메센러닝을 위한 데이터 시 각화

1 시각화를 위한 Matplotlib 패키지의 기본 사용법을 살펴본다

2 대표적인 플롯의 특징과 활용법을 살펴본다

Matplotlib 기본 활용 준비

matplotlib 임포트와 쥬피터 노트북에 플롯 삽입 준비

```
import matplotlib as mpl
import matplotlib as mpl
import matplotlib.pyplot as plt

matplotlib를 import할 때 일반적으로 사용하는 별칭

as plt

matplotlib를 import할 때 일반적으로 사용하는 별칭

matplotlib를 import할 때 일반적으로 사용하는 별칭
```

%(매직 명령어): 파이썬 시스템 제어를 돕는 기능

notebook 또는 inline 중에 선택 가능

Matplotlib 기본 활용 준비

플롯 스타일과 설정

plt.style.available

```
['bmh'.
                             'seaborn-pastel',
 'classic'.
                             'seaborn-poster',
 'dark_background',
                             'seaborn-talk'.
 'fast'.
                             'seaborn-ticks'.
 'fivethirtveight'.
                             'seaborn-white'.
 'ggplot',
                             'seaborn-whitegrid'.
 'grayscale',
                             'seaborn'.
 'seaborn-bright'.
                            'Solarize Light2',
 'seaborn-colorblind', 'tableau-colorblind10',
                           '_classic_test']
 'seaborn-dark-palette'.
 'seaborn-dark'.
 'seaborn-darkgrid',
 'seaborn-deep'.
 'seaborn-muted'.
 'seaborn-notebook'.
 'seaborn-paper'.
```

plt.style.use("seaborn-whitegrid")

라인 플롯과 주요 속성 설정

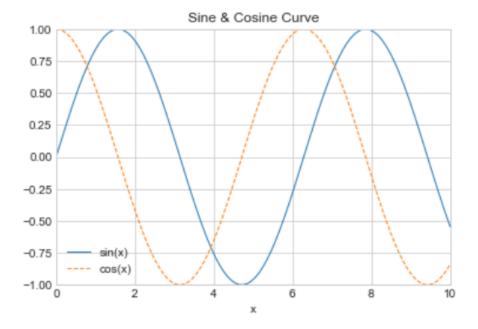
plt.plot() : 라인 플<mark>롯을 그리는 함수</mark> (x값, y값, 라인 스타일(컬러,선 모양, 포인트 등), 선 굵기, 범례)₎

plt.xlim(최소값, 최대값) : 플롯의 x축 범위 지정 plt.ylim(최소값, 최대값) : 플롯의 y축 범위 지정

plt.title(문자열) : 플롯의 제목

plt.label(문자열) / plt.ylabel(문자열) : 축 이름

Plt.legend() : 범례 표시



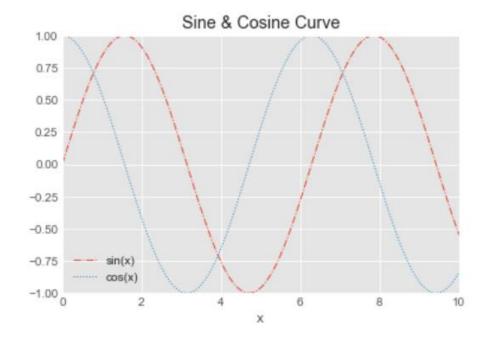


스타일 컨텍스트 매니저를 이용한 플롯 스타일의 일시적 설정 변경

```
## with plt.style.context("ggplot"):

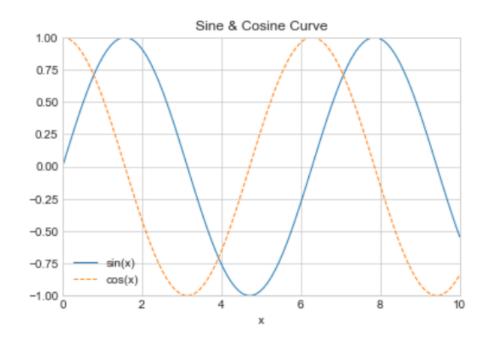
plt.plot(x, np.sin(x), '-.', linewidth=1, label="sin(x)")
plt.plot(x, np.cos(x), ':', linewidth=1, label="cos(x)")
plt.xlim(0, 10)
plt.ylim(-1, 1)
plt.title("Sine & Cosine Curve")
plt.xlabel("x")
plt.legend();
```

plt.style.context() 로 플롯 스타일의 일시적 변경



객체지향인터페이스 Figure와 Axes 객체의 사용

plt 대신 axe 객체를 통한 스타일 설정 (함수명 앞에 'set_' 이 포함됨에 유의)



2행 1열로 2개의 플롯을 그리기 위한 면 객체 및 축(위치)정보 객체 설정

```
fig, ax = plt.subplots(2, 1)

ax[0].plot(x, np.sin(x), 'b-' linewidth=0.5, label="sin(x)")

ax[0].set title("Sine & Cosine Curve")

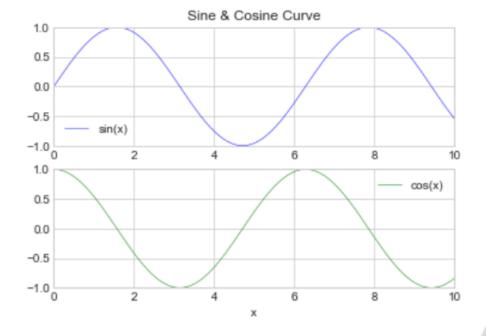
ax[0].set(xlim=[0, 10], ylim=[-1, 1])

ax[0].legend()

ax[1].plot(x, np.cos(x), 'g-', linewidth=0.5, label="cos(x)")

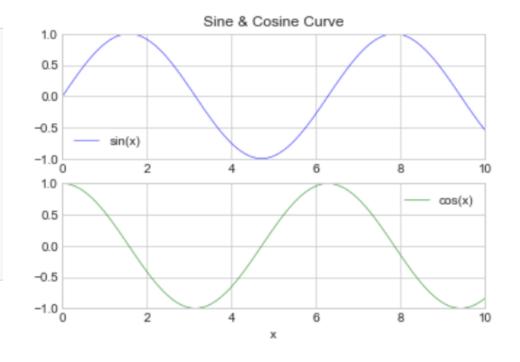
ax[1].set(xlim=[0, 10], ylim=[-1, 1], xlabel="x")

ax[1].legend();
```



매트랩 스타일 pyplot 인터페이스의 사용

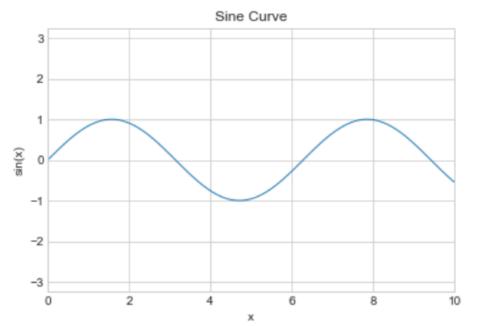
fig, ax 객체 생성없이 plt로 서브플롯 생성



plt.subplot(행 개수, 열 개수, 플롯 번호)

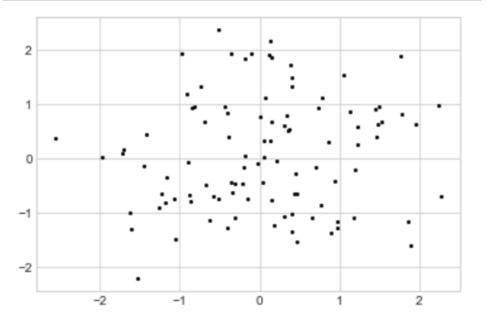
```
1 plt.plot(x, np.sin(x), "-", linewidth=1)
2 plt.title("Sine Curve")
3 plt.xlabel("x")
4 plt.ylabel("sin(x)")
5 plt.margins(0, 0)
6 plt.axis("equal");

플롯의 범위나 스케일이 변하더라도 그래프 모양(종횡비)를 일정하게 유지
```



plt.plot()을 이용한 스캐터 플롯

```
np.random.seed(0)
2
3 x = np.random.randn(100)
4 y = np.random.randn(100)
5
6 plt.plot(x, y, "ko", ms=2) 마커사이즈
```



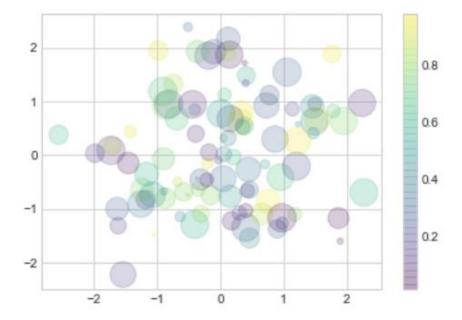
plt.scatter()를 이용한 스캐터 플롯

```
np.random.seed(0)

x = np.random.randn(100)
y = np.random.randn(100)
c = np.random.rand(100)
s = np.random.rand(100) * 500

plt.scatter(x, y, c=c, s=s, alpha=0.2, cmap='viridis')
plt.colorbar();
```

plt.scatter(x값, y값, 컬러, 사이즈, 알파, 컬러맵) plt.colorbar() : 컬러바 표시



Seaborn 라이브러리 내 'iris' 데이터셋 불러오기

```
1 from seaborn import load_dataset
2 iris = load_dataset("iris")
3 iris.info()
```

memory usage: 5.9+ KB

1 iris.head()

	sepal_length	sepal_width	petal_length	petal_width	species
0	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
1	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
2	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
3	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
4	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa

```
import pandas as pd

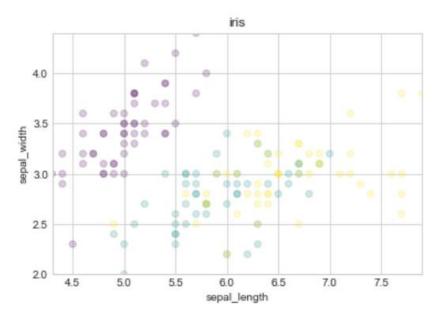
iris["species_cat"] = pd.Categorical(iris.species)

iris.info()

| Zategorical(iris.species)
| Jategorical(iris.species)
```

```
plt.scatter(iris.sepal_length, iris.sepal_width,
c=iris.species_cat.cat.codes, alpha=0.2, cmap="viridis")
plt.title("iris")
plt.xlim(iris.sepal_length.min(), iris.sepal_length.max())
plt.ylim(iris.sepal_width.min(), iris.sepal_width.max())
plt.xlabel(iris.columns[0])
plt.ylabel(iris.columns[1]);
```

Category 타입은 cat객체라는 수치속성을 가지고 있어 컬러 지정 가능



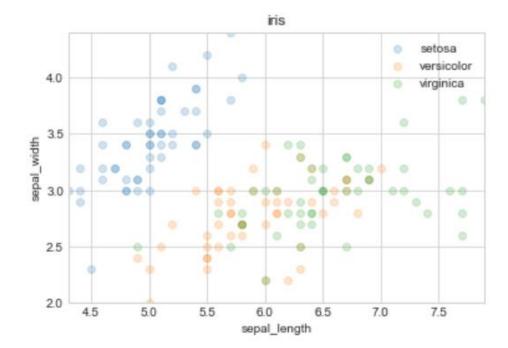
Category 타입 데이터는 unique() 함수로 3가지 품종에 대한 고유한 값을 얻을 수 있음

```
1 species = iris.species.unique()
2 species
```

array(['setosa', 'versicolor', 'virginica'], dtype=object)

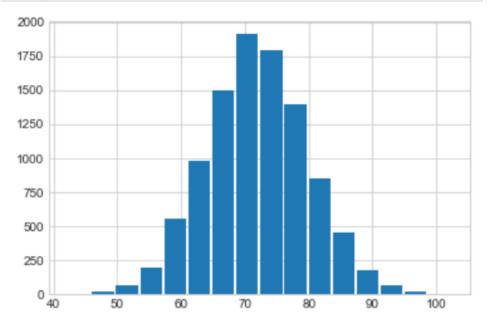
```
for sp in species:

| x = iris.loc[iris["species"] == sp, "sepal_length"]
| y = iris.loc[iris["species"] == sp, "sepal_width"]
| plt.scatter(x, y, label=sp, alpha=0.2)
| plt.title("iris")
| plt.xlim(iris.sepal_length.min(), iris.sepal_length.max())
| plt.ylim(iris.sepal_width.min(), iris.sepal_width.max())
| plt.ylabel(iris.columns[0])
| plt.ylabel(iris.columns[1])
| plt.legend();
```





데이터의 분포 형상을 식별하는 히스토그램



히스토그램

```
tips = load_dataset ("tips") bill, tip, 성별, 흡연 여부 등의 정보로 구성
tips.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 244 entries, 0 to 243
Data columns (total 7 columns):
```

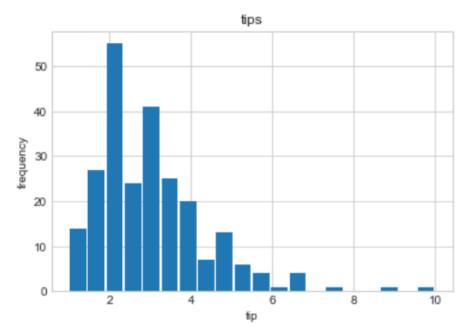
total_bill 244 non-null float64
tip 244 non-null float64
sex 244 non-null category
smoker 244 non-null category
day 244 non-null category
time 244 non-null category
size 244 non-null int64

dtypes: category(4), float64(2), int64(1)

memory usage: 7.2 KB

히스토그램

```
plt.hist(x = tips.tip, rwidth=0.9, bins = 20);
plt.title("tips")
plt.xlabel("tip")
plt.ylabel("frequency");
```



히스토그램

상대도수 히스토그램과 확률밀도 함수

```
import scipy as sp

bins = 20

plt.hist(x = tips.tip, rwidth=0.9, bins = bins, density=True);

plt.title("tips")

plt.xlabel("tip")

plt.ylabel("density")

mu, sigma = tips.tip.mean(), tips.tip.std()

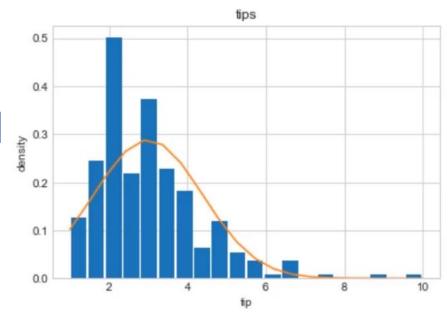
tip_min = tips.tip.min()

tip_max = tips.tip.max()

x = np.linspace(tip_min, tip_max, bins)

y = sp.stats.norm(mu, sigma).pdf(x)

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



확률밀도함수 값 계산은 scipy 라이브러리의 stats.norm(mu, sigma).pdf(x)를 활용



박스 플롯과 사분위수

박스플롯 : 데이터의 분포 파악 및 이상치 발견에 직관적인 도구

```
tips.loc[tips.sex == "Male", "tip"].describe().round(1)
         157.0
count
                                                       describe(): 데이터의 요약 통계 출력
          3.1
mean
                                                       round(1): 소수점 2번째 자리에서 반올림
std
min
25%
          2.0
          3.0
50%
75%
          3.8
         10.0
max
Name: tip, dtype: float64
   tips.loc[tips.sex == "Female", "tip"].describe().round(1)
        87.0
count
         2.8
mean
         1.2
std
min
         1.0
25%
         2.0
50%
         2.8
75%
         3.5
         6.5
max
```

Name: tip, dtype: float64

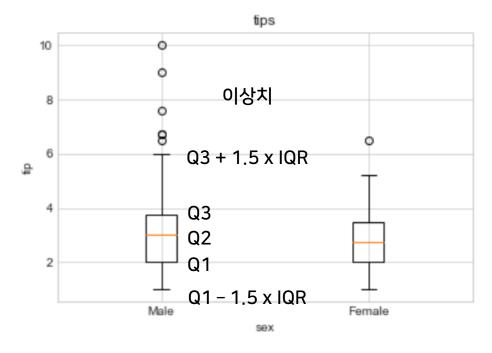


박스 플롯과 IQR

```
1    labels = []
2    tip_list = []
3
4    for label, df_per_sex in tips.groupby("sex"):
5        labels.append(label)
6        tip_list.append(df_per_sex["tip"].tolist())
7
8    plt.boxplot(tip_list, labels=labels)
9    plt.title("tips")
10    plt.xlabel("sex")
11    plt.ylabel("tip");
12
```

plt.boxplot(y값, labels(레이블(x축 정보)))

Interquartile Range (IQR) = $Q_3 - Q_1$ Lower 1.5 * IQR whisker = $Q_1 - 1.5 \times IQR$ Upper 1.5 * IQR whisker = $Q_3 + 1.5 \times IQR$



이미지 플롯

plt.imshow() 를 이용한 이미지 플롯

```
from sklearn.datasets import load_digits
                             숫자 손글씨 데이터 로딩 (bunch 객체로 되어있음)
    |digits = |load_digits()
   digits.keys()
dict_keys(['data', 'target', 'target_names', 'images', 'DESCR'])
    digits.images[0]
array([[ 0., 0., 5., 13., 9., 1., 0., 0.],
      [ 0., 0., 13., 15., 10., 15., 5., 0.],
      [0.. 3., 15., 2., 0., 11., 8., 0.],
      [0., 4., 12., 0., 0., 8., 8., 0.],
                                               이미지에 대한 픽셀 정보(8x8)
      [0., 5., 8., 0., 0., 9., 8., 0.],
                                               (각 숫자는 밝기를 나타냄)
      [0., 4., 11., 0., 1., 12., 7., 0.],
      [0., 2., 14., 5., 10., 12., 0., 0.],
      [0., 0., 6., 13., 10., 0., 0., 0.]])
```

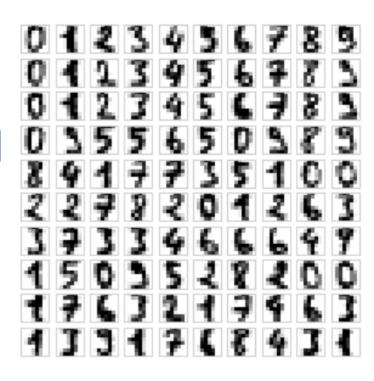

100개의 서브플롯 생성

```
fig, ax = plt.subplots(10, 10, figsize=(5, 5))
for i, ax_i in enumerate(ax.flat):
    ax_i.imshow(digits.images[i], cmap="binary")
ax_i.set(xticks=[], yticks=[])
```

눈금 등의 정보는 기재하지 않고 공간만 구성

ax.flat : 2차원 구조를 1차원 구조로 변환

imshow(픽셀 데이터, 컬러맵)



주요정리

- Matplotlib 라이브러리를 이용해 시각와 작업을 알 경우, Figure와
 Axes 객체와 같은 객체지향 인터페이스를 사용하거나, 활성화된 그림이나 축을 사용하는 매트랩 스타일의 pylab 인터페이스를 사용할 수 있다
- 2 라인 플롯은 함수를 시각화하기 위한 플롯으로, plot() 함수를 사용하며, 선의 색상, 스타일과 같은 속성을 데이터에 매핑해 사용한다.
- 3 스캐터 플롯은 데이터의 산포도에 대한 직관을 얻을 수 있는 플롯으로, scatter() 함수를 사용하며, 각 점의 크기, 색상과 같은 속성을 데이터에 매핑해 사용한다.
- 이스토그램은 계급 구간별 빈도와 밀도를 쉽게 이해할 수 있는 플롯으로, hist() 함수를 사용하며, scipy.stats 패키지의 norm.pdf() 함수를 이용해 근사값을 같이 표시할 수 있다.
- 박스 플롯은 사분위수와 이상치의 존재 여부를 쉽게 파악할 수 있는 플롯으로, boxplot() 함수를 사용하며, 이미지 플롯은 이미지 데이터를 적재해 시각화하는 imshow() 함수를 사용한다.