



ĐẠI HỌC ĐÀ NẴNG

TRƯỜNG ĐẠI HỌC CÔNG NGHỆ THÔNG TIN VÀ TRUYỀN THÔNG VIỆT - HÀN
VIETNAM - KOREA UNIVERSITY OF INFORMATION AND COMMUNICATION TECHNOLOGY

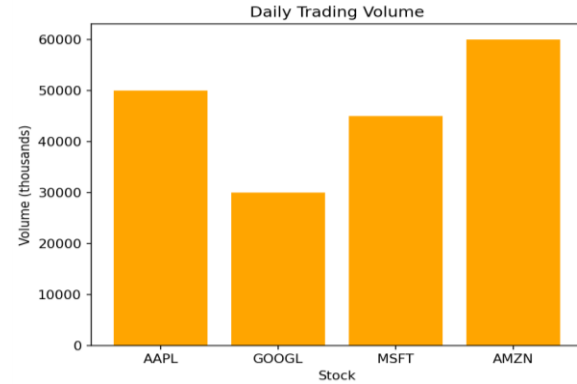
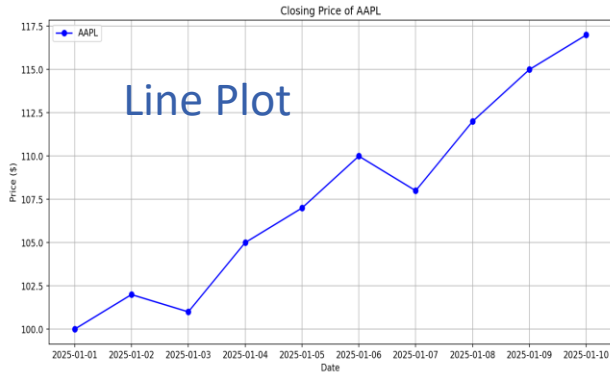
한-베정보통신기술대학교

Chapter 7

Data Visualization with Matplotlib

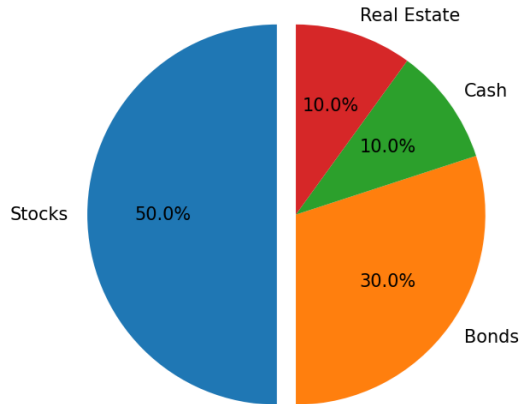
- 1. Introduction
- 2. Install
- 3. Types of plot in matplotlib
- 4. exercises and practical examples

- Data Visualization:
 - is the process of presenting data in the form of graphs or charts.
 - is also used in high-level data analysis for Machine Learning and Exploratory Data Analysis (EDA)
- Matplotlib:
 - is a low-level library of Python which is used for data visualization.
 - is easy to use and emulates MATLAB like graphs and visualization.

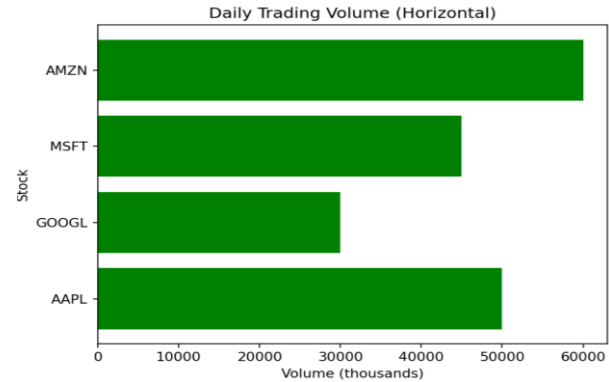


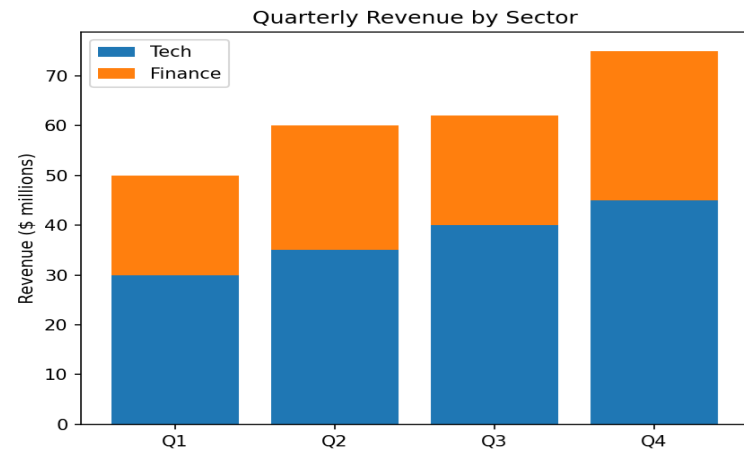
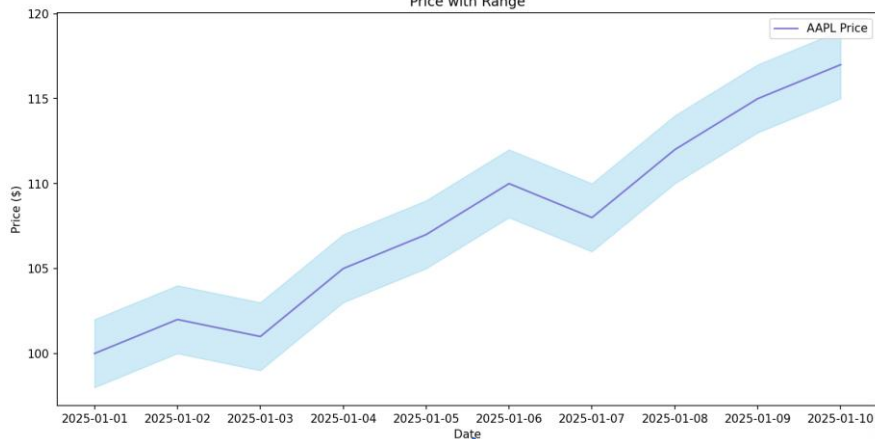
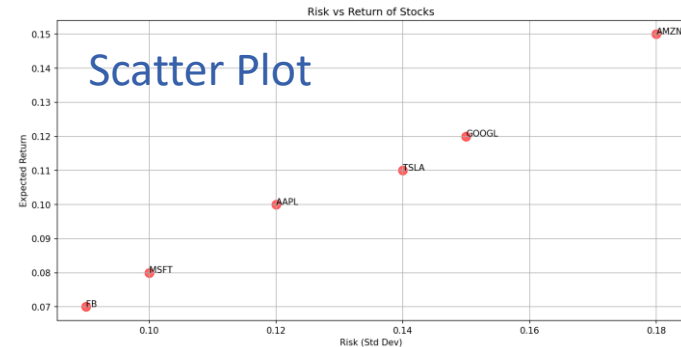
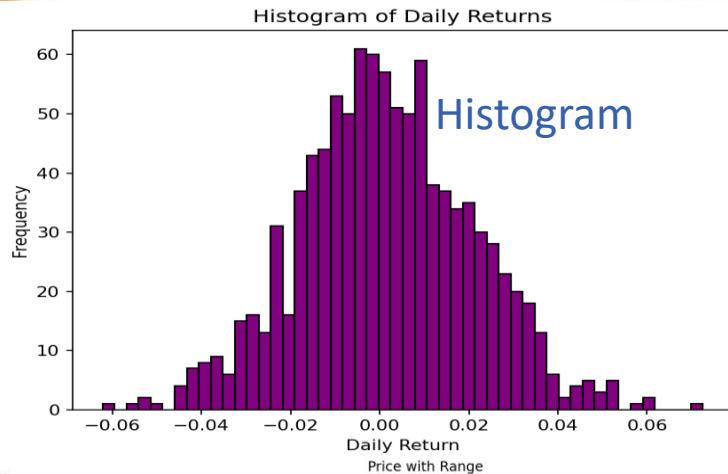
Bar Plot

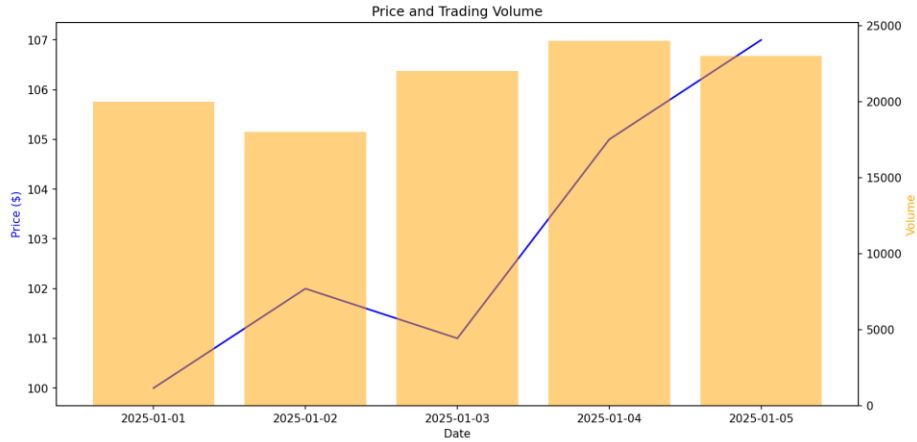
Portfolio Allocation



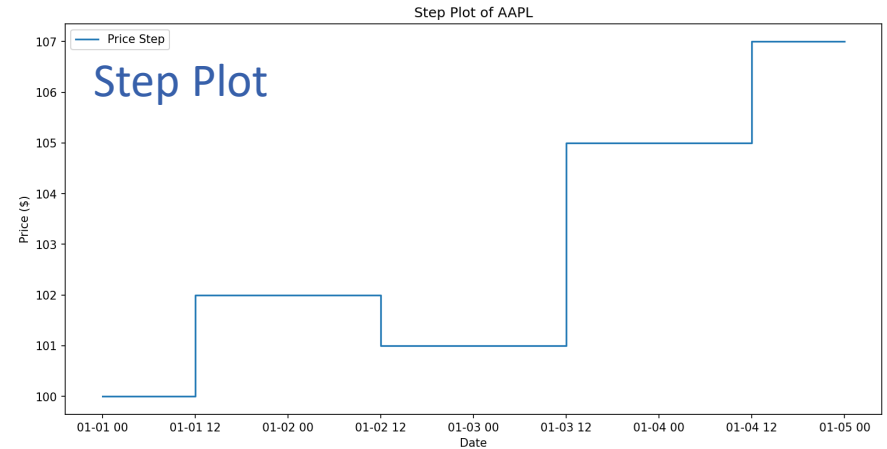
Pie Chart

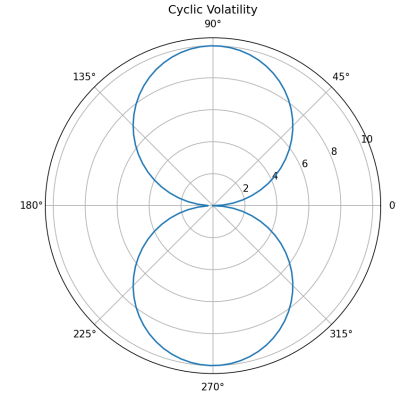
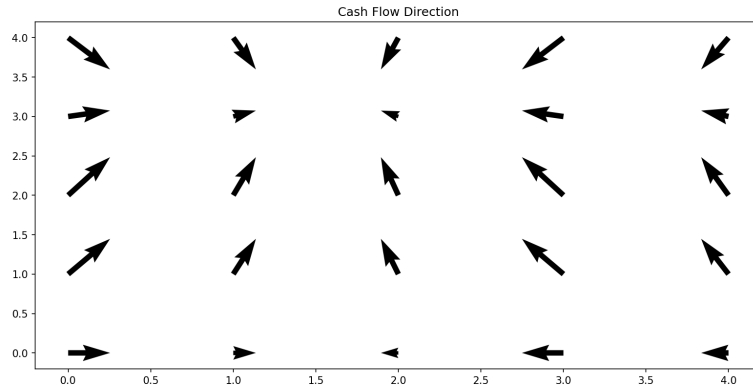
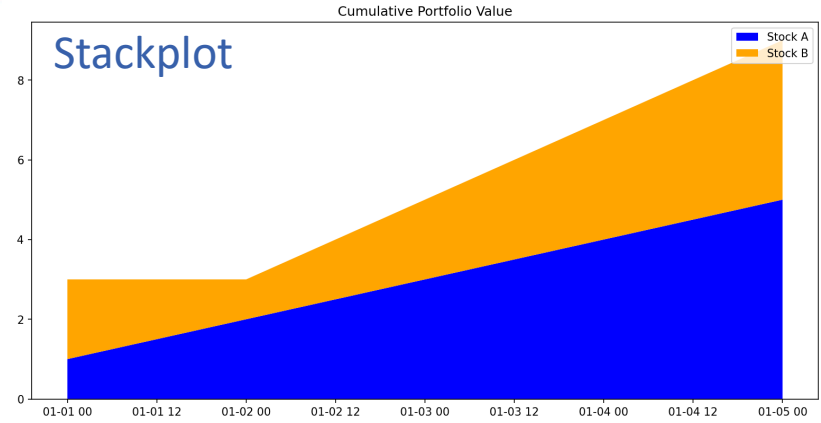
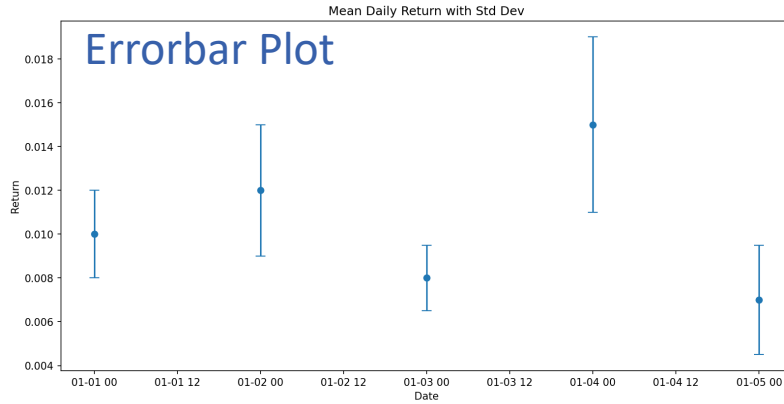






Combined Plot





- Step 1 - Make sure Python and pip is preinstalled on your system
 - Check Python : `python --version`
 - Check pip : `pip --V`
- Step 2 - Install Matplotlib
 - Command : `pip install matplotlib`
- Step 3 - Check if it is installed successfully
 - Command : `import matplotlib`
 - Check version : `Matplotlib.__version__`

- Line Plot
 - A line plot displays information as a series of data points connected by straight line segments.
 - It is commonly used to visualize data trends or data changes over time
 - **Applications:** Daily stock prices, cumulative returns, market indices...
- Example 1

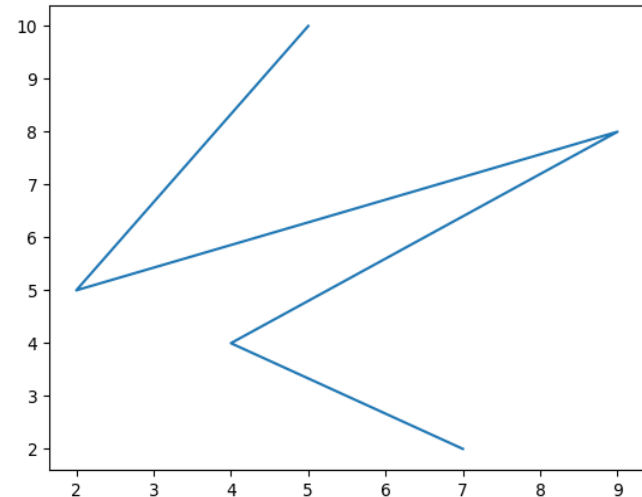
```
from matplotlib import  
        pyplot as plt
```

```
x = [5, 2, 9, 4, 7]
```

```
y = [10, 5, 8, 4, 2]
```

```
plt.plot(x, y)
```

```
plt.show()
```

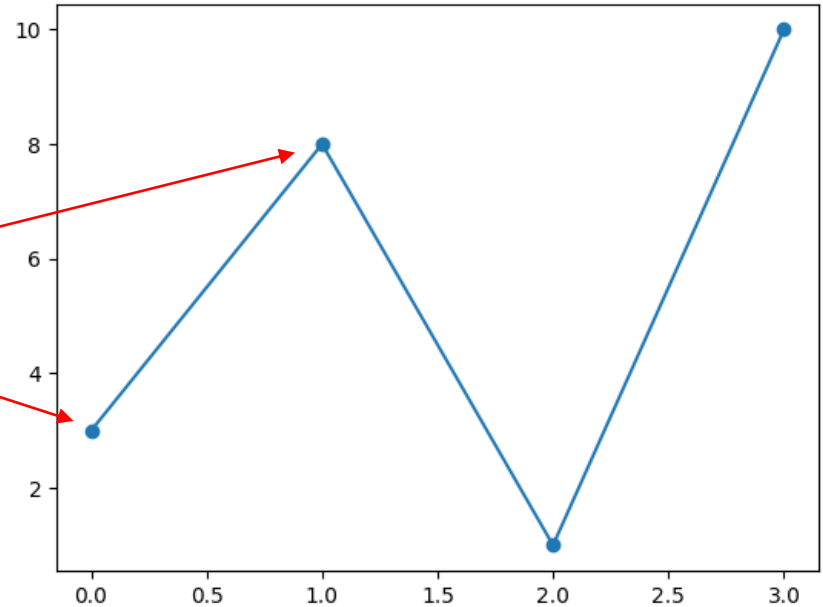


- Example 2

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

y = np.array([3, 8, 1, 10])

plt.plot(y, marker = 'o')
plt.show()
```



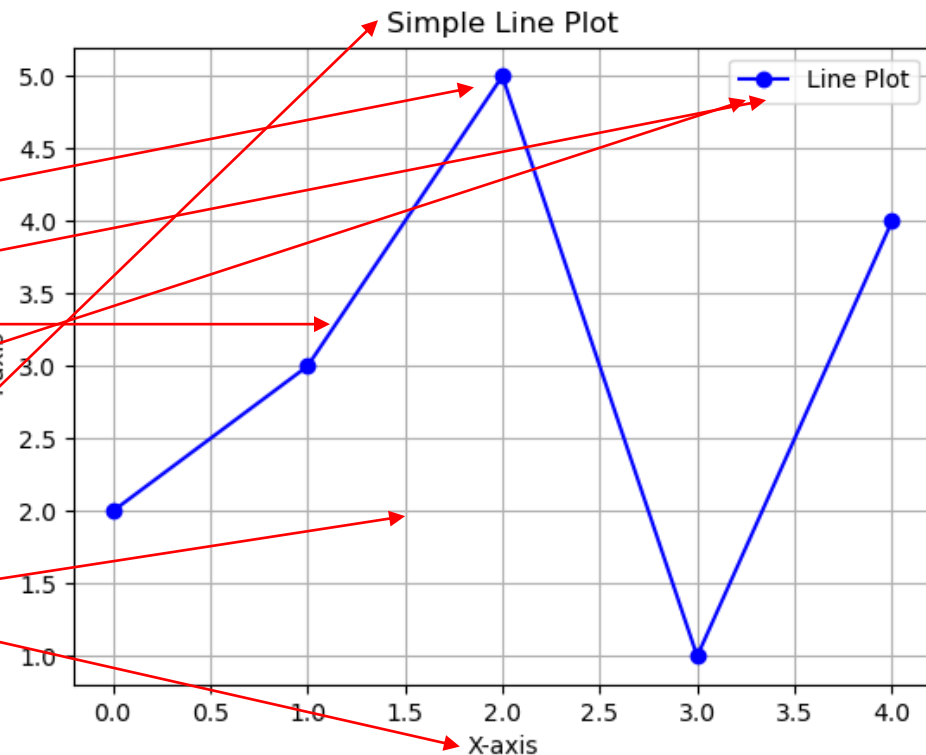
When only y values are provided in a plot, the x-axis automatically takes the index positions of the array as its values.

• Example 3

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
```

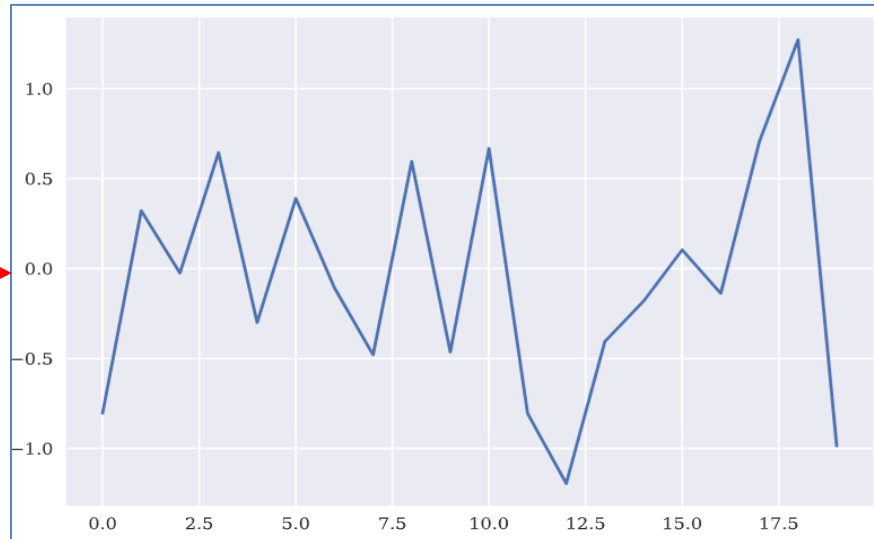
```
y = [2, 3, 5, 1, 4]
plt.plot(y, marker='o',
color='blue', label='Line
Plot')
```

```
legend = plt.legend()
plt.title("Simple Line Plot")
plt.xlabel("X-axis")
plt.ylabel("Y-axis")
plt.grid(True)
plt.show()
```



- Example 4

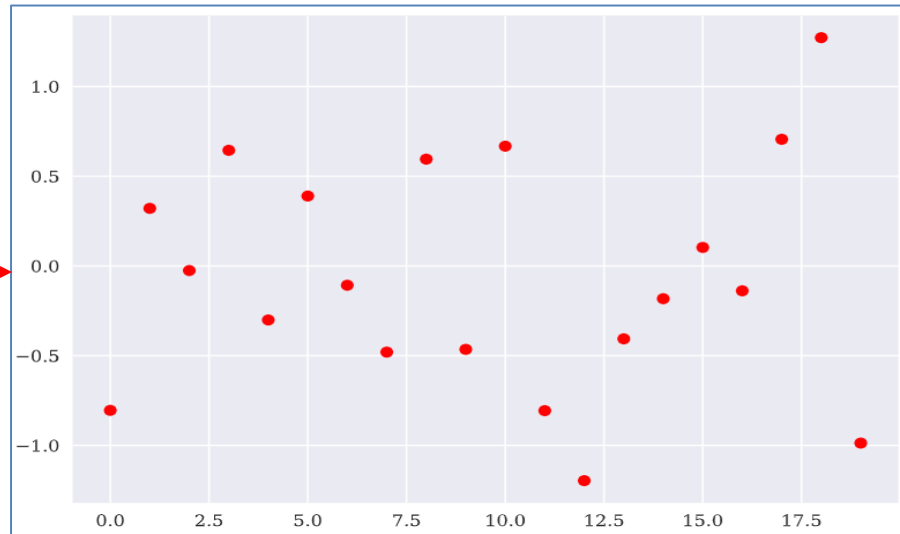
```
import numpy as np
np.random.seed(1000) → Fixes the seed for the random number generator
y = np.random.standard_normal(20) → Draws the random numbers (y values).
plt.plot(y) → Calls the plt.plot() function with y objects
```



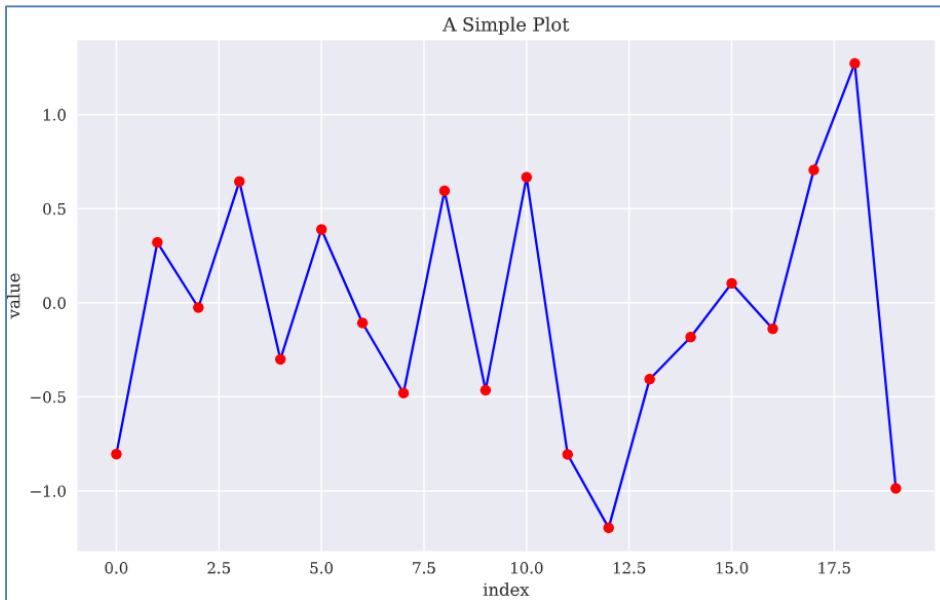
[-0.8044583 0.32093155
-0.02548288 0.64432383
-0.30079667 0.38947455
-0.1074373 -0.47998308
0.5950355 -0.46466753
0.66728131 -0.80611561
-1.19606983 -0.40596016
-0.18237734 0.10319289
-0.13842199 0.70569237
1.27179528 -0.98674733]

- Example 5

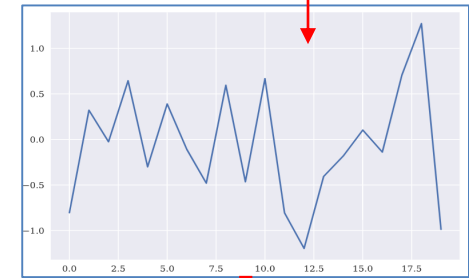
```
import numpy as np
np.random.seed(1000) → Fixes the seed for the random number generator
y = np.random.standard_normal(20) → Draws the random numbers (y values).
plt.plot(y, 'ro') → Plots the data as red (thick) dots, Circle marker
```



`plt.figure(figsize=(10, 6))` → Increases the size of the figure
`plt.plot(y, 'b', lw=1.5)` → Plots the data as a line in blue with line width of 1.5 points.
`plt.plot(y, 'ro')` → Plots the data as red (thick) dots, **Circle marker**.
`plt.xlabel('index')` → Places a label on the x-axis.
`plt.ylabel('value')` → Places a label on the y-axis.
`plt.title('A Simple Plot')` → Places a title.



=



+

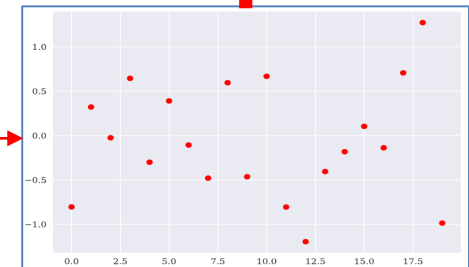


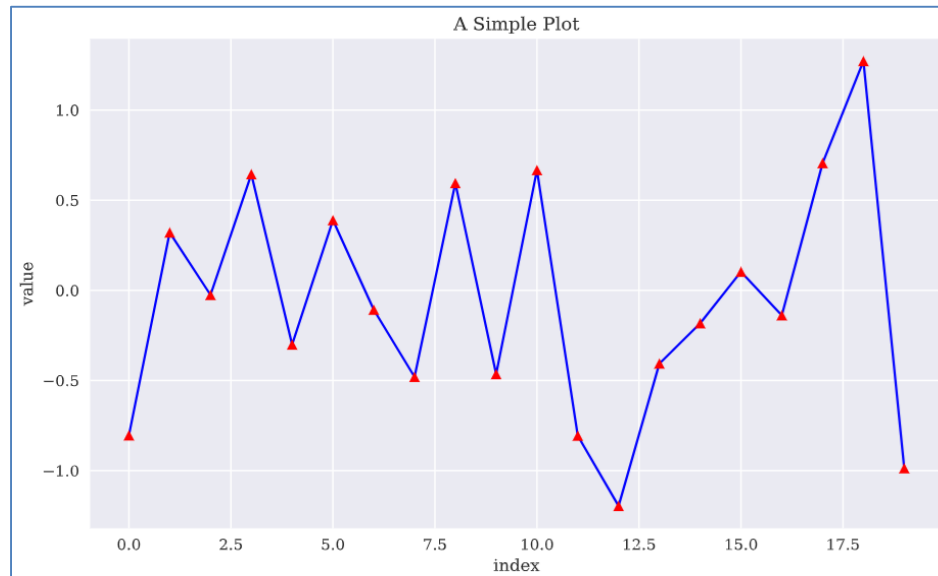
Table. Standard color abbreviations

| Character | Color |
|-----------|---------|
| b | Blue |
| g | Green |
| r | Red |
| c | Cyan |
| m | Magenta |
| y | Yellow |
| k | Black |
| w | White |

Table. Standard style characters

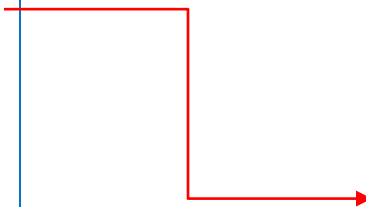
| Character | Symbol |
|-----------|-----------------------|
| - | Solid line style |
| -- | Dashed line style |
| -. . | Dash-dot line style |
| : | Dotted line style |
| . | Point marker |
| , | Pixel marker |
| o | Circle marker |
| v | Triangle_down marker |
| ^ | Triangle_up marker |
| < | Triangle_left marker |
| > | Triangle_right marker |

`plt.figure(figsize=(10, 6))` → Increases the size of the figure
`plt.plot(y, 'b', lw=1.5)` → Plots the data as a line in blue with line width of 1.5 points.
`plt.plot(y, 'r^')` → Plots the data as red (thick) dots, **Triangle_up** marker .
`plt.xlabel('index')` → Places a label on the x-axis.
`plt.ylabel('value')` → Places a label on the y-axis.
`plt.title('A Simple Plot')` → Places a title.



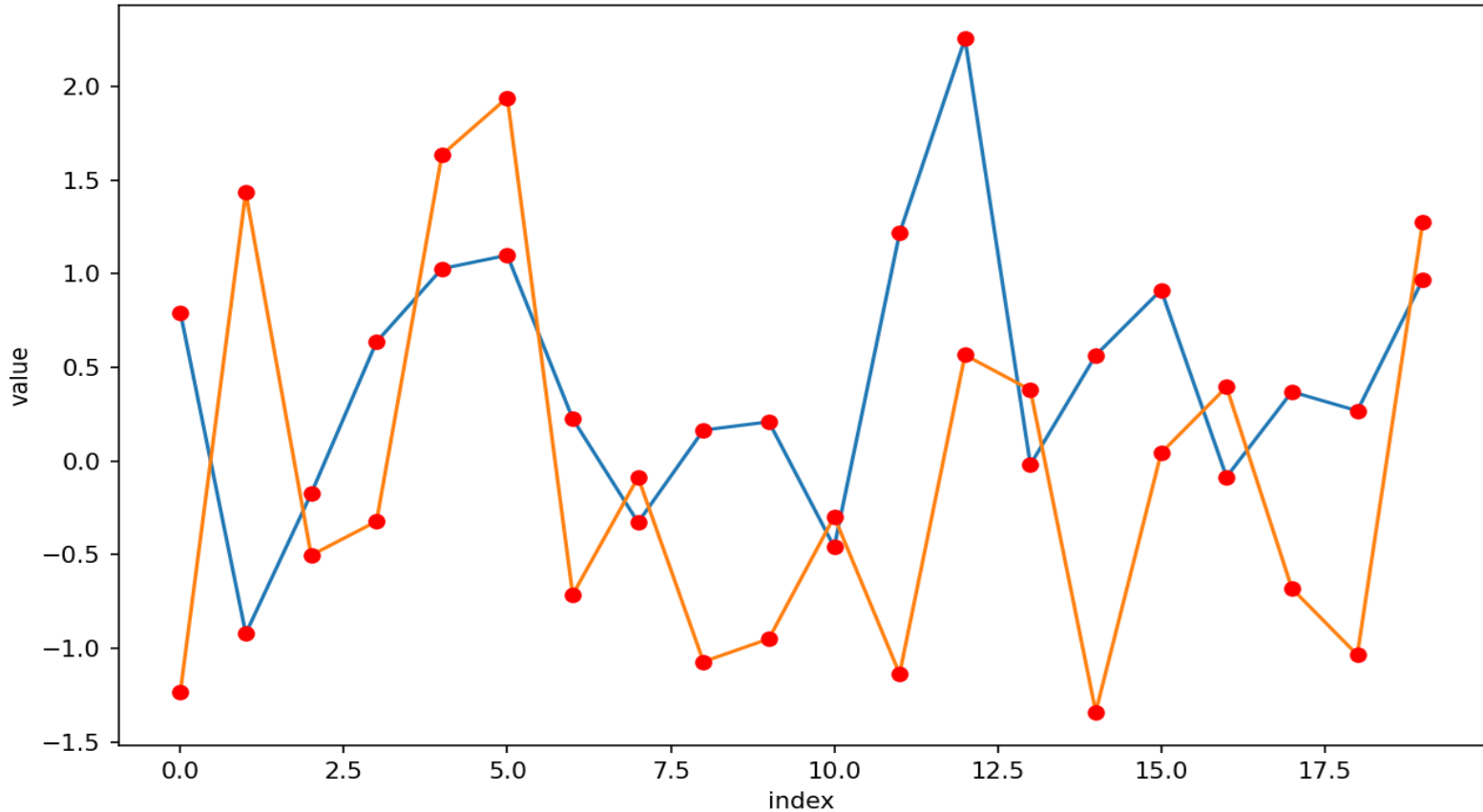
- Example 8

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
y = np.random.standard_normal((20, 2))
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(y, lw=1.5)
plt.plot(y, 'ro')
plt.xlabel('index')
plt.ylabel('value')
plt.title('A Simple Plot')
```



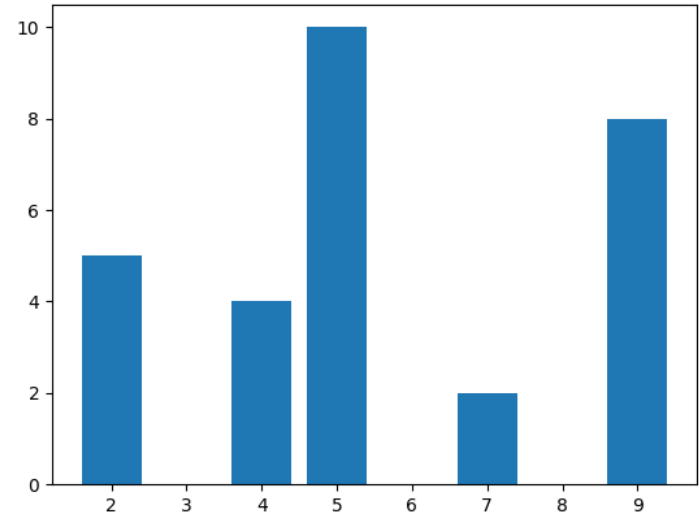
```
[[ 1.50167009  0.31034411]
 [ 1.01414783  0.48093473]
 [ 0.73800307  0.94685925]
 [ 0.01738271 -0.47428203]
 [-0.05815247 -0.15474446]
 [-0.98434795  0.22024653]
 [ 1.00150591 -0.82065426]
 [ 0.43496138 -0.36284299]
 [ 0.38931111 -0.19778511]
 [ 1.26038463  0.67003373]
 [-0.12788812 -1.40356686]
 [ 0.43526308 -1.1694499 ]
 [-0.0918581  0.06148139]
 [ 0.87209119 -0.35016075]
 [ 0.30374422  0.31238625]
 [ 0.3475887  -0.40458492]
 [-0.31216896  2.32419881]
 [ 0.90934476 -2.16542749]
 [-1.29162237  0.23839742]
 [-0.84816247 -0.69662249]]
```

A Simple Plot



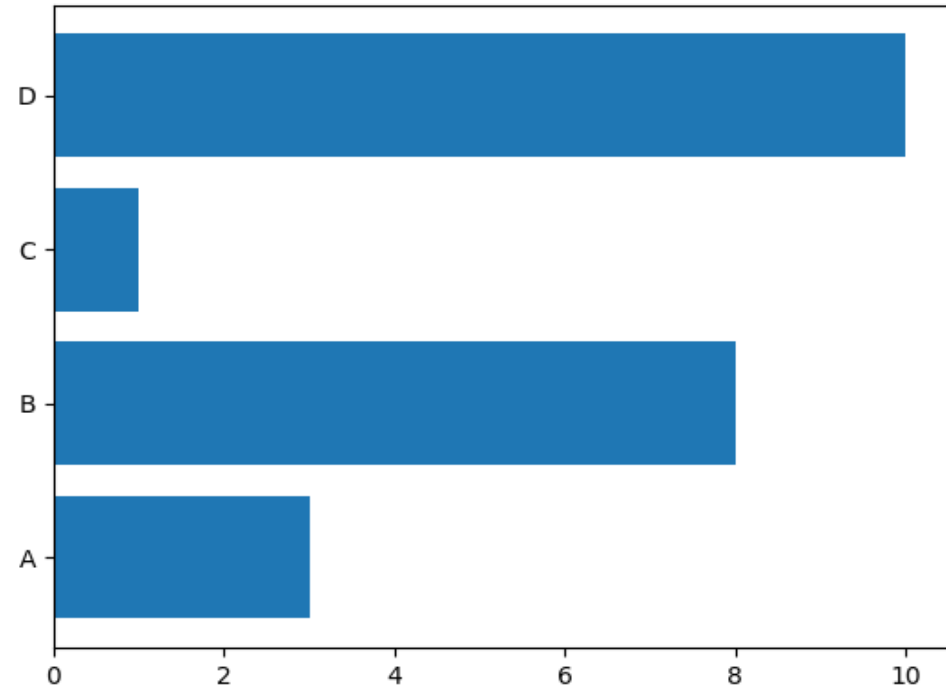
- Bar Plot:
 - A bar plot represents categorical data with rectangular bars.
 - Bar heights (or lengths) correspond to the values they represent.
 - Useful for comparing different discrete values groups or categories.
 - **Applications:** Trading volume, industry revenues....
- Example 9

```
from matplotlib import  
                        pyplot as plt  
  
x = [5, 2, 9, 4, 7]  
y = [10, 5, 8, 4, 2]  
  
plt.bar(x, y)  
plt.show()
```



- Example 10
- Horizontal Bar Chart: Represents discrete data horizontally, convenient when labels are long

```
import matplotlib.pyplot  
                                as plt  
import numpy as np  
  
x = np.array(["A", "B", "C", "D"])  
y = np.array([3, 8, 1, 10])  
  
plt.barh(x, y)  
plt.show()
```



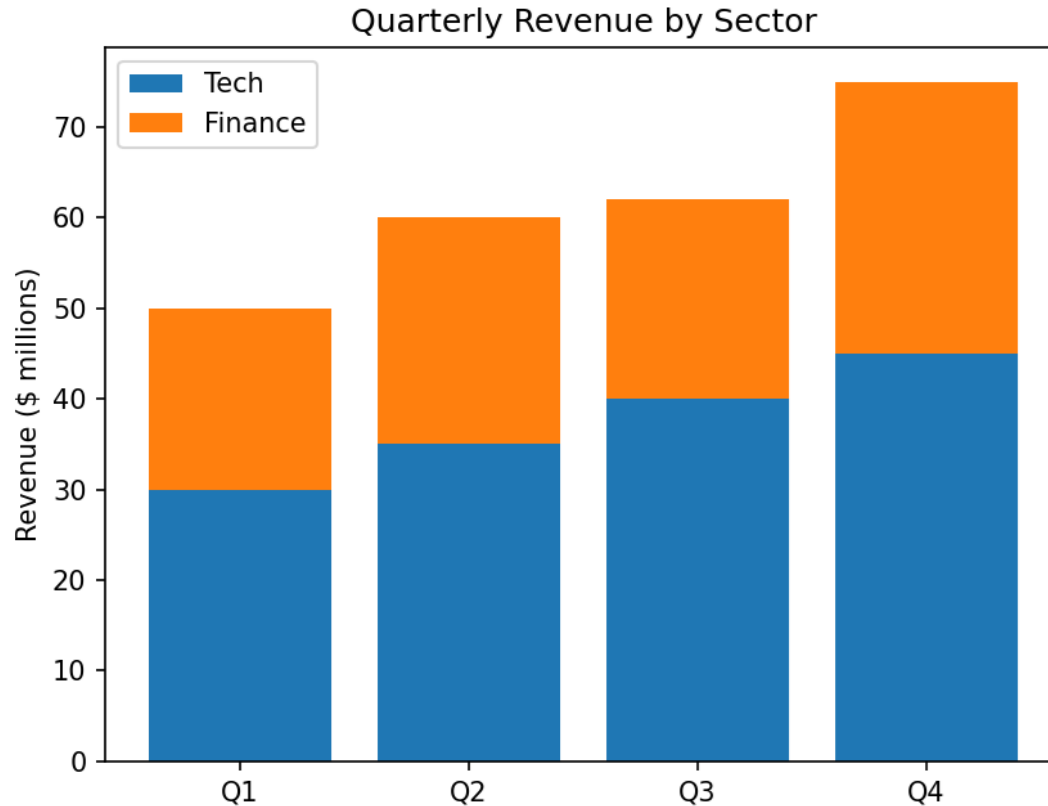
- Stacked Bar Chart
 - Shows the proportion of each group within the total value.
 - Applications: Industry revenue, profit allocation...
- Example 11

```
import matplotlib.pyplot as plt

quarters = ['Q1', 'Q2', 'Q3', 'Q4']
tech_revenue = [30, 35, 40, 45]
finance_revenue = [20, 25, 22, 30]

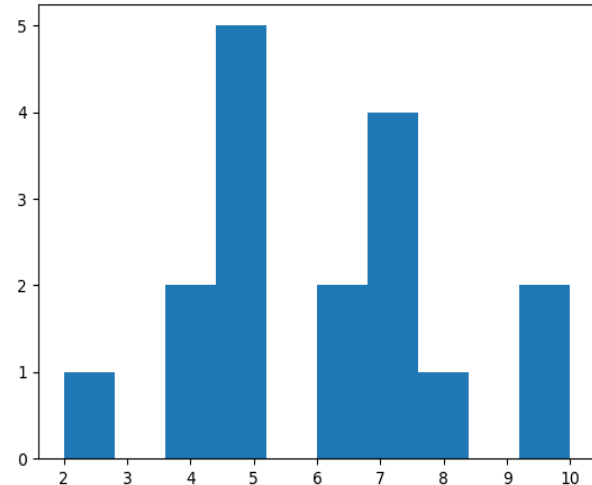
plt.bar(quarters, tech_revenue, label='Tech')
plt.bar(quarters, finance_revenue, bottom=tech_revenue, label='Finance')
plt.title("Quarterly Revenue by Sector")
plt.ylabel("Revenue ($ millions)")
plt.legend()
plt.show()
```

3. Types of plot in matplotlib - Stacked Bar Chart



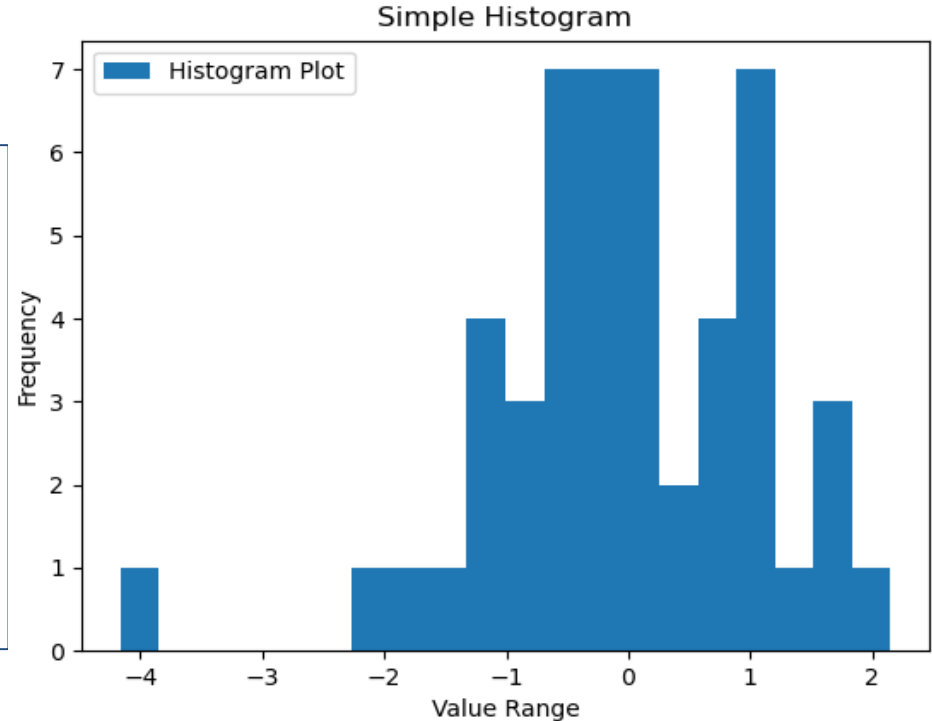
- Histogram Plot
 - A histogram shows the distribution of a dataset.
 - It groups data into ranges (called bins) and counts how many values fall into each bin.
 - **Applications:** Useful for visualizing the frequency of data over intervals: Daily return distributions, testing for normality...
- Example 12

```
from matplotlib import  
    pyplot as plt  
  
y =[10,5,8,5,5,5,5,6,6,7,7,7,7,4,10,4,2]  
  
plt.hist(y)  
plt.show()
```



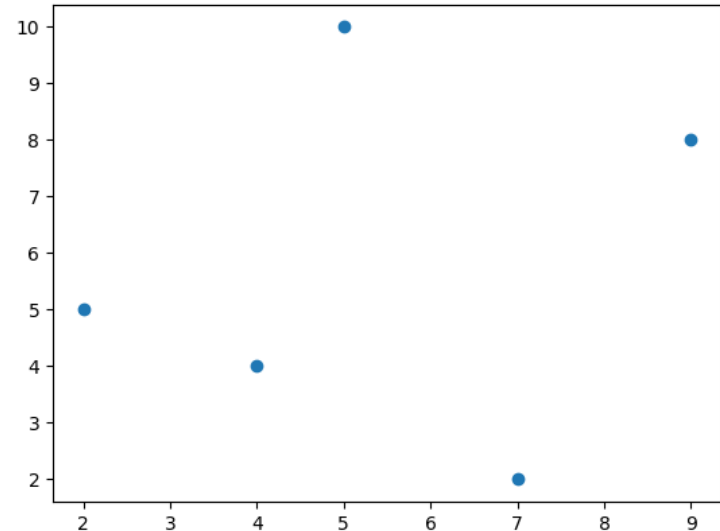
- Example 13

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
y = np.random.standard_normal((50))
plt.hist(y, bins=20,
label='Histogram Plot')
legend = plt.legend()
plt.title("Simple Histogram")
plt.xlabel("Value Range")
plt.ylabel("Frequency")
plt.show()
```



- Scatter Plot:
 - A scatter plot displays individual data points on a two-dimensional coordinate system (x, y). It helps to visualize the relationship or distribution between two variables.
 - Applications: Risk vs. return, price vs. volume...
- Example 14

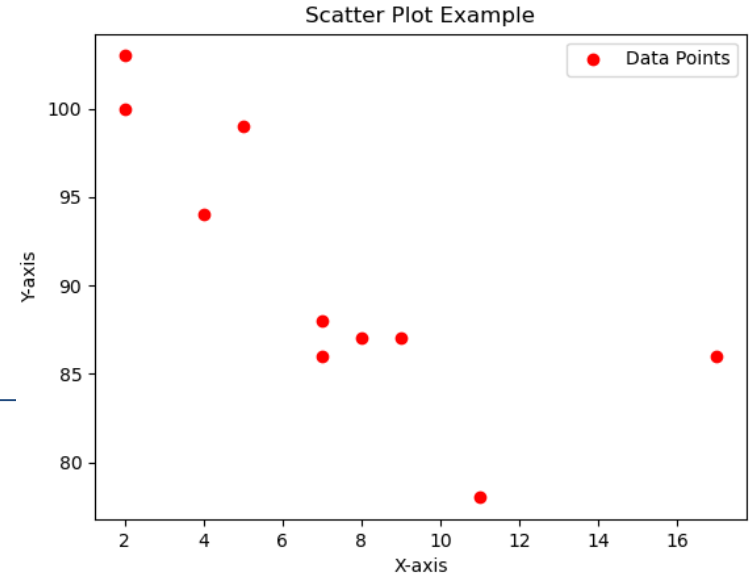
```
from matplotlib import  
    pyplot as plt  
  
x = [5, 2, 9, 4, 7]  
y = [10, 5, 8, 4, 2]  
plt.scatter(x, y)  
plt.show()
```



- Example 15

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
x = [5, 7, 8, 7, 2, 17, 2, 9, 4, 11]
y = [99, 86, 87, 88, 100, 86, 103, 87, 94, 78]

plt.scatter(x, y, color='red',
            label='Data Points')
plt.title("Scatter Plot Example")
plt.xlabel("X-axis")
plt.ylabel("Y-axis")
plt.legend()
plt.show()
```



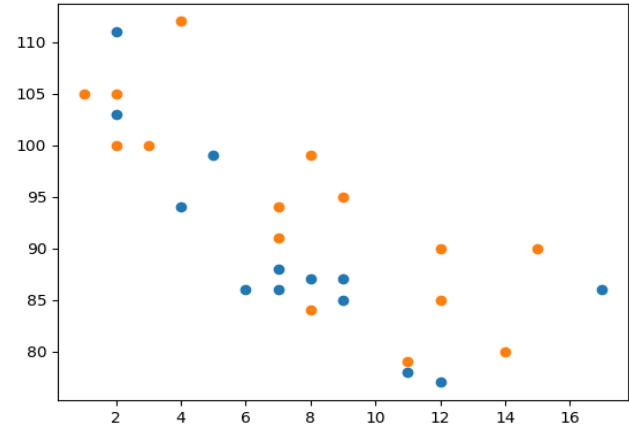
- Scatter Plot: Draw two plots on the same figure
- Example 16

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

#day one, the age and speed of 13 cars:
x = np.array([5, 7, 8, 7, 2, 17, 2, 9, 4, 11, 12, 9, 6])
y = np.array([99, 86, 87, 88, 111, 86, 103, 87, 94, 78, 77, 85, 86])
plt.scatter(x, y)

#day two, the age and speed of 15 cars:
x = np.array([2, 2, 8, 1, 15, 8, 12, 9, 7, 3, 11, 4, 7, 14, 12])
y = np.array([100, 105, 84, 105, 90, 99, 90, 95, 94, 100, 79, 112, 91, 80, 85])
plt.scatter(x, y)

plt.show()
```

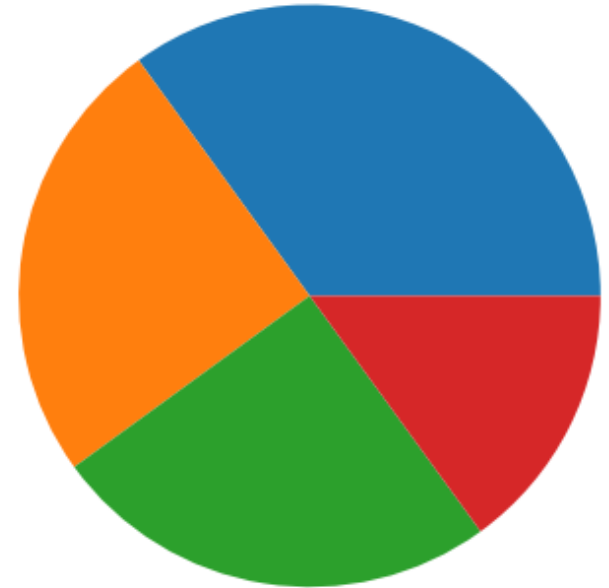


- Pie Chart:
 - A pie chart is a circular statistical graphic that shows how a whole is divided into parts. Each slice represents a proportion of the total
 - Applications: Portfolio allocation, industry market share...
- Example 17

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

y = np.array([35, 25, 25, 15])

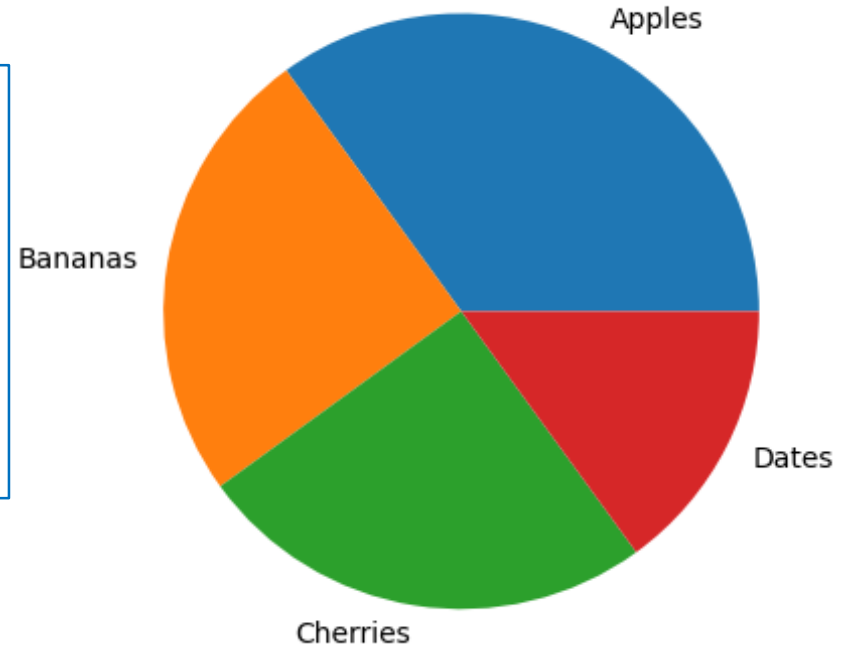
plt.pie(y)
plt.show()
```



- Add labels to the pie chart with the **labels** parameter.
- Example 18

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

y = np.array([35, 25, 25, 15])
mylabels = ["Apples", "Bananas",
            "Cherries", "Dates"]
plt.pie(y, labels = mylabels)
plt.show()
```

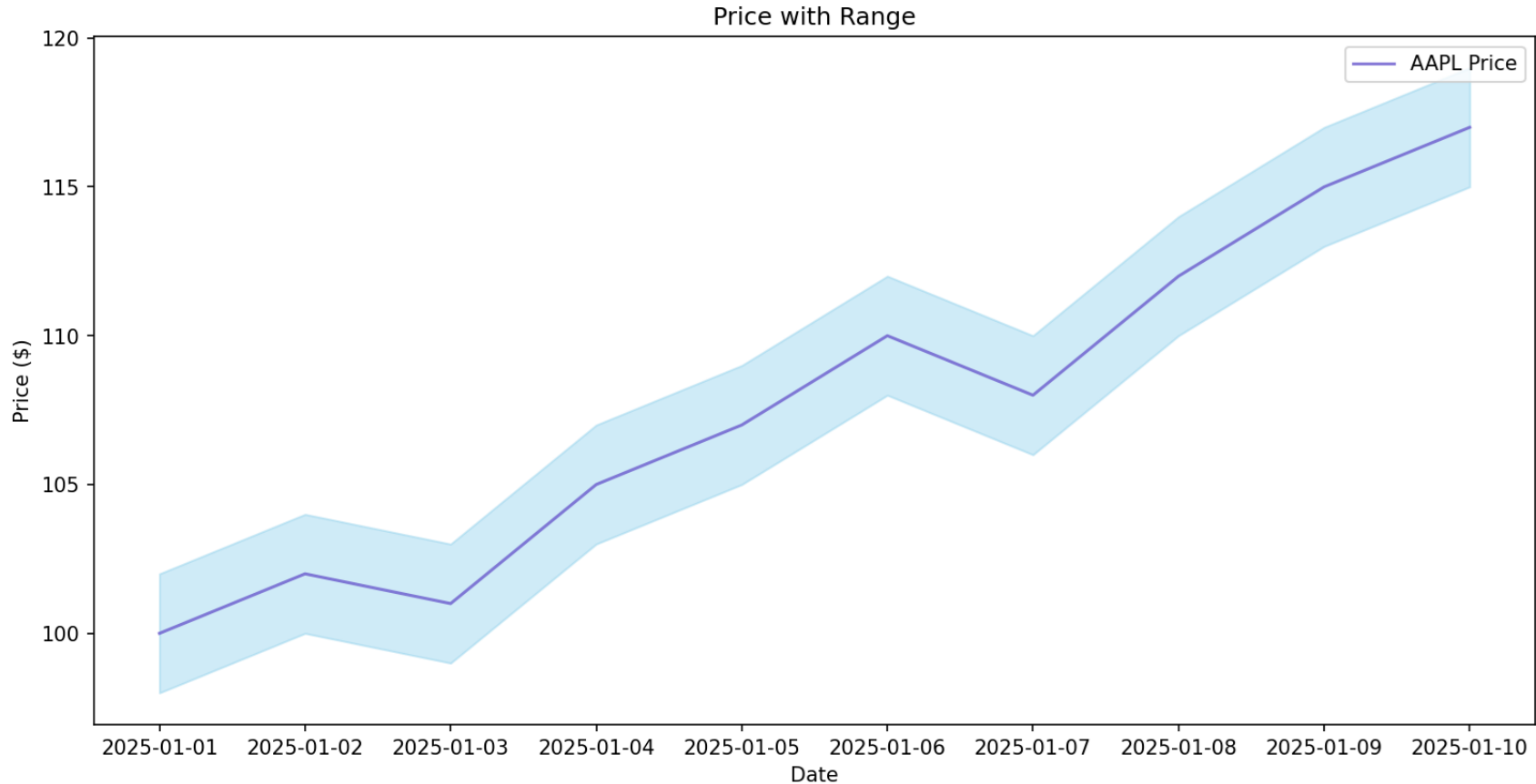


- Area Plot / Fill Between
 - Shows cumulative changes and ranges of variation.
 - Applications: Cumulative prices, high-low price ranges...
- Example 19

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd

dates = pd.date_range("2025-01-01", periods=10)
price = [100, 102, 101, 105, 107, 110, 108, 112, 115, 117]
lower = [p - 2 for p in price]
upper = [p + 2 for p in price]
plt.fill_between(dates, lower, upper, color="skyblue", alpha=0.4)
plt.plot(dates, price, color="Slateblue", alpha=0.8, label='AAPL Price')
plt.title("Price with Range")
plt.xlabel("Date")
plt.ylabel("Price ($)")
plt.legend()
plt.show()
```

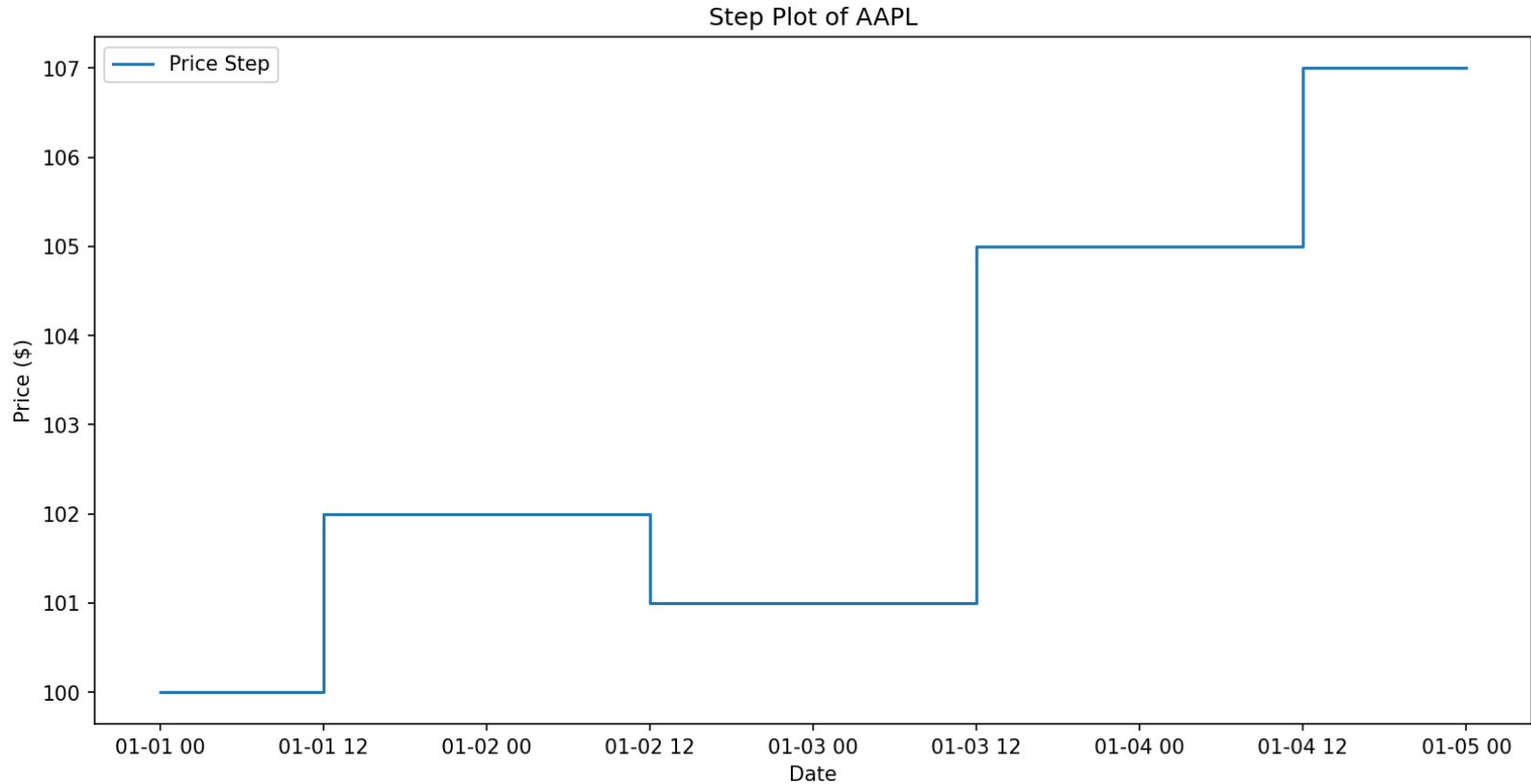
3. Types of plot in matplotlib - Area Plot / Fill Between



- Step Plot
 - Commonly used for closing prices and bid/ask prices.
 - Applications: Stock prices per trade, buy/sell orders...
- Example 20

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd

dates = pd.date_range("2025-01-01", periods=5)
price = [100, 102, 101, 105, 107]
plt.step(dates, price, where='mid', label='Price Step')
plt.title("Step Plot of AAPL")
plt.xlabel("Date")
plt.ylabel("Price ($)")
plt.legend()
plt.show()
```

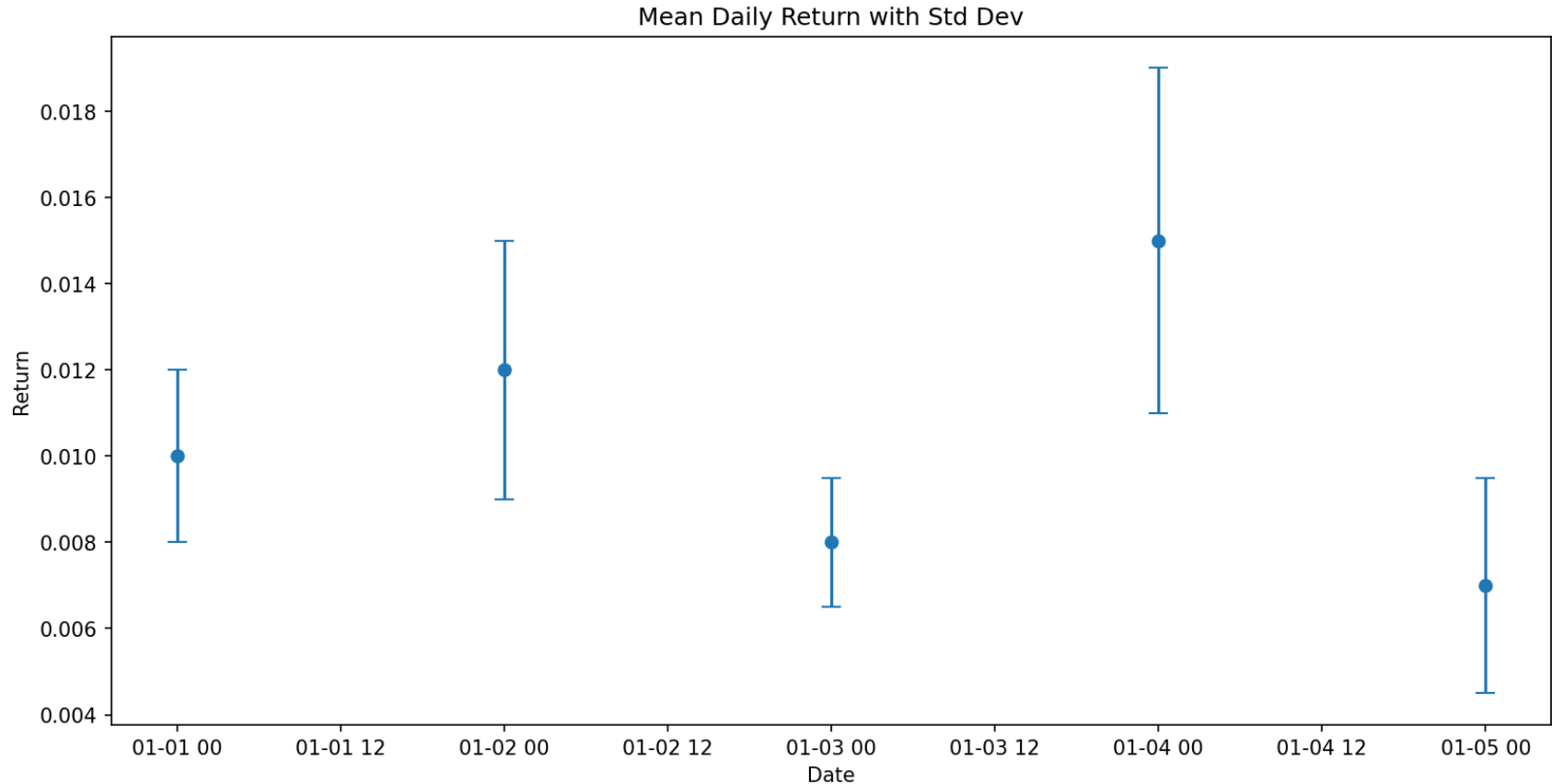



- Errorbar Plot
 - Shows variability or error.
 - Applications: Mean value \pm standard deviation of returns...
- Example 21

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
dates = pd.date_range("2025-01-01", periods=5)
price = [100, 102, 101, 105, 107]
mean_return = [0.01, 0.012, 0.008, 0.015, 0.007]
std_dev = [0.002, 0.003, 0.0015, 0.004, 0.0025]

plt.errorbar(dates, mean_return, yerr=std_dev, fmt='o', capsize=5)
plt.title("Mean Daily Return with Std Dev")
plt.xlabel("Date")
plt.ylabel("Return")
plt.show()
```

3. Types of plot in matplotlib - Errorbar Plot



- Stackplot
 - Compares multiple cumulative series simultaneously.
 - Applications: Cumulative asset values across multiple portfolio types...
- Example 22

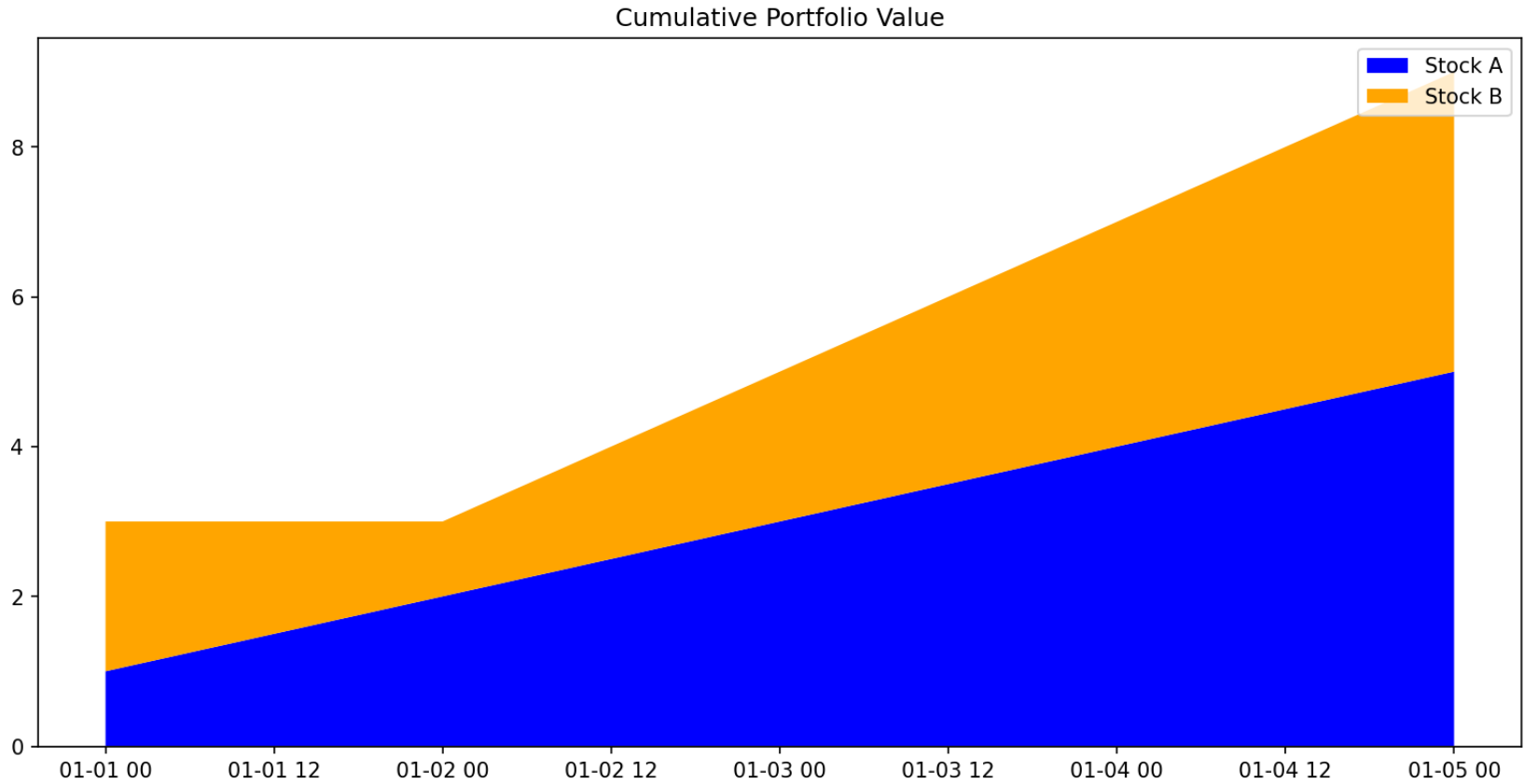
```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd

dates = pd.date_range("2025-01-01", periods=5)
stocks_a = [1, 2, 3, 4, 5]
stocks_b = [2, 1, 2, 3, 4]

plt.stackplot(dates, stocks_a, stocks_b, labels=['Stock A', 'Stock B'],
              colors=['blue', 'orange'])

plt.title("Cumulative Portfolio Value")
plt.legend()
plt.show()
```

3. Types of plot in matplotlib – Stack Plot



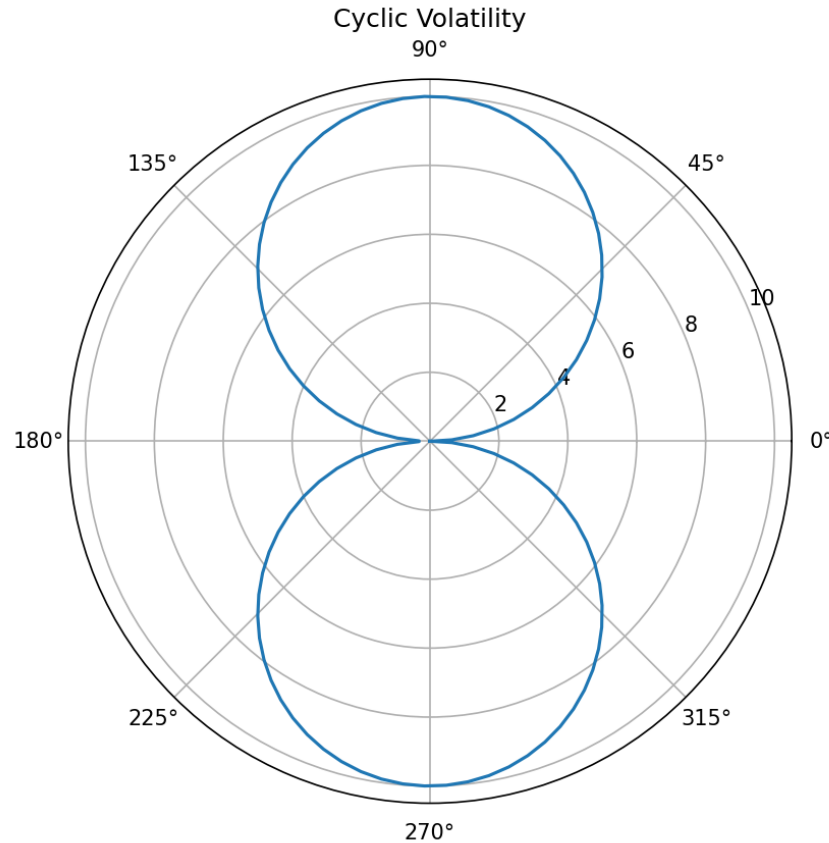
- Polar Plot
 - Meaning: Represents data in a circular or angular format, useful for cyclical patterns.
 - Applications: Displaying risk or time-related data over yearly cycles...
- Example 23

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

theta = np.linspace(0, 2*np.pi, 100) # Create angle data from 0 to 2π
r = np.abs(np.sin(theta)*10) # Cyclical volatility (absolute value of
                             # sin(theta) multiplied by 10)

plt.polar(theta, r)
plt.title("Cyclic Volatility")
plt.show()
```

3. Types of plot in matplotlib – Polar Plot

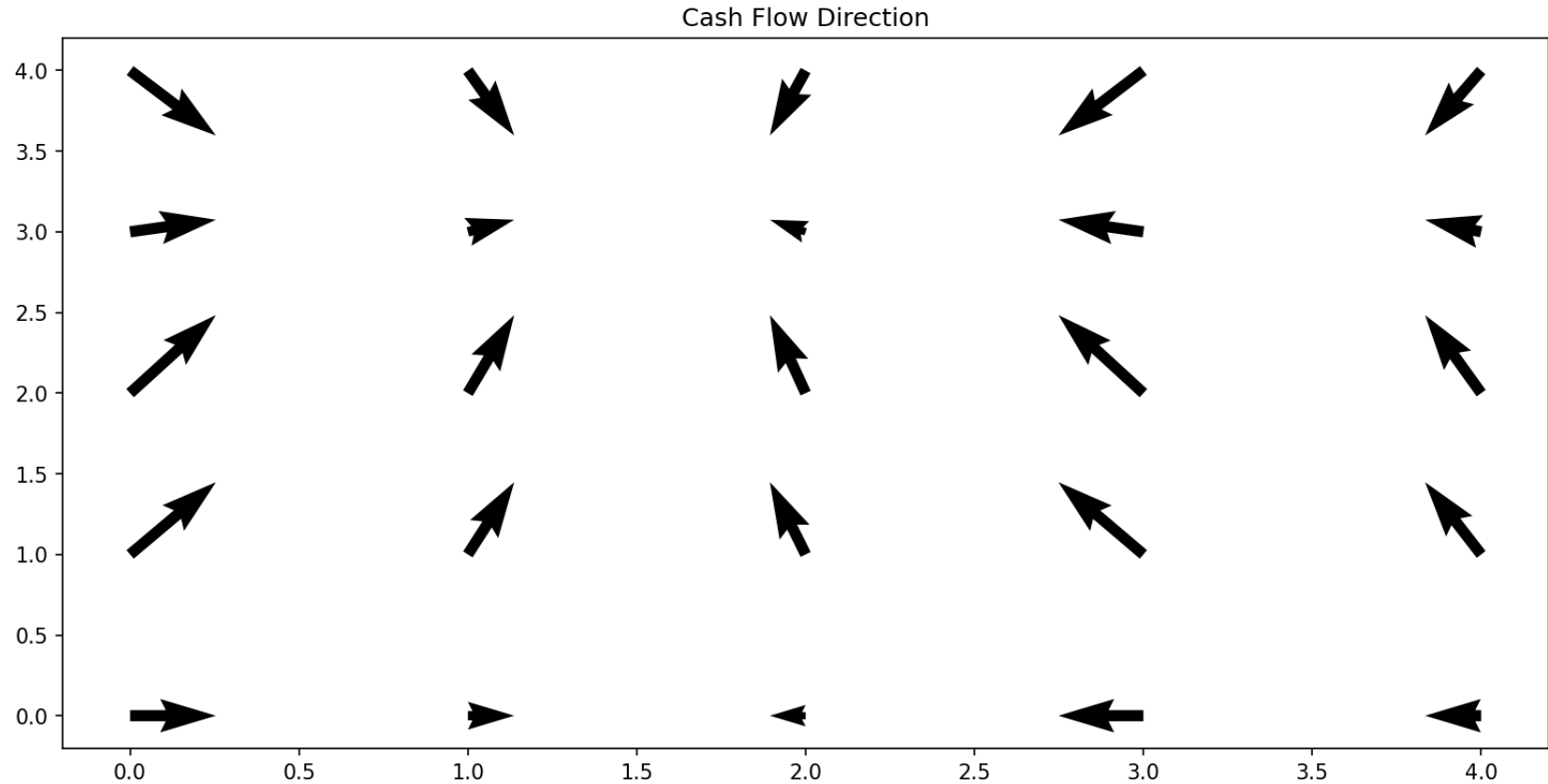


- Quiver Plot
 - Represents direction and magnitude, such as cash flow.
 - Applications: Visualizing capital flow direction or risk-return gradients...
- Example 24

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

X, Y = np.meshgrid(np.arange(0,5,1), np.arange(0,5,1))
U = np.cos(X)
V = np.sin(Y)

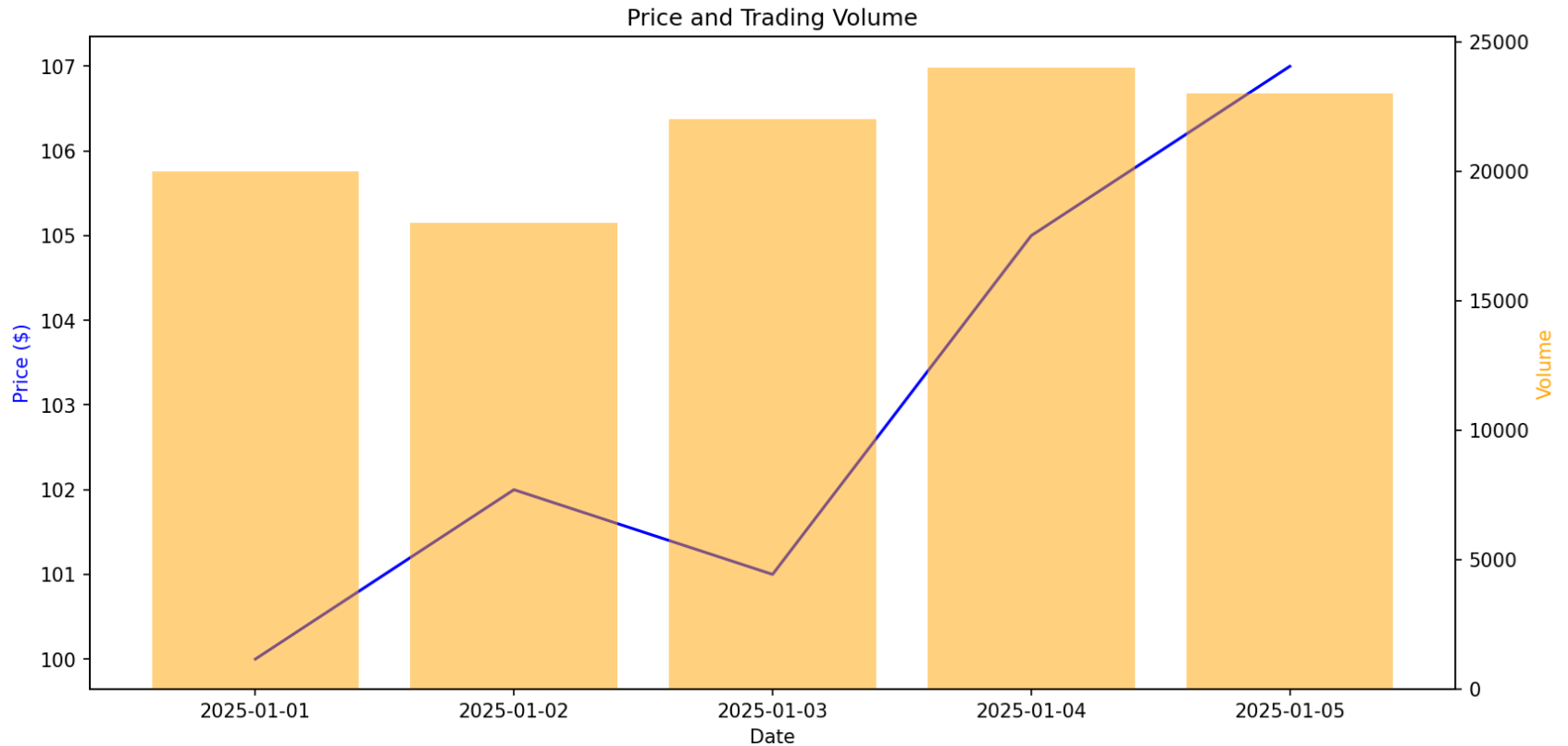
plt.quiver(X, Y, U, V)
plt.title("Cash Flow Direction")
plt.show()
```

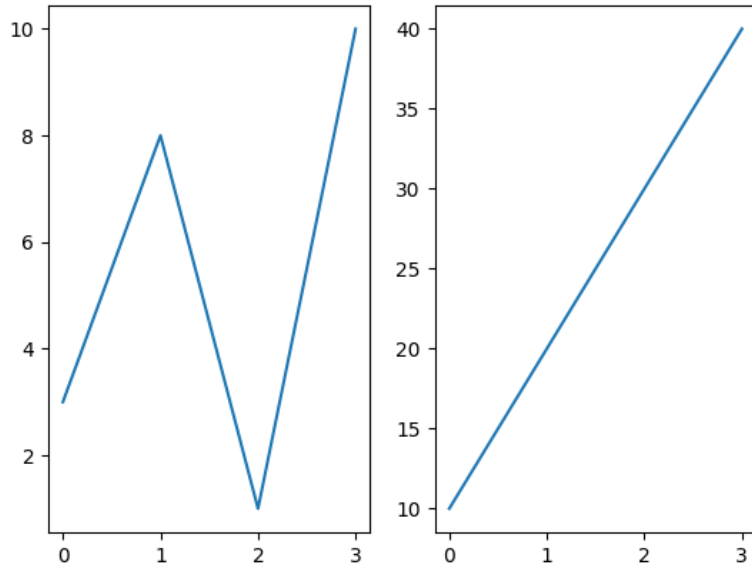
- Combined Plot
 - Meaning: Displays multiple types of data simultaneously.
 - Applications: Stock price with trading volume, return with risk...
- Example 25

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
dates = pd.date_range("2025-01-01", periods=5)
price = [100, 102, 101, 105, 107]
volume = [20000, 18000, 22000, 24000, 23000]
fig, ax1 = plt.subplots()
ax1.plot(dates, price, color='blue', label='Price')
ax2 = ax1.twinx()
ax2.bar(dates, volume, color='orange', alpha=0.5, label='Volume')
ax1.set_xlabel("Date")
ax1.set_ylabel("Price ($)", color='blue')
ax2.set_ylabel("Volume", color='orange')
plt.title("Price and Trading Volume")
plt.show()
```

3. Types of plot in matplotlib - Combined Plot



- Multiple Graphs: by repeating the `show()` method or use a function called `subplot()` in order to print them horizontally as well.
- Example 26



```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

#plot 1:
x = np.array([0, 1, 2, 3])
y = np.array([3, 8, 1, 10])
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.plot(x, y)

#plot 2:
x = np.array([0, 1, 2, 3])
y = np.array([10, 20, 30, 40])
plt.subplot(1, 2, 2)
plt.plot(x, y)
plt.show()
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import cufflinks as cf → Kết nối pandas với plotly, cho phép trực quan hóa nhanh chóng trực tiếp từ các DataFrame, cài đặt !pip install cufflinks
import plotly.offline as plyo → Để hiển thị (render) biểu đồ Plotly mà không cần kết nối Internet
raw = pd.read_csv('fxcm_eur_usd_eod_data.csv',
                  index_col=0, parse_dates=True) → 
quotes = raw[['AskOpen', 'AskHigh', 'AskLow', 'AskClose']] → Lọc DataFrame để chỉ giữ lại các cột cần thiết cho biểu đồ nến (candlestick charts)
quotes = quotes.iloc[-60:] → Chỉ giữ lại 60 dòng cuối cùng, thường để tập trung vào dữ liệu thị trường gần đây
quotes.tail()
```

- Hiển thị 5 dòng cuối cùng của dataframe quotes
- Chỉ để kiểm tra, Không ảnh hưởng đến việc vẽ biểu đồ vì kết quả không được lưu

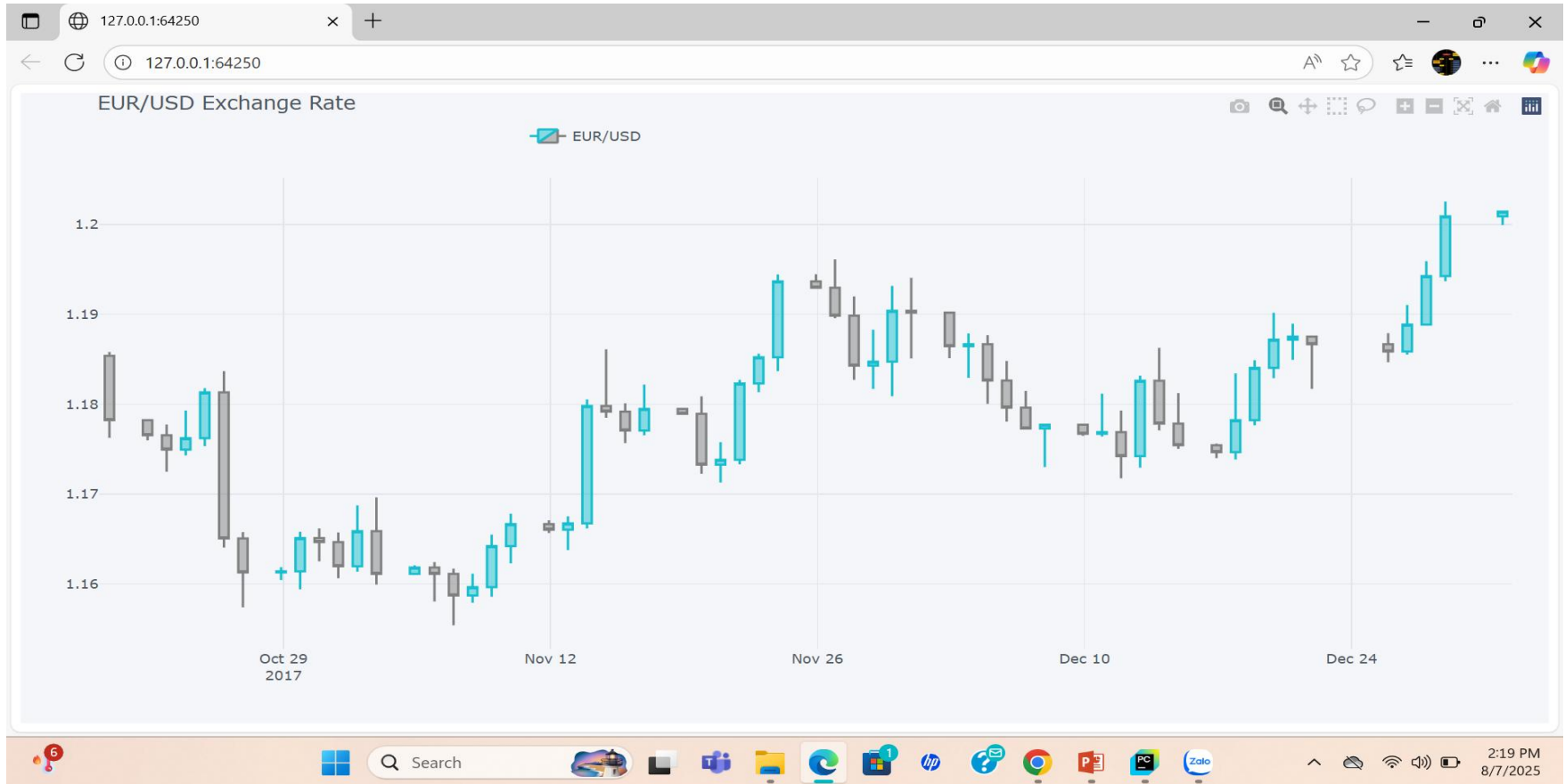
- Nạp dữ liệu từ file 'fxcm_eur_usd_eod_data.csv'.
- Cột đầu tiên là cột chỉ mục (index_col=0), kiểu date.
- parse_dates=True: Tự động chuyển đổi cột chỉ mục thành đối tượng datetime

```
qf = cf.QuantFig(quotes,
                 title='EUR/USD Exchange Rate',
                 legend='top',
                 name='EUR/USD')
```

```
plyo.iplot(
    qf.iplot(asFigure=True),
    image='png',
    filename='qf_01')
plt.show()
```

- Tạo Quant Figure (Biểu đồ Nến):
 - Khởi tạo một biểu đồ tài chính bằng cufflinks.QuantFig.
 - quotes: dữ liệu OHLC đầu vào.
 - title: Tiêu đề biểu đồ.
 - legend='top': Đặt chú giải (legend) ở phía trên cùng.
 - name: tên hiển thị trong legend (chú giải).

- Tạo ra một biểu đồ Plotly tương tác :
 - qf.iplot(asFigure=True) Tạo một đối tượng figure của Plotly.
 - plyo.iplot(...) Hiển thị nó ở chế độ offline.
 - image='png': Tùy chọn, cho phép xuất hình ảnh tĩnh.
 - filename='qf_01': Tên được sử dụng khi lưu biểu đồ.

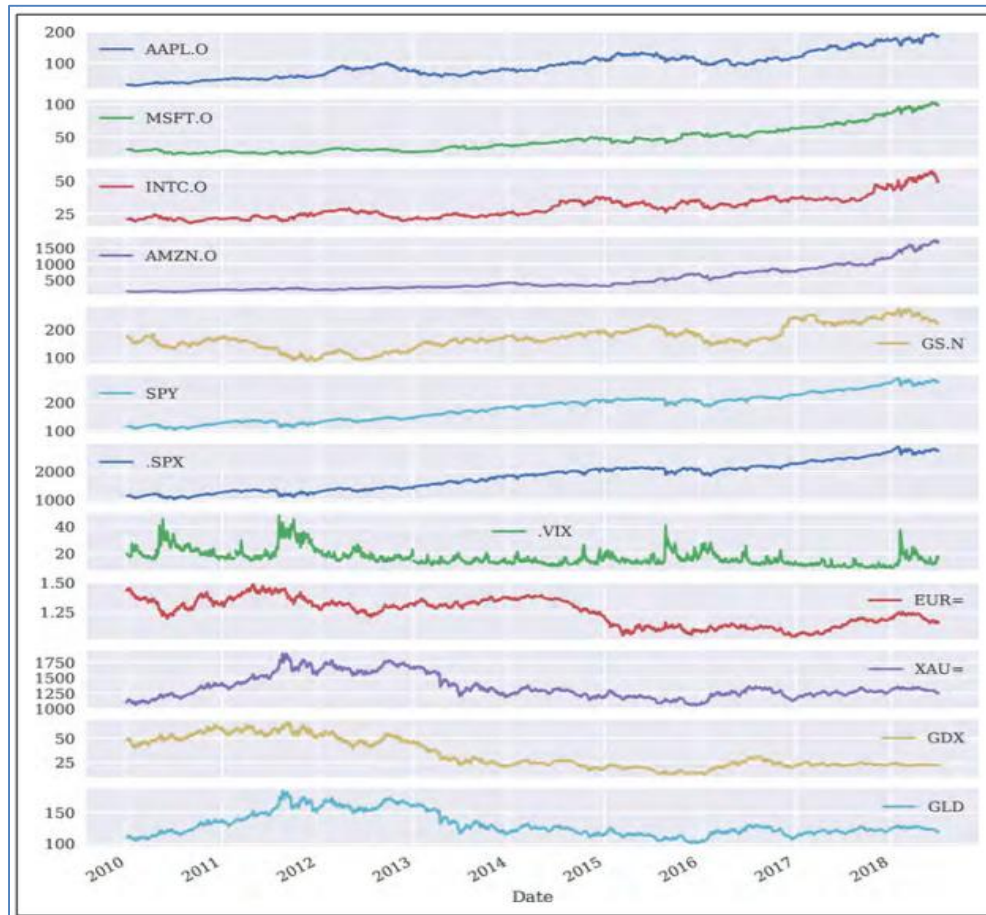


```
import numpy as np
import pandas as pd
from pylab import mpl, plt

filename = 'source/tr_eikon_eod_data.csv'
data = pd.read_csv(filename, index_col=0, parse_dates=True)

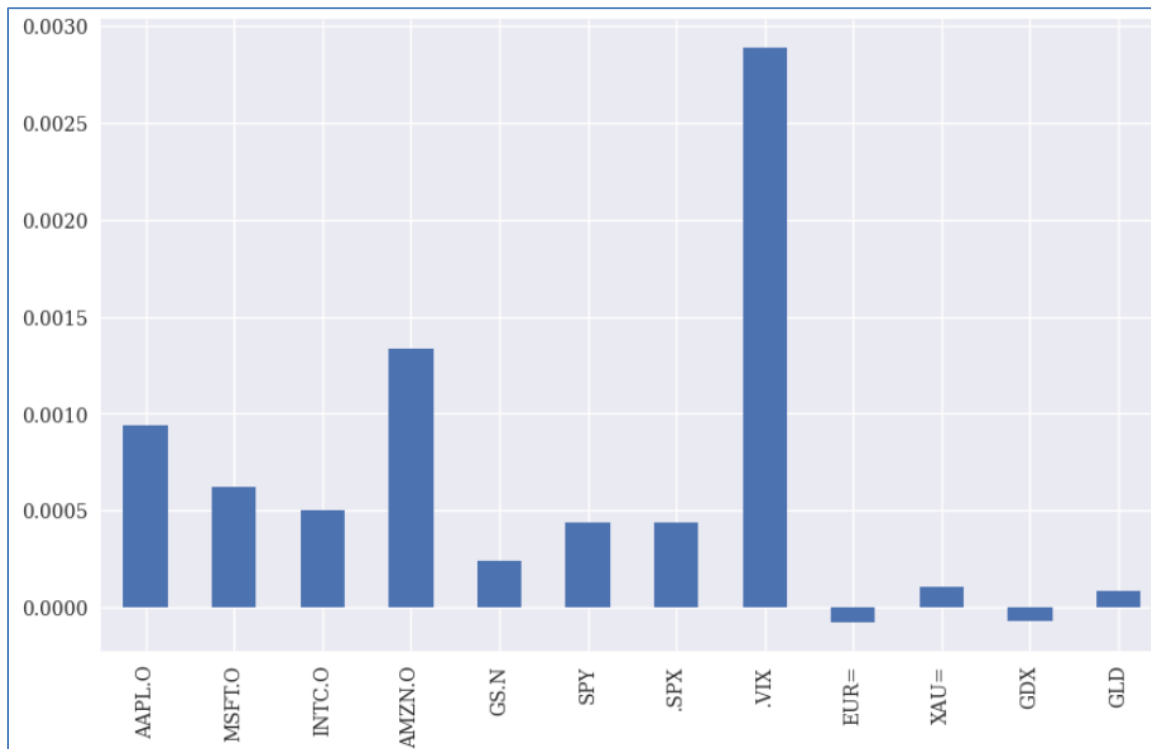
data.plot(figsize=(10, 12), subplots=True) # ➔ trực quan hóa toàn bộ
                                             tập dữ liệu thông qua
                                             nhiều biểu đồ con (subplots)
```


4. Thực hành - Bài 2. Vẽ biểu đồ phân tích tài chính



```
data.pct_change().mean().plot(kind='bar', figsize=(10, 6))
```

→ Vẽ biểu đồ Giá trị trung bình của các kết quả được trực quan hóa dưới dạng biểu đồ cột (bar plot)



```
rets = np.log(data / data.shift(1)) # ➔ Tính lợi nhuận theo hàm log
rets.head().round(3) # ➔ Tạo tập dữ liệu con.
```

| Date | | | | | | | | | | | | |
|------------|--------|--------|--------|--------|--------|-------|-------|--------|--------|--------|--------|--------|
| 2010-01-01 | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN |
| 2010-01-04 | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | NaN | 0.006 | 0.021 | NaN | NaN |
| 2010-01-05 | 0.002 | 0.000 | -0.000 | 0.006 | 0.018 | 0.003 | 0.003 | -0.035 | -0.003 | -0.001 | 0.010 | -0.001 |
| 2010-01-06 | -0.016 | -0.006 | -0.003 | -0.018 | -0.011 | 0.001 | 0.001 | -0.010 | 0.003 | 0.018 | 0.024 | 0.016 |
| 2010-01-07 | -0.002 | -0.010 | -0.010 | -0.017 | 0.019 | 0.004 | 0.004 | -0.005 | -0.007 | -0.006 | -0.005 | -0.006 |

```
rets.cumsum().apply(np.exp).plot(figsize=(10, 6))
```

→ Vẽ biểu đồ lợi nhuận log tích lũy theo thời gian; trước tiên gọi phương thức `cumsum()`, sau đó áp dụng `np.exp()` lên kết quả.



- Thống kê dạng cuộn (rolling statistics)

```
sym = 'AAPL.O'
data = pd.DataFrame(data[sym]).dropna()
data.tail()
```

| AAPL.O | |
|------------|--------|
| Date | |
| 2018-06-25 | 182.17 |
| 2018-06-26 | 184.43 |
| 2018-06-27 | 184.16 |
| 2018-06-28 | 185.50 |
| 2018-06-29 | 185.11 |

```

window = 20 #→ Xác định cửa sổ; tức là số lượng giá trị chỉ mục cần bao gồm
data['min'] = data[sym].rolling(window=window).min() #→ Tính giá trị nhỏ
nhất trong cửa sổ trượt
data['mean'] = data[sym].rolling(window=window).mean() #→ Tính giá trị
trung bình trong cửa sổ trượt.
data['max'] = data[sym].rolling(window=window).max() #→ Tính giá trị lớn
nhất trong cửa sổ trượt.
data.dropna().head()

```

| | AAPLO | min | mean | std | median | max | ewma |
|------------|-----------|-----------|-----------|----------|-----------|-----------|-----------|
| Date | | | | | | | |
| 2010-02-01 | 27.818544 | 27.437544 | 29.580892 | 0.933650 | 29.821542 | 30.719969 | 27.805432 |
| 2010-02-02 | 27.979972 | 27.437544 | 29.451249 | 0.968048 | 29.711113 | 30.719969 | 27.936337 |
| 2010-02-03 | 28.461400 | 27.437544 | 29.343035 | 0.950665 | 29.685970 | 30.719969 | 28.330134 |
| 2010-02-04 | 27.435687 | 27.435687 | 29.207892 | 1.021129 | 29.547113 | 30.719969 | 27.659299 |
| 2010-02-05 | 27.922829 | 27.435687 | 29.099892 | 1.037811 | 29.419256 | 30.719969 | 27.856947 |

```
ax = data[['min', 'mean', 'max']].iloc[-200:].plot(figsize=(10, 6),
                                                    style=['g--', 'r--', 'g--'],
                                                    lw=0.8)
```

➔ Vẽ biểu đồ 3 thống kê dạng cuộn (rolling statistics) cho 200 dòng dữ liệu cuối cùng.

```
data[sym].iloc[-200:].plot(ax=ax, lw=2.0)
```

➔ Thêm dữ liệu chuỗi thời gian gốc vào biểu đồ.



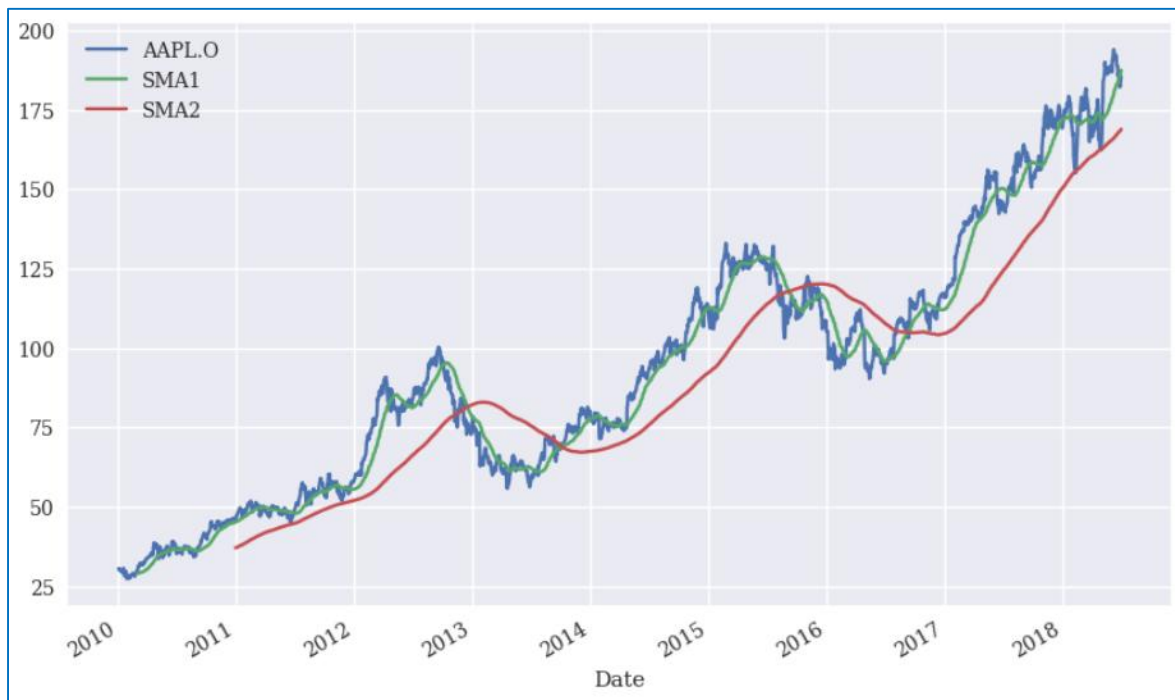
```
data['SMA1'] = data[sym].rolling(window=42).mean()
#➔ Tính toán các giá trị cho Đường Trung bình Động đơn giản (SMA) ngắn hạn
data['SMA2'] = data[sym].rolling(window=252).mean()
#➔ Tính toán các giá trị cho Đường Trung bình Động đơn giản (SMA) dài hạn
data[[sym, 'SMA1', 'SMA2']].tail()
```

| | AAPL.O | SMA1 | SMA2 |
|------------|--------|------------|------------|
| Date | | | |
| 2018-06-25 | 182.17 | 185.606190 | 168.265556 |
| 2018-06-26 | 184.43 | 186.087381 | 168.418770 |
| 2018-06-27 | 184.16 | 186.607381 | 168.579206 |
| 2018-06-28 | 185.50 | 187.089286 | 168.736627 |
| 2018-06-29 | 185.11 | 187.470476 | 168.901032 |


```
data[[sym, 'SMA1', 'SMA2']].plot(figsize=(10, 6))
```

→ Hiển thị dữ liệu giá cổ phiếu cùng với hai chuỗi thời gian SMA

→ Vẽ biểu đồ Giá cổ phiếu Apple và hai đường trung bình động đơn giản (SMA).



`data.dropna(inplace=True)` #→ Chỉ giữ lại các hàng dữ liệu đầy đủ.

`data['positions'] = np.where(data['SMA1'] > data['SMA2'],` #→ Nếu giá trị SMA ngắn hạn lớn hơn SMA dài hạn ...

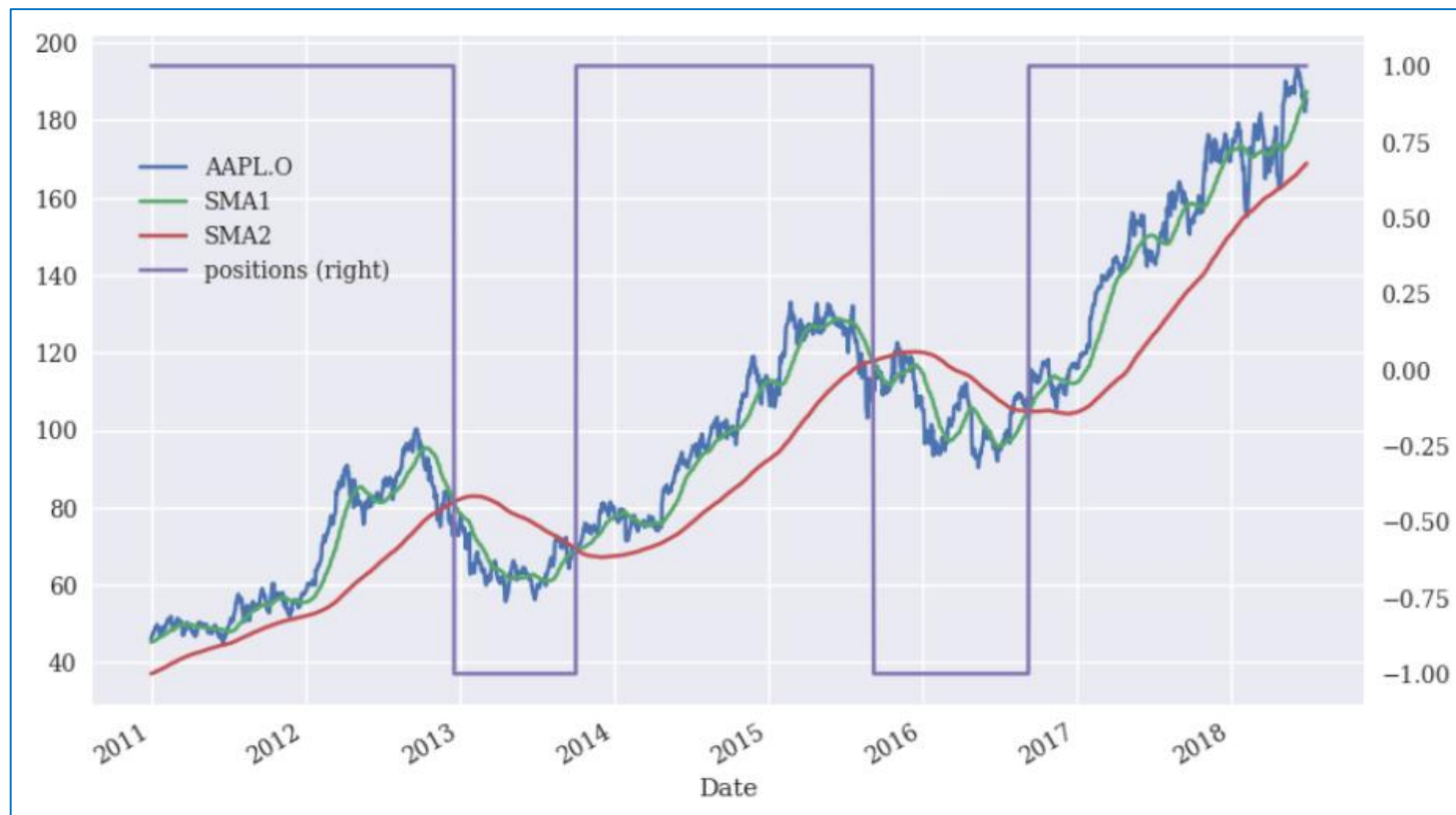
`1,` #→ ... mua vào cổ phiếu (put 1)

`-1)` #→ Ngược lại, bán khống cổ phiếu (put a -1).

`ax = data[[sym, 'SMA1', 'SMA2', 'positions']].plot(figsize=(10, 6),`
`secondary_y='positions')`
`ax.get_legend().set_bbox_to_anchor((0.25, 0.85));`

#→ Vẽ biểu đồ Giá cổ phiếu Apple, hai đường trung bình động đơn giản và vị thế giao dịch.

4. Thực hành - Bài 2. Vẽ biểu đồ phân tích tài chính



- Bộ dữ liệu hiện bao gồm hai chuỗi thời gian tài chính, cả hai đều được trực quan hóa trong Hình.

```
raw = pd.read_csv('source/tr_eikon_eod_data.csv',
                  index_col=0, parse_dates=True)
```

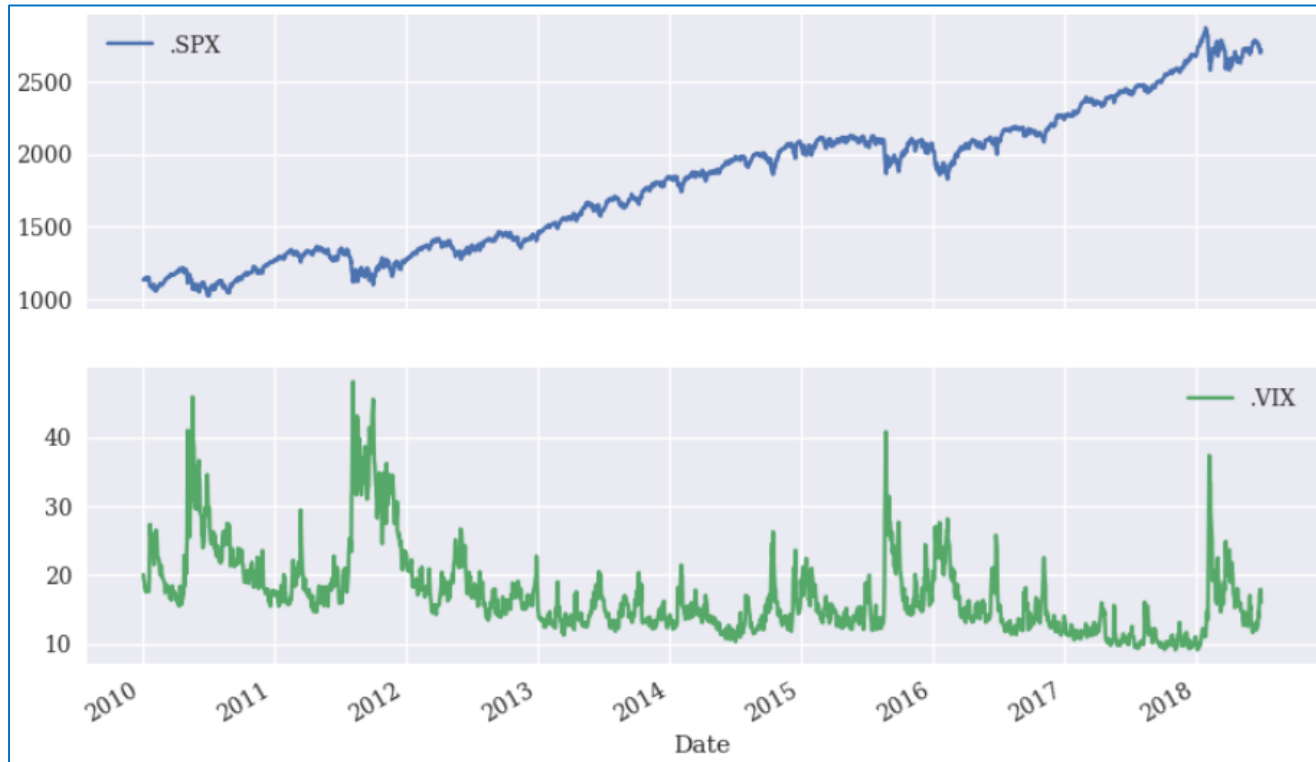
```
data = raw[['.SPX', '.VIX']].dropna()
data.tail()
```

| | .SPX | .VIX |
|------------|---------|-------|
| Date | | |
| 2018-06-25 | 2717.07 | 17.33 |
| 2018-06-26 | 2723.06 | 15.92 |
| 2018-06-27 | 2699.63 | 17.91 |
| 2018-06-28 | 2716.31 | 16.85 |
| 2018-06-29 | 2718.37 | 16.09 |

4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ phân tích sự tương quan

```
data.plot(subplots=True, figsize=(10, 6))
```

➔ Vẽ biểu đồ dữ liệu chuỗi thời gian S&P 500 và VIX (trên các biểu đồ con khác nhau)

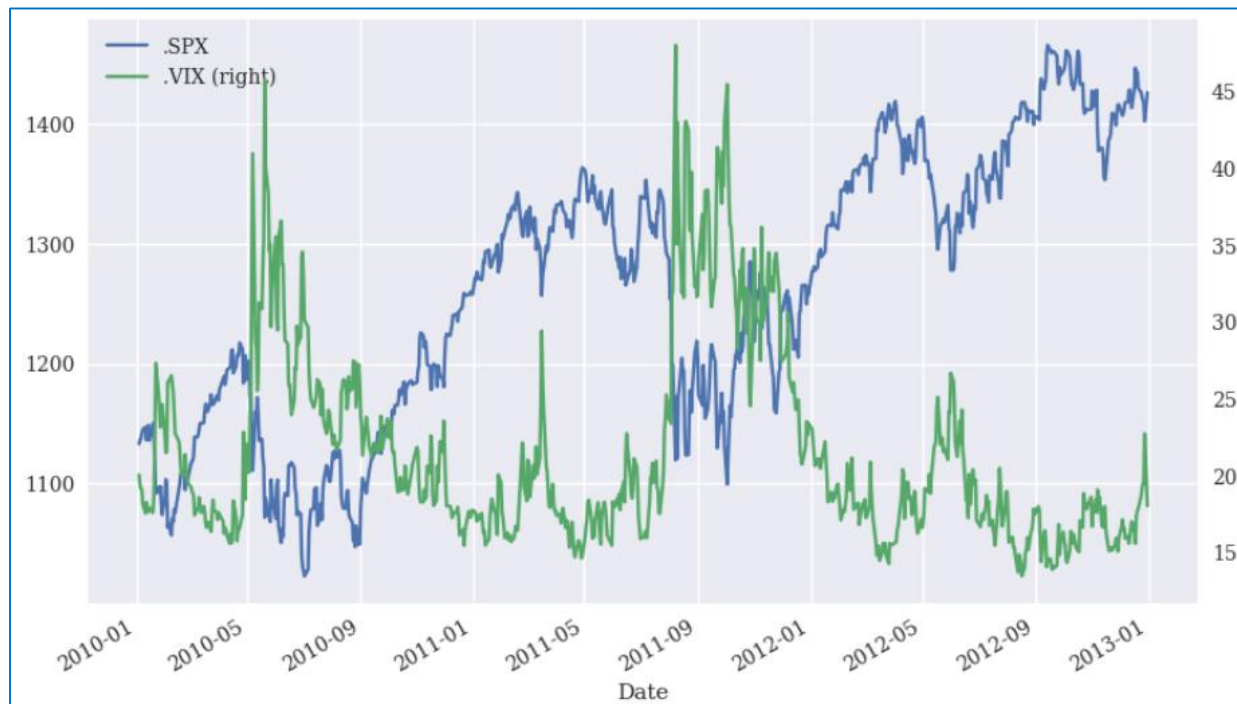


4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ phân tích sự tương quan

```
data.loc[:'2012-12-31'].plot(secondary_y='.VIX', figsize=(10, 6))
```

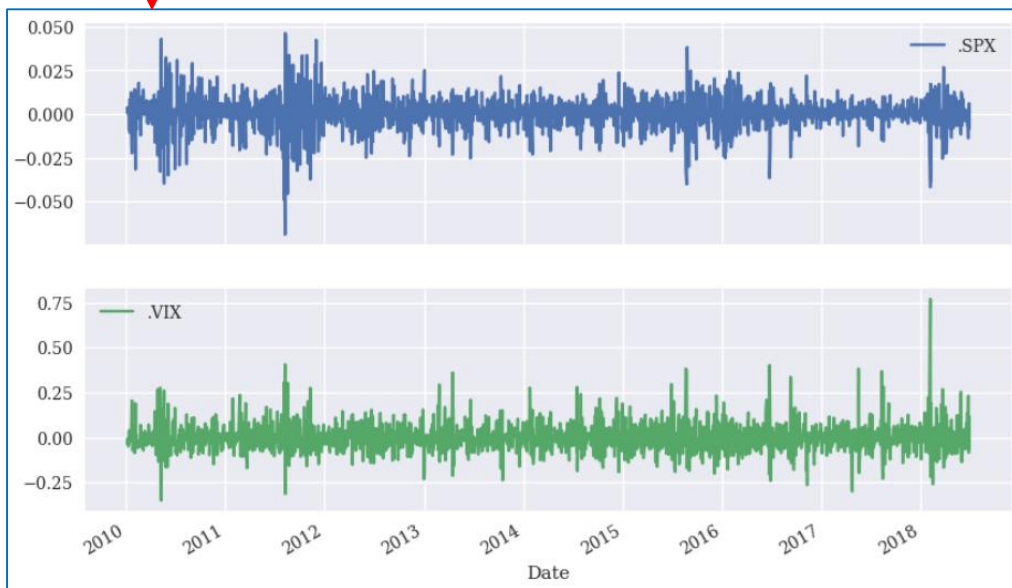
→ chọn dữ liệu đến giá trị DATE được chỉ định

→ Vẽ biểu đồ dữ liệu chuỗi thời gian S&P 500 và VIX (trên cùng một biểu đồ).



4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ phân tích sự tương quan

```
rets = np.log(data / data.shift(1))
rets.head()
rets.dropna(inplace=True)
rets.plot(subplots=True, figsize=(10, 6))
# ➔ Vẽ biểu đồ Lợi suất logarit của S&P 500 và VIX theo thời gian
```



| | .SPX | .VIX |
|------------|----------|-----------|
| Date | | |
| 2010-01-04 | NaN | NaN |
| 2010-01-05 | 0.003111 | -0.035038 |
| 2010-01-06 | 0.000545 | -0.009868 |
| 2010-01-07 | 0.003993 | -0.005233 |
| 2010-01-08 | 0.002878 | -0.050024 |

4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ phân tích sự tương quan

`pd.plotting.scatter_matrix(rets, # → Dữ liệu để vẽ biểu đồ.`

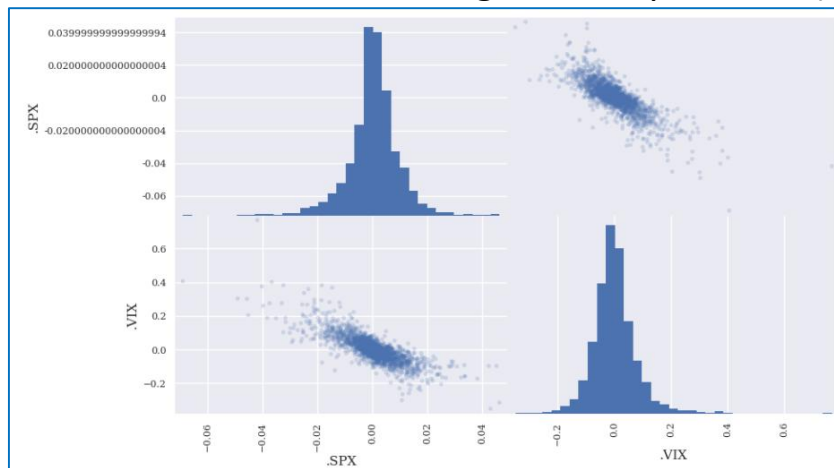
`alpha=0.2, # → Tham số alpha để điều chỉnh độ mờ của các điểm.`

`diagonal='hist', # → Một biểu đồ tần suất (histogram) của dữ liệu trong cột.`

`hist_kwds={'bins': 35}, # → Các từ khóa (keywords) được truyền vào hàm vẽ biểu đồ histogram`

`figsize=(10, 6))`

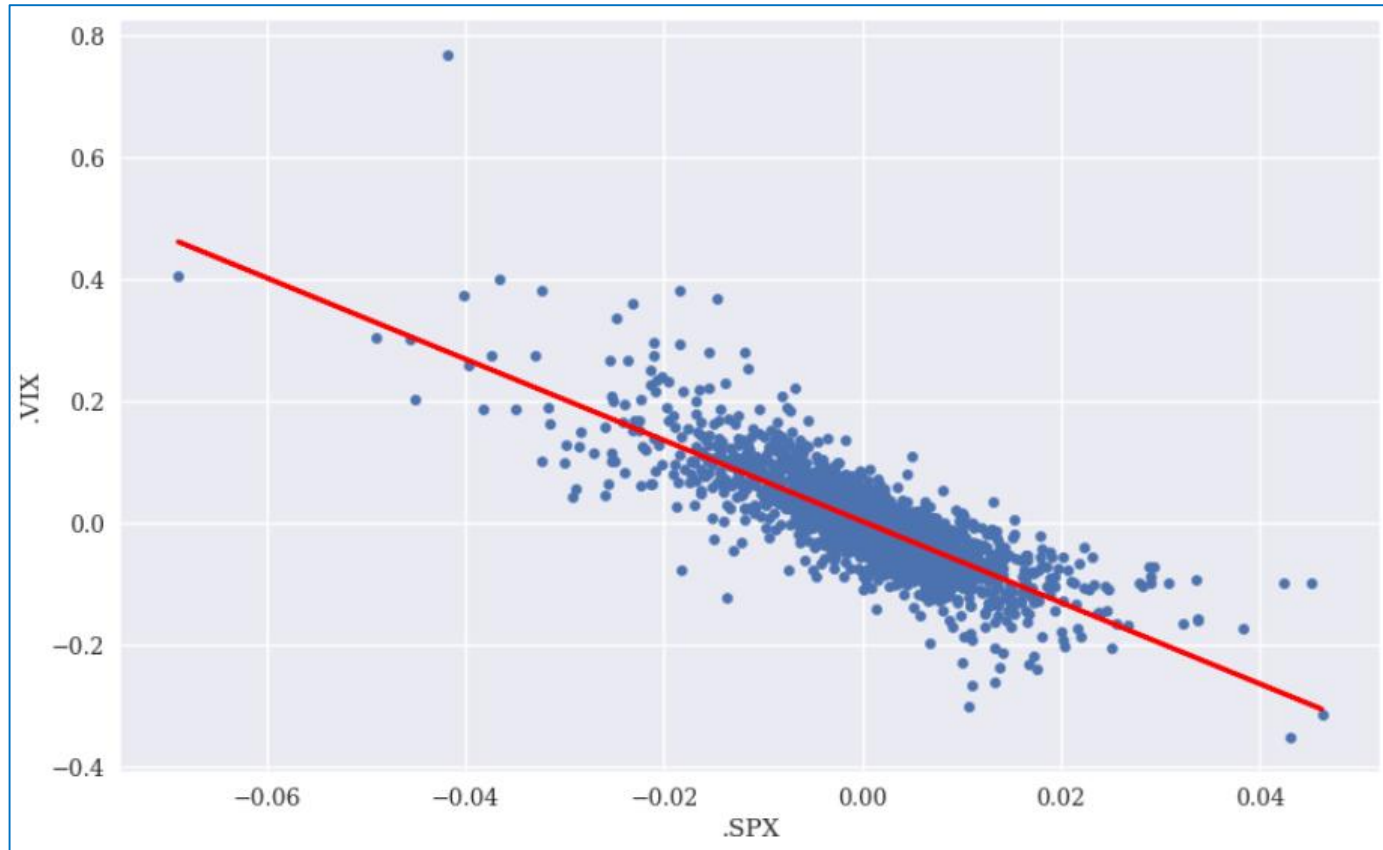
`# → Vẽ biểu đồ lợi suất logarit của S&P 500 và VIX dưới dạng ma trận phân tán (scatter matrix).`



- Thực hiện hồi quy OLS (Ordinary Least Squares).
- Biểu đồ phân tán của lợi suất logarit kèm đường hồi quy cho thấy độ dốc âm rõ ràng, chứng tỏ hai chỉ số này có mối tương quan âm.

```
reg = np.polyfit(rets['.SPX'], rets['.VIX'], deg=1)
#➔ thực hiện hồi quy tuyến tính OLS
ax = rets.plot(kind='scatter', x='.SPX', y='.VIX', figsize=(10, 6))
#➔ vẽ lợi suất logarit dưới dạng biểu đồ phân tán
ax.plot(rets['.SPX'], np.polyval(reg, rets['.SPX']), 'r', lw=2)
#➔ Đường hồi quy tuyến tính được thêm vào
#➔ Vẽ biểu đồ lợi suất logarit của S&P 500 và VIX dưới dạng ma trận phân tán
```

4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ phân tích sự tương quan



- Tương quan
 - Văn bản giải thích rằng tương quan được đo theo hai cách: phép đo tĩnh sử dụng toàn bộ tập dữ liệu và phép đo trượt trong một khoảng thời gian cố định.
 - Tương quan trượt thay đổi theo thời gian nhưng vẫn duy trì giá trị âm, xác nhận mối quan hệ nghịch mạnh mẽ giữa hai chỉ số S&P 500 và VIX.

`rets.corr()` # ➔ Ma trận tương quan cho toàn bộ DataFrame.

| | .SPX | .VIX |
|------|-----------|-----------|
| .SPX | 1.000000 | -0.804382 |
| .VIX | -0.804382 | 1.000000 |

4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ phân tích sự tương quan

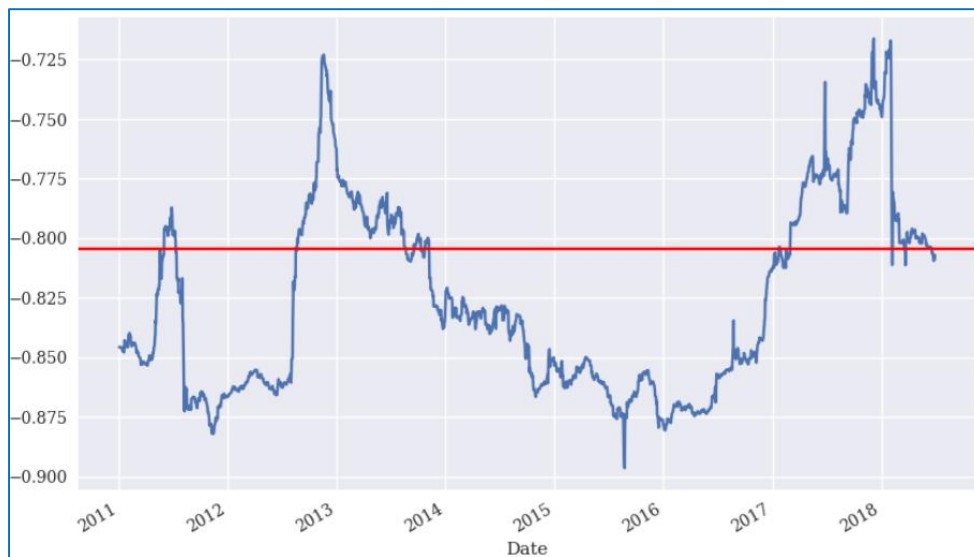
```
ax = rets['.SPX'].rolling(window=252).corr(  
    rets['.VIX']).plot(figsize=(10, 6))
```

#→ Vẽ biểu đồ tương quan theo thời gian

```
ax.axhline(rets.corr().iloc[0, 1], c='r')
```

#→ và thêm giá trị tĩnh vào biểu đồ dưới dạng đường ngang.

#→ Vẽ biểu đồ tương quan giữa S&P 500 và VIX (cố định và theo cuộn thời gian)



```
tick = pd.read_csv('source/fxcm_eur_usd_tick_data.csv',
                    index_col=0, parse_dates=True)
```

```
tick.info()
tick['Mid'] = tick.mean(axis=1)
```

➔ Tính giá trị trung bình của mỗi hàng.

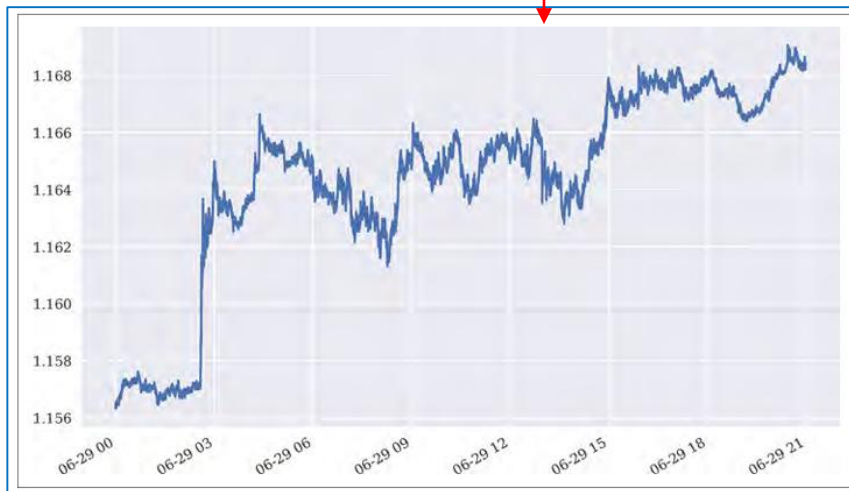
```
tick['Mid'].plot(figsize=(10, 6))
```

➔ Vẽ biểu đồ dữ liệu tick cho tỷ giá hối đoái EUR/USD

Data columns (total 2 columns):

| # | Column | Non-Null Count | Dtype |
|---|--------|-----------------|---------|
| 0 | Bid | 461357 non-null | float64 |
| 1 | Ask | 461357 non-null | float64 |

dtypes: float64(2)
memory usage: 10.6 MB



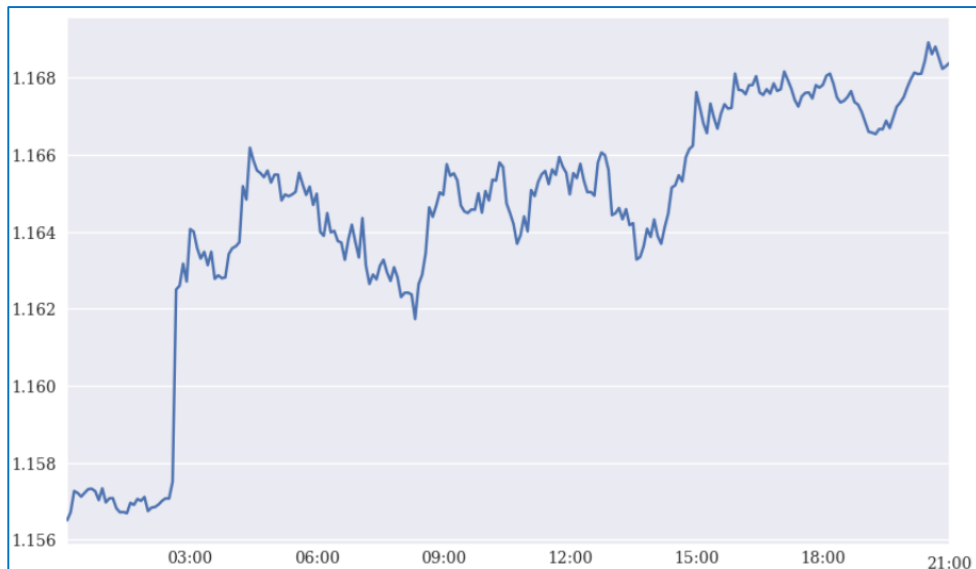
4. Thực hành - Bài 3. Vẽ biểu đồ dữ liệu High-Frequency

```
tick_resam = tick.resample(rule='5min',
                             label='right').last()
```

```
tick_resam.head()
```

```
tick_resam['Mid'].plot(figsize=(10, 6))
```

➔ Vẽ biểu đồ dữ liệu nắn 5 phút cho tỷ giá hối đoái EUR/USD.



| | Bid | Ask | Mid |
|---------------------|---------|---------|----------|
| 2018-06-29 00:05:00 | 1.15649 | 1.15651 | 1.156500 |
| 2018-06-29 00:10:00 | 1.15671 | 1.15672 | 1.156715 |
| 2018-06-29 00:15:00 | 1.15725 | 1.15727 | 1.157260 |
| 2018-06-29 00:20:00 | 1.15720 | 1.15722 | 1.157210 |
| 2018-06-29 00:25:00 | 1.15711 | 1.15712 | 1.157115 |

The end of Chapter