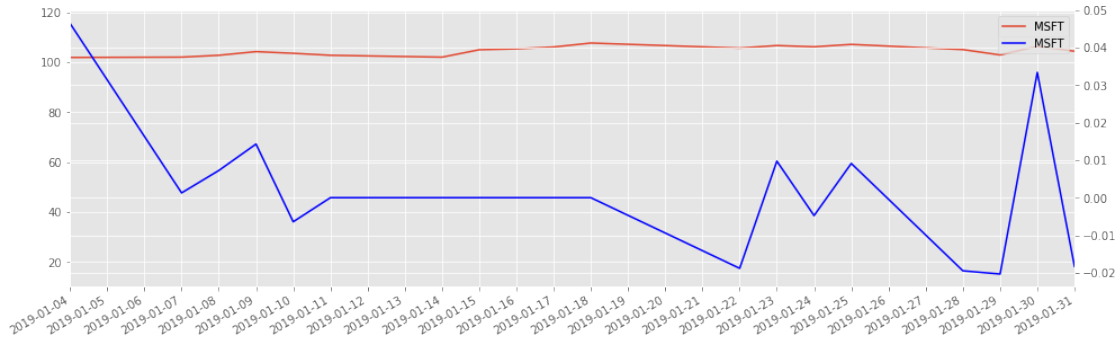
```
[11]: stock.head()
```

```
[11]:
```

Date	Open	High	Low	Close	Adj Close	\
2000-01-03	58.68750	59.3125	56.00000	58.28125	42.295185	
2000-01-04	56.78125	58.5625	56.12500	56.31250	40.866425	
2000-01-05	55.56250	58.1875	54.68750	56.90625	41.297348	
2000-01-06	56.09375	56.9375	54.18750	55.00000	39.913952	
2000-01-07	54.31250	56.1250	53.65625	55.71875	40.435547	

Date	Volume
2000-01-03	53228400
2000-01-04	54119000
2000-01-05	64059600
2000-01-06	54976600
2000-01-07	62013600

```
[12]: stock = StockPrices(tick)
ret = stock.returns()["2019-01-04":"2019-02-02"]
ret.dataframe.loc["2019-01-11":"2019-01-18", "Close"] = 0 # on annule certains valeurs
ax = stock.plot(figsize=(16, 5))
ret.plot(axis=2, ax=ax, label_prefix="r", color='blue');
```



1.0.5 Quelques opérations

```
[13]: os.listdir(cache)
```

```
[13]: ['GOOGL.2000-01-03.2018-03-15.txt',
       'GOOGL.2000-01-03.2018-05-13.txt',
       'GOOGL.2000-01-03.2019-02-01.txt',
       'MSFT.2000-01-03.2018-03-15.txt',
       'MSFT.2000-01-03.2018-05-13.txt',
       'MSFT.2000-01-03.2019-02-01.txt']
```

On affiche les dernières lignes.

```
[14]: stock.tail()
```

```
[14]:
```

	Date	Open	High	Low	Close \
Date					
	2019-01-25	107.239998	107.879997	106.199997	107.169998
	2019-01-28	106.260002	106.480003	104.660004	105.080002
	2019-01-29	104.879997	104.970001	102.169998	102.940002
	2019-01-30	104.620003	106.379997	104.330002	106.379997
	2019-01-31	103.800003	105.220001	103.180000	104.430000

	Adj Close	Volume
Date		
	107.169998	31225600
	105.080002	29476700
	102.940002	31490500
	106.379997	49471900
	104.430000	55636400

On récupère la série des rendements.

```
[15]: ret = stock.returns()
      ret.tail()
```

```
[15]:
```

	Date	Volume	Open	High	Low	Close \
Date						
	2019-01-25	31225600	0.003556	0.008224	0.008164	0.009134
	2019-01-28	29476700	-0.009138	-0.012977	-0.014501	-0.019502
	2019-01-29	31490500	-0.012987	-0.014181	-0.023791	-0.020365

```

2019-01-30  2019-01-30  49471900 -0.002479  0.013432  0.021141  0.033417
2019-01-31  2019-01-31  55636400 -0.007838 -0.010904 -0.011023 -0.018330

```

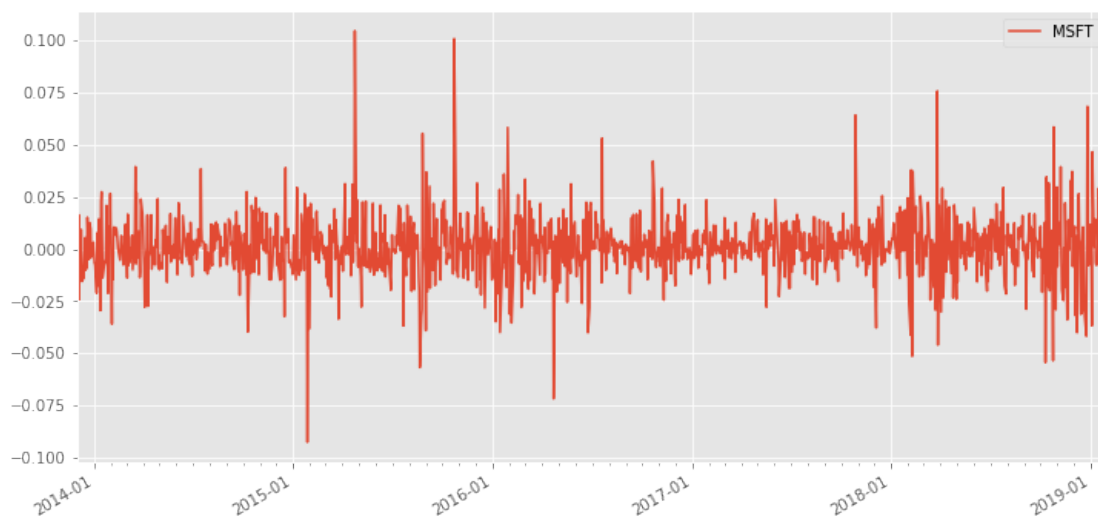
```

Adj Close
Date
2019-01-25  0.009134
2019-01-28 -0.019502
2019-01-29 -0.020365
2019-01-30  0.033417
2019-01-31 -0.018330

```

On trace la série des rendements pour les derniers mois.

```
[16]: StockPrices.draw(ret, figsize=(12,6), begin="2013-12-01", date_format="%Y-%m");
```



1.0.6 Quelques notions sur les dates

La classe StockPrices utilise les dates sous forme de chaînes de caractères. De cette façon, il n'est pas possible de faire des opérations dessus. Pour ce faire, il faut les convertir en un objet appelé datetime.

```
[17]: from datetime import datetime, timedelta
dt = datetime.strptime("2014-03-31", "%Y-%m-%d")
dt
```

```
[17]: datetime.datetime(2014, 3, 31, 0, 0)
```

On ajoute un jour :

```
[18]: delta = timedelta(1)
dt = dt + delta
dt
```

```
[18]: datetime.datetime(2014, 4, 1, 0, 0)
```

Puis on convertit dans l'autre sens :

```
[19]: s = dt.strftime("%Y-%m-%d")
s
```

```
[19]: '2014-04-01'
```

1.0.7 Promenade dans l'index

Il est facile de récupérer les valeurs correspondant à une date précise. Mais comment récupérer la valeur du jour d'après ?

```
[20]: tick2 = 'GOOGL'
stock = StockPrices(tick2, folder=cache, url=source)
df = stock.dataframe
print("A", df["2005-01-04":"2005-01-06"])
print("D", df.loc["2005-01-04", "Close"])
print("G", df.index.get_loc("2005-01-06")) # retourne la position de cette date
```

A	Date	Open	High	Low	Close	\
Date						
2005-01-04	2005-01-04	100.800804	101.566566	96.836838	97.347351	
2005-01-05	2005-01-05	96.821823	98.548546	96.211212	96.851852	
2005-01-06	2005-01-06	97.637634	98.048050	93.953957	94.369370	

	Adj Close	Volume
Date		
2005-01-04	97.347351	27484200
2005-01-05	96.851852	16456700
2005-01-06	94.369370	20753400

D 97.347351
G 97

1.0.8 Sauver les tables

On peut conserver les données sous forme de fichiers pour les récupérer plus tard.

```
[21]: stock = StockPrices(tick2, folder=cache, url=source)
stock.dataframe.to_csv("donnees.txt", sep="\t")
[_ for _ in os.listdir(".") if "donnees" in _]
```

```
[21]: ['donnees.txt']
```

Le fichier est sauvé. Pour le récupérer avec pandas :

```
[22]: import pandas
df = pandas.read_csv("donnees.txt", sep="\t")
df.head()
```

```
[22]:
```

	Date	Date.1	Open	High	Low	Close	\
0	2004-08-19	2004-08-19	50.050049	52.082081	48.028027	50.220219	
1	2004-08-20	2004-08-20	50.555557	54.594593	50.300301	54.209209	
2	2004-08-23	2004-08-23	55.430431	56.796795	54.579578	54.754753	
3	2004-08-24	2004-08-24	55.675674	55.855854	51.836838	52.487488	
4	2004-08-25	2004-08-25	52.532532	54.054054	51.991993	53.053055	

	Adj Close	Volume
--	-----------	--------

```

0 50.220219 44659000
1 54.209209 22834300
2 54.754753 18256100
3 52.487488 15247300
4 53.053055 9188600

```

Les dates apparaissent deux fois.

```
[23]: with open("donnees.txt", "r") as f:
      text = f.read()
      print(text[:400])
```

```

Date      Date      Open      High      Low      Close      Adj Close      Volume
2004-08-19 2004-08-19 50.050049 52.082081 48.028027 50.220219 44659000
50.220219 50.220219 44659000
2004-08-20 2004-08-20 50.555557 54.594593 50.300301 54.209209 22834300
54.209209 54.209209 22834300
2004-08-23 2004-08-23 55.430431 56.796795 54.579578 54.754753 18256100
54.579578 54.754753 18256100
2004-08-24 2004-08-24 55.675674 55.855854 51.836838 52.487488 15247300
52.487488 52.487488 15247300
2004-08-25 2004-08-25 53.053055 53.053055 9188600

```

Cela est dû au fait que les dates sont à la fois une colonne et servent d'index. Pour éviter de les conserver deux fois, on demande explicitement à ce que l'index ne soit pas ajouté au fichier :

```
[24]: stock = StockPrices(tick2, folder=cache, url=source)
      stock.dataframe.to_csv("donnees.txt", sep="\t", index=False)
```

Puis on récupère les données :

```
[25]: df = pandas.read_csv("donnees.txt", sep="\t")
      df.head()
```

```
[25]:
      Date      Open      High      Low      Close      Adj Close      Volume
0 2004-08-19 50.050049 52.082081 48.028027 50.220219 50.220219 44659000
1 2004-08-20 50.555557 54.594593 50.300301 54.209209 54.209209 22834300
2 2004-08-23 55.430431 56.796795 54.579578 54.754753 54.754753 18256100
3 2004-08-24 55.675674 55.855854 51.836838 52.487488 52.487488 15247300
4 2004-08-25 52.532532 54.054054 51.991993 53.053055 53.053055 9188600

```

On vérifie le fichier sur disque dur :

```
[26]: with open("donnees.txt", "r") as f:
      text = f.read()
      print(text[:400])
```

```

Date      Open      High      Low      Close      Adj Close      Volume
2004-08-19 50.050049 52.082081 48.028027 50.220219 44659000
50.220219 44659000
2004-08-20 50.555557 54.594593 50.300301 54.209209 22834300
54.209209 22834300
2004-08-23 55.430431 56.796795 54.579578 54.754753 18256100
54.754753 18256100
2004-08-24 55.675674 55.855854 51.836838 52.487488 15247300
52.487488 15247300

```


2004-08-25 52.532532 54.054054 51.991993
53.05305500000001 53.

C'est mieux.

[27] :