비타민 2주차 정규세션

시각화

Table of contents

01시각화 개요

02

matplotlib

03

seaborn

04

Plotly

05

통계

- 시각화란?

시각화란?

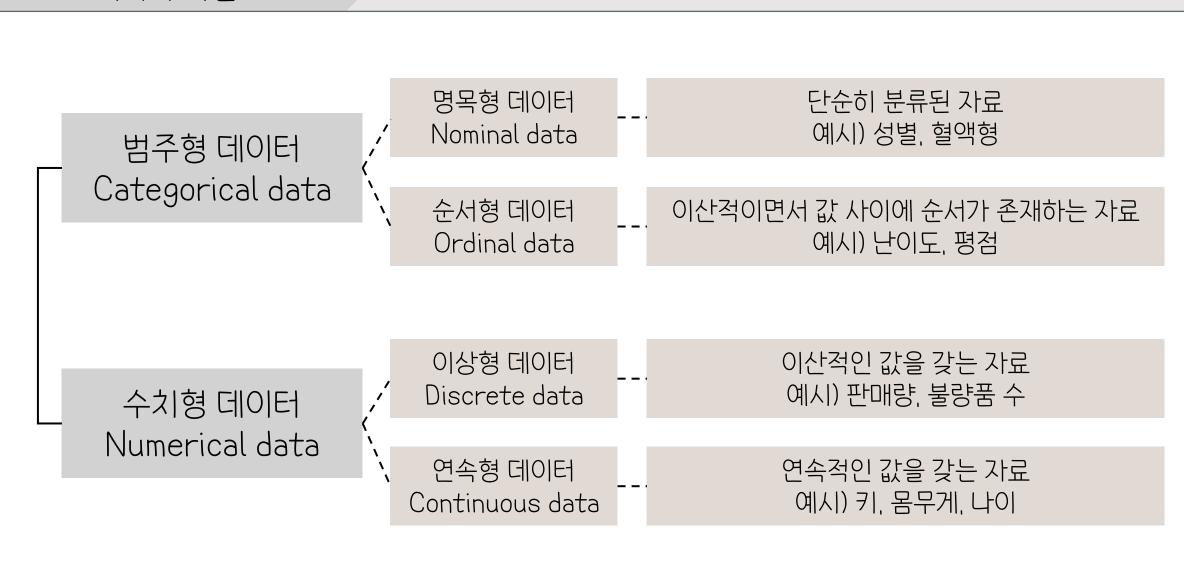
- 데이터 분석 결과를 시각적으로 보기 쉽도록 정리하는 것
- 데이터에 담긴 의미를 쉽게 찾을 수 있도록 만드는 과정
- 데이터 분석의 효율성을 확보하는 과정

- 시각화의 장점

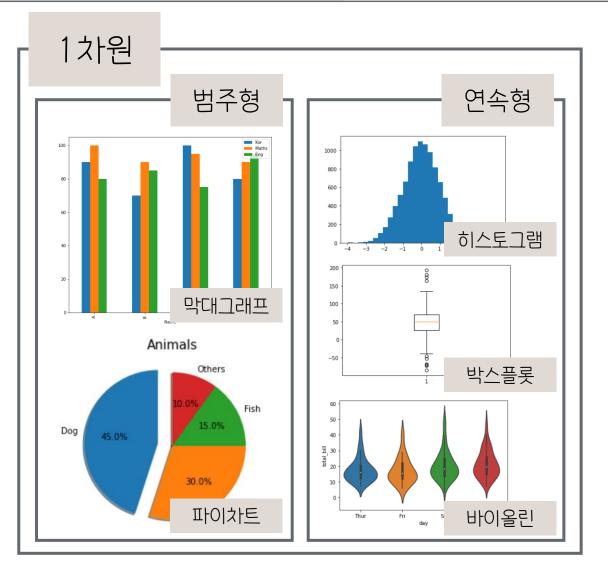
시각화의 장점

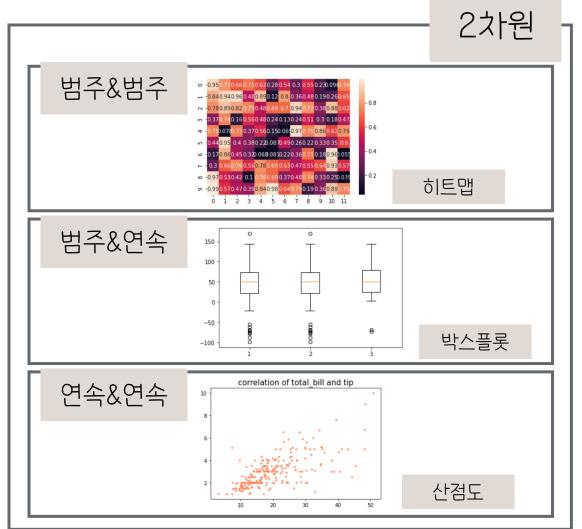
- 유의미한 동향과 인사이트를 신속하게 파악하여 더욱 정확한 의사결정 가능
- 많은 양의 데이터를 한눈에 파악
- 폭넓은 분석방법론 제시
- 데이터 분석의 정확성 향상

- 데이터 타입



- 그래프 타입





- matplotlib란?

matplotlib란?

- 파이썬에서 데이터들을 시각화해주는 라이브러리
- 적당한 수준의 시각화를 간단하게 할 수 있어, 가장 대중적인 시각화 라이브러리
- 파이썬에서 사용되기 때문에 그때그때마다 그래프를 수정해줄 수 있음

- 막대그래프

막대그래프란?

- 각 범주의 데이터 값의 크기에 비례하여 직사각형 막대로 표현
- 막대 높이의 상대적 길이 차이를 통해 크고 작음을 설명
- 시계열 데이터를 설명하기 적합한 'bar'
- 각 변수 사이 값의 크기 차이를 설명하기 적합한 'barh'



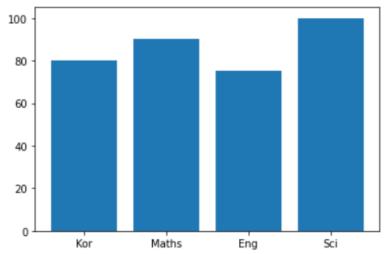
- 막대그래프

plt.bar(labels, scores) : 가로형 막대그래프 plt.barh(labels, scores) : 세로형 막대그래프

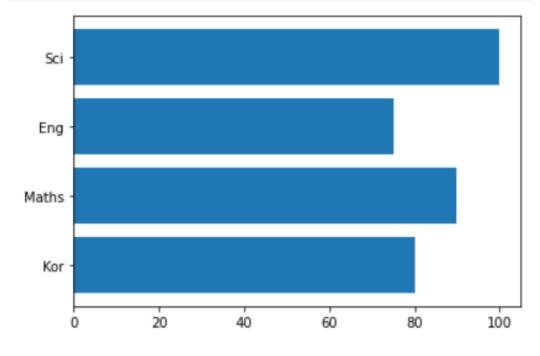
```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd

labels = ['Kor', 'Maths', 'Eng', 'Sci']
scores = [80, 90, 75, 100]

plt.bar(labels, scores)
plt.show()
```







- 막대그래프

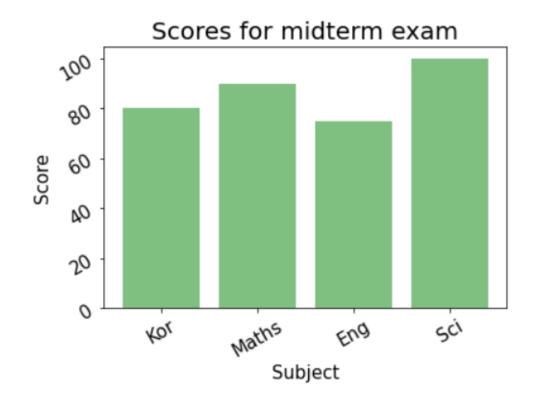
```
plt.bar(labels, score, align='center', color='green', alpha=0.5) plt.xticks(labels, fontsize=15, rotation=30) plt.xlabel('Subject', fontsize=15) plt.title('Scores for midterm exam', fontsize=20)
```

```
plt.bar(labels, scores, align='center', color='green', alpha=0.5)

#x, y축 눈급 설정
plt.xticks(labels, fontsize=15, rotation=30)
plt.yticks(fontsize=15, rotation=30)

#/abe/ 및 title 설정
plt.xlabel('Subject', fontsize=15)
plt.ylabel('Score', fontsize=15)
plt.title('Scores for midterm exam', fontsize=20)

plt.show()
```



- 막대그래프

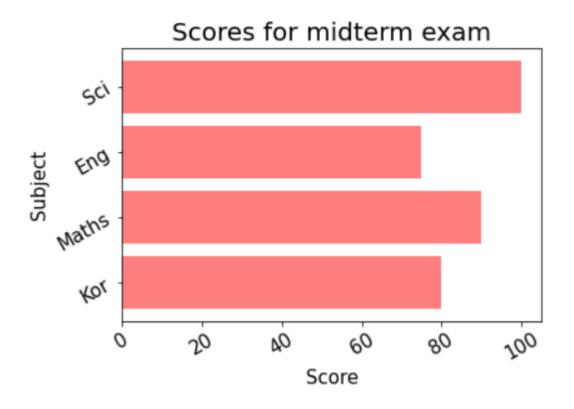
plt.barh(labels, scores, align='center', color='green', alpha=0.5) plt.yticks(labels, fontsize=15, rotation=30)

```
plt.barh(labels, scores, align='center', color='red', alpha=0.5)

#x, y축 눈글 설정
plt.xticks(fontsize=15, rotation=30)
plt.yticks(labels, fontsize=15, rotation=30)

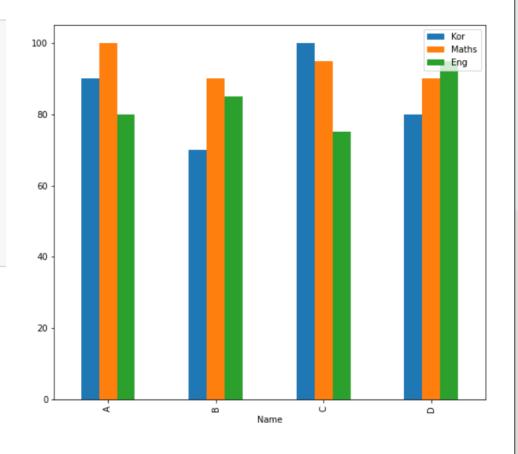
#/abe/ 및 title 설정
plt.xlabel('Score', fontsize=15)
plt.ylabel('Subject', fontsize=15)
plt.title('Scores for midterm exam', fontsize=20)

plt.show()
```



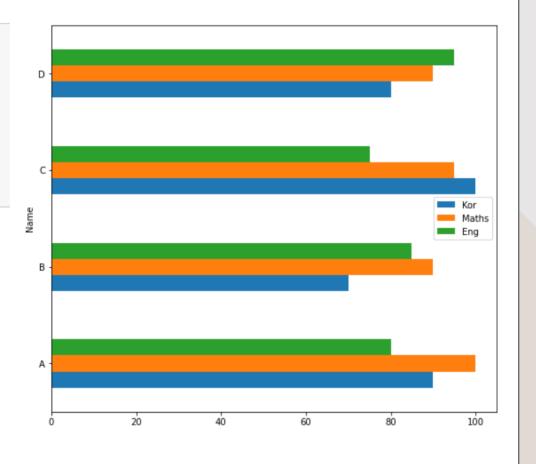
- 막대그래프

```
df.plot(x="Name", y=["Kor", "Maths", "Eng"], kind="bar", figsize=(9,8))
```



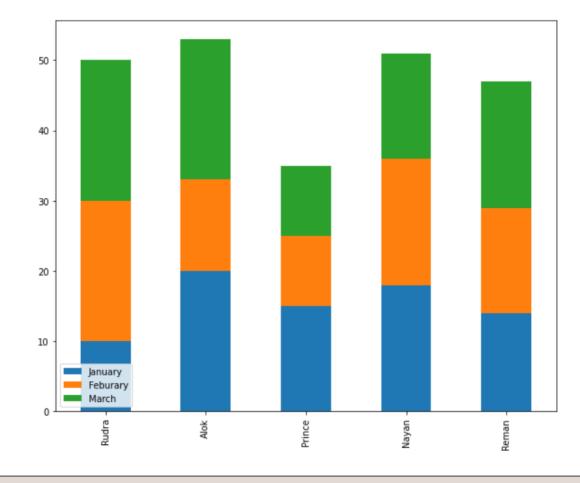
- 막대그래프

```
df.plot(x="Name", y=["Kor", "Maths", "Eng"], kind="barh", figsize=(9,8))
```



- 막대그래프

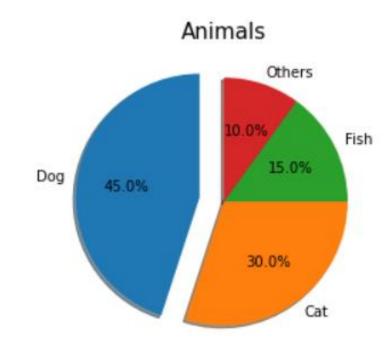
df.plot(kind="bar", stacked=True, figsize=(10,8)): 누적 막대그래프



- 파이 차트

파이 차트란?

- 범주형 구성 비율을 원형으로 표현한 그래프
- 부채꼴의 중심각을 구성 비율에 비례하도록 표현



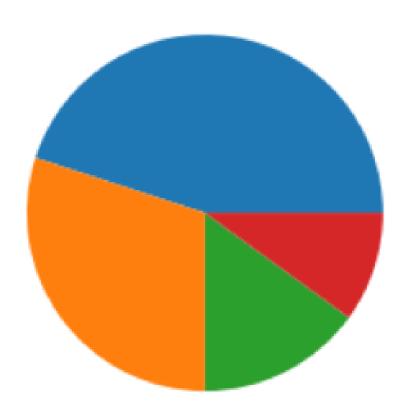
- 파이 차트

plt.pie(sizes)

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as no
import pandas as pd

labels = ['Dog', 'Cat', 'Fish', 'Others']
sizes = [45, 30, 15, 10]

plt.pie(sizes)
plt.show()
```



- 파이 차트

plt.pie(sizes, labels=labels, autopct='%1.1f%%', explode(0.2, 0, 0, 0), shadow=True, startangle=90)

```
plt.pie(sizes,
labels=labels, #파이차트 밖에 라벨 표시
autopct='%1.1f%%', #파이차트 안에 수치 표현
explode=(0.2, 0, 0, 0), #'Dog'만 튀어나오도록 세팅'
shadow=True, #그림자
startangle=90 #파이를 그리기 시작하는 위치
)
plt.title('Animals', fontsize=15)
plt.show()
```

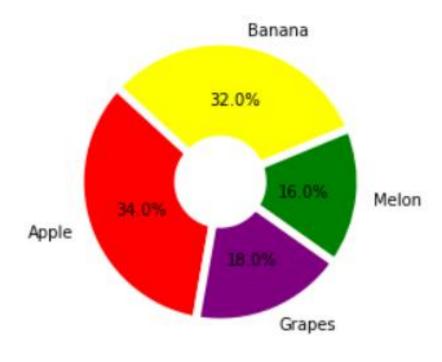
Animals Others 10.0% Fish 15.0% Cat

- explode : 부채꼴이 파이 차트의 중심에서 벗어나는 정도를 설명
- autopct : 부채꼴 안에 표시될 숫자의 형식을 지정
 - -> %.1f: 소수점 첫째자리까지 보여줌
 - -> %.1f%% : 소수점 첫째자리까지 보여주고 뒤에 %
 - -> %d%% : 가장 가까운 정수로 반올림하고 맨 뒤에 %
- startangle : 부채꼴이 그려지는 시작 각도를 설정
- shadow : Ture로 설정하면 파이 차트에 그림자가 표시됨

- 파이 차트

plt.pie(ratio, labels=labels, autopct='%1.1f%%', startangle=260, counterclock=False, colors=colors, wedgeprops=wedgeprops)

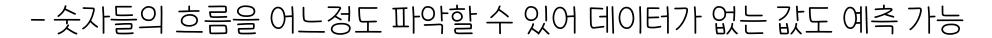
- counterclock : False로 설정하면 시계 방향 순서로 부채꼴 영역이 표시됨
- wedgeprops : 부채꼴 영역의 스타일을 설정

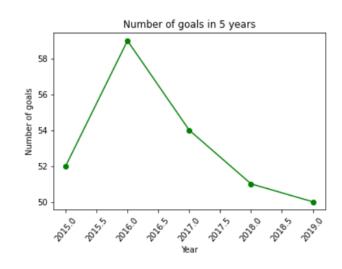


- 선 그래프

선 그래프란?

- 시간에 따른 추이 변화를 보기 좋은 그래프
- 연속적인 자료를 다룰 때 유용



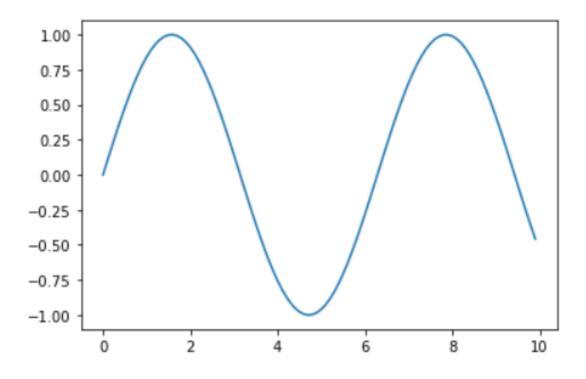


```
plt.plot(x, y)
```

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

x = np.arange(0, 10, 0.1)
y = np.sin(x)

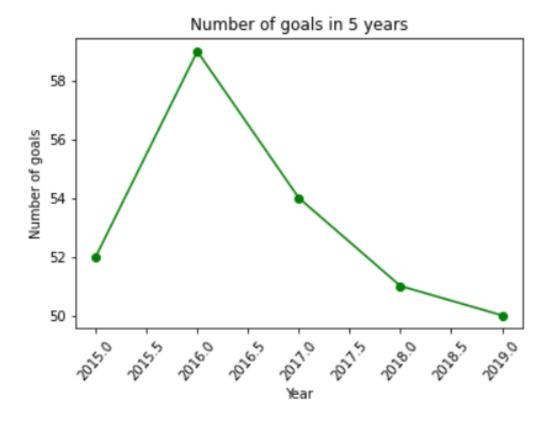
plt.plot(x, y)
plt.show()
```



- 선 그래프

plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid') plt.xticks(rotation=50)

```
year=[2015, 2016, 2017, 2018, 2019]
goals=[52, 59, 54, 51, 50]
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid')
plt.title('Number of goals in 5 years')
plt.xlabel('Year')
plt.ylabel('Number of goals')
plt.xticks(rotation=50)
plt.show()
```



- 선 그래프

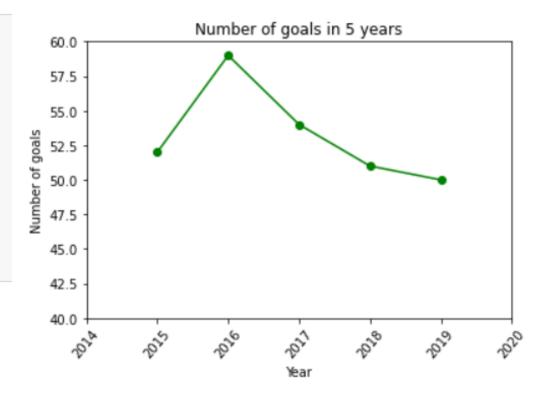
plt.ylim(40, 60) plt.xlim(2114, 2020)

```
year=[2015, 2016, 2017, 2018, 2019]
goals=[52, 59, 54, 51, 50]
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid')

plt.title('Number of goals in 5 years')
plt.xlabel('Year')
plt.ylabel('Number of goals')

plt.xticks(rotation=50)
plt.ylim(40,60)
plt.xlim(2014,2020)
plt.show()
```

- ylim, xlim : 각 축의 최솟값, 최댓값 기정

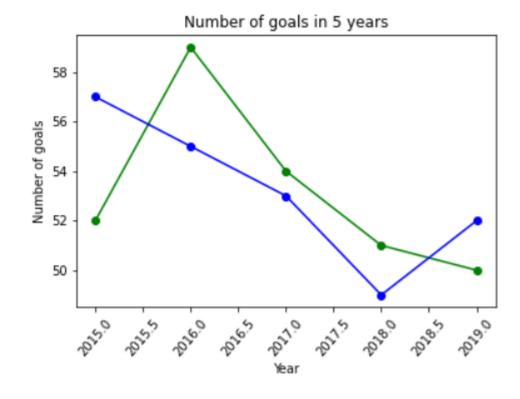


```
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid') plt.plot(year, goals2, color='blue', marker='o', linestyle='solid')
```

```
year=[2015, 2016, 2017, 2018, 2019]
goals=[52, 59, 54, 51, 50]
goals2=[57,55,53,49,52]
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid')
plt.plot(year, goals2, color='blue', marker='o', linestyle='solid')

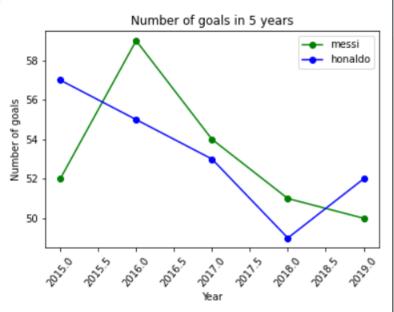
plt.title('Number of goals in 5 years')
plt.xlabel('Year')
plt.ylabel('Number of goals')

plt.xticks(rotation=50)
plt.show()
```



```
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid', label=('messi')) plt.plot(year, goals2, color='blue', marker='o', linestyle='solid', label=('honaldo)) plt.legend(loc='upper right')
```

```
year=[2015, 2016, 2017, 2018, 2019]
goals=[52, 59, 54, 51, 50]
goals2=[57,55,53,49,52]
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='solid', label=('messi'))
plt.plot(year, goals2, color='blue', marker='o', linestyle='solid', label=('honaldo'))
plt.legend(loc='upper right')
plt.title('Number of goals in 5 years')
plt.xlabel('Year')
plt.ylabel('Number of goals')
plt.xticks(rotation=50)
plt.show()
```



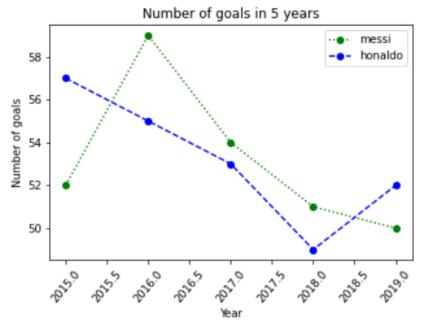
```
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='dotted', label=('messi')) plt.plot(year, goals2, color='blue', marker='o', linestyle='dashed', label=('honaldo'))
```

```
year=[2015, 2016, 2017, 2018, 2019]
goals=[52, 59, 54, 51, 50]
goals2=[57,55,53,49,52]
plt.plot(year, goals, color='green', marker='o', linestyle='dotted', label=('messi'))
plt.plot(year, goals2, color='blue', marker='o', linestyle='dashed', label=('honaldo'))

plt.legend(loc='upper right')

plt.title('Number of goals in 5 years')
plt.xlabel('Year')
plt.ylabel('Number of goals')

plt.xticks(rotation=50)
plt.show()
```



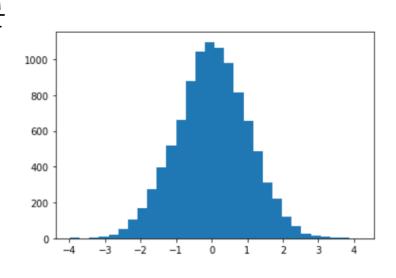
- 히스토그램

히스토그램이란?

- 도수분포표를 그래프로 나타낸 것으로 주로 연속형 데이터 분포를 파악할 때 많이 사용

- X축: 데이터의 전범위를 같은 크기의 여러 구간으로 구분

- Y축: 각 구간에 속한 데이터의 빈도수 표현



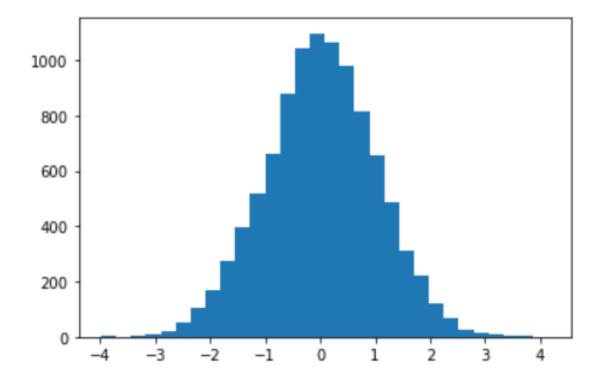
- 히스토그램

```
plt.hist(x, bins=30)
```

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

N=10000
x=np.random.randn(N)

plt.hist(x, bins=30)
plt.show()
```



- 히스토그램

plt.hist(x, bins=30, density=True, cumulative=True)

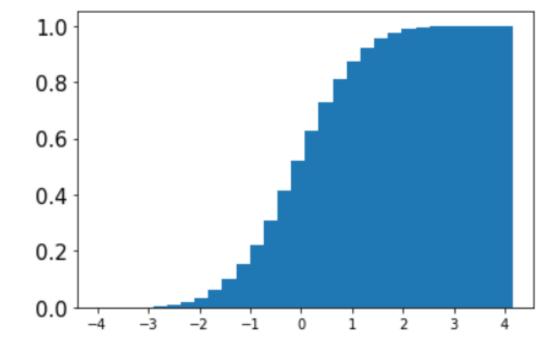
```
plt.hist(x, bins=30, density=True, cumulative=True)
plt.yticks(fontsize=15)
```

plt.show()

- bins : 몇 개의 영역으로 나눌지 설정

- density : True일 때 확률밀도를 형성시키기 위해 정규화, 히스토그램 값들의 면적 값은 1이 됨

- cumulative : 누적분포



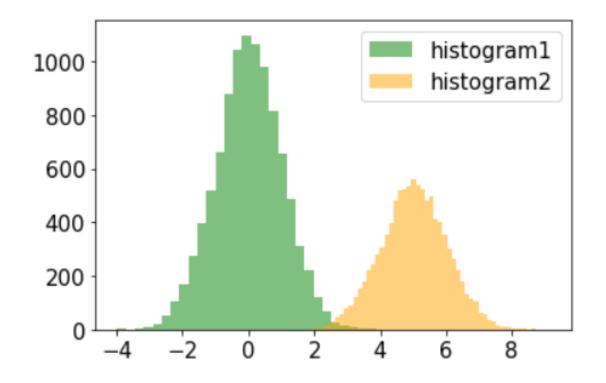
- 히스토그램

```
plt.hist(x+5, bins=60, color='orange', alpha=0.5) plt.legend(['histogram 1', 'histogram 2'], fontsize=15)
```

```
plt.hist(x, bins=30, color='green', alpha=0.5)
plt.hist(x+5, bins=60, color='orange', alpha=0.5)

plt.xticks(fontsize=15)
plt.yticks(fontsize=15)

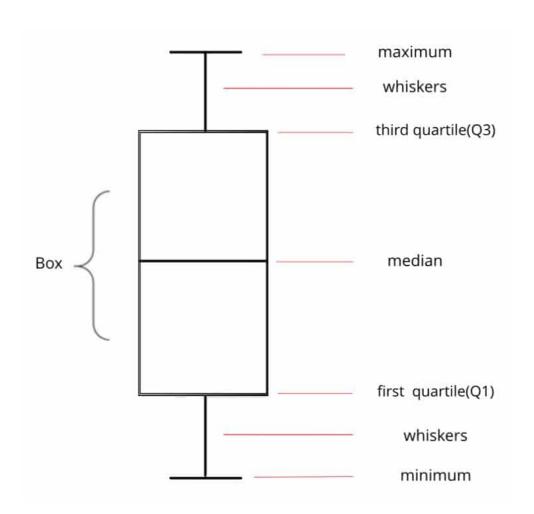
plt.legend(['histogram1', 'histogram2'], fontsize=15)
plt.show()
```



- 박스플롯

박스플롯이란?

- 5개의 요약통계량(최소값, 1분위수, 중앙값,
 - 3분위수, 최대값) 제공
- 분포의 대칭성, 이상치 쉽게 파악 가능

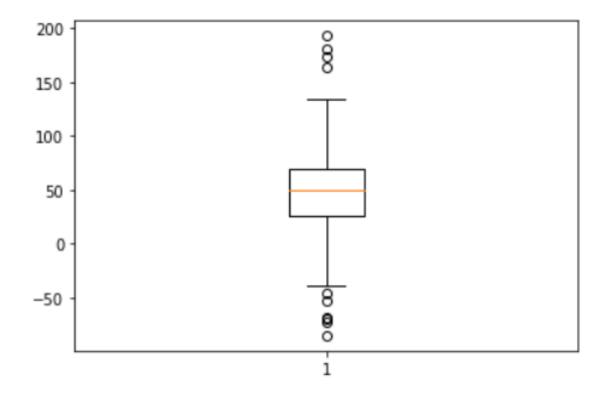


- 박스플롯

plt.boxplot(data)

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

spread=np.random.rand(50)*100
center=np.ones(25)*50
flier_high=np.random.rand(10)*100+100
flier_low=np.random.rand(10)*-100
data=np.concatenate((spread, center, flier_high, flier_low))
plt.boxplot(data)
plt.show()
```

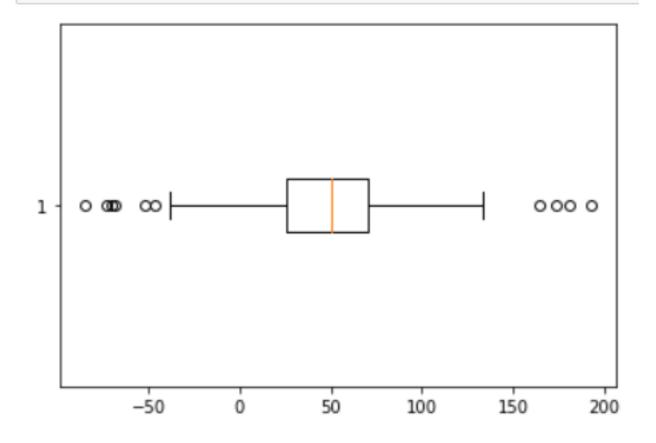


- 박스플롯

plt.boxplot(data, vert=False)

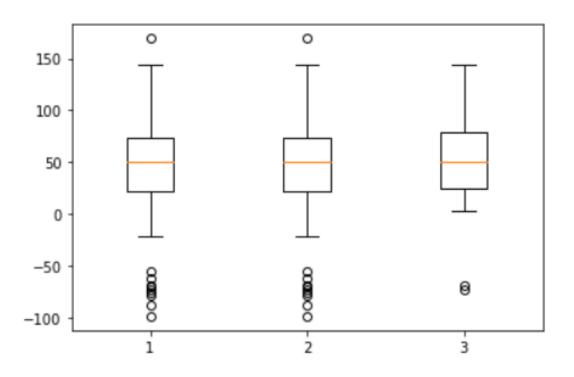
- vert : False일 때 vertical이 아닌 horizontal, 즉 가로

```
plt.boxplot(data, vert=<mark>False</mark>)
plt.show()
```



- 박스플롯

```
spread=np.random.rand(50)*100
center1=np.ones(25)*50
center2=np.ones(25)*50
flier_high=np.random.rand(10)*100+100
flier_low=np.random.rand(10)*-100
data1=np.concatenate((spread, center1, flier_high, flier_low))
data2=np.concatenate((spread, center2, flier_high, flier_low))
data=[data1, data2, data2[::5]]
plt.boxplot(data)
plt.show()
```



- 산점도

산점도란?

- 주로 서로 다른 연속형 변수의 관계 표현에 쓰임
- 변수는 정수형(int64)나 실수형(float64)이며 데이터 값의 좌표를 점으로 표시
- 변수들의 관계, 패턴의 유무 파악이 목적

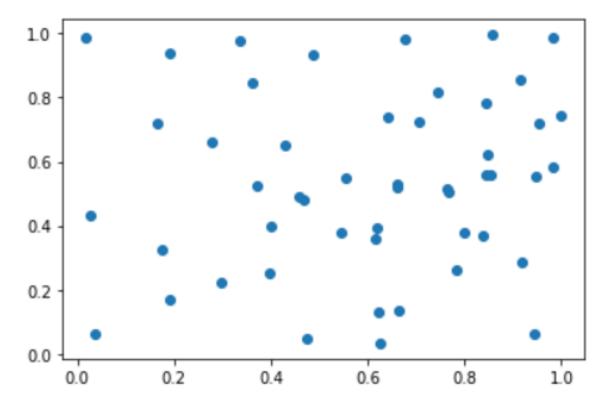
02 matplotlib

- 산점도

plt.scatter(x, y)

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

x=np.random.rand(50)
y=np.random.rand(50)
plt.scatter(x, y)
plt.show()
```



02 matplotlib

- 산점도

plt.scatter(x=tips["total_bill"], y=tips["tip"], c='coral', s=10, alpha=0.7)

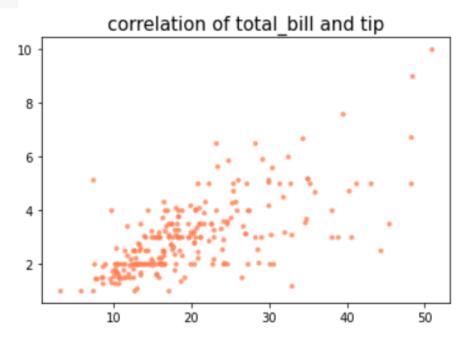
```
import seaborn as sns
tips=sns.load_dataset("tips")

plt.title("correlation of total_bill and tip", fontsize=15)
plt.scatter(x=tips["total_bill"], y=tips["tip"], c='coral', s=10, alpha=0.7)
plt.show()
```

- c : color 설정

- s : 점의 size 설정

- alpha : 투명도 설정



03 seaborn

- 데이터셋 불러오기

- seaborn 라이브러리에서 제공하는 데이터 셋을 활용

```
import seaborn as sns
titanic=sns.load_dataset('titanic')
titanic
```

	survived	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class	who	adult_male	deck	embark_town	alive	alone
0	0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third	man	True	NaN	Southampton	no	False
1	1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	First	woman	False	С	Cherbourg	yes	False
2	1	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third	woman	False	NaN	Southampton	yes	True
3	1	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First	woman	False	С	Southampton	yes	False
4	0	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third	man	True	NaN	Southampton	no	True
886	0	2	male	27.0	0	0	13.0000	S	Second	man	True	NaN	Southampton	no	True
887	1	1	female	19.0	0	0	30.0000	S	First	woman	False	В	Southampton	yes	True
888	0	3	female	NaN	1	2	23.4500	S	Third	woman	False	NaN	Southampton	no	False
889	1	1	male	26.0	0	0	30.0000	С	First	man	True	С	Cherbourg	yes	True
890	0	3	male	32.0	0	0	7.7500	Q	Third	man	True	NaN	Queenstown	no	True

891 rows × 15 columns

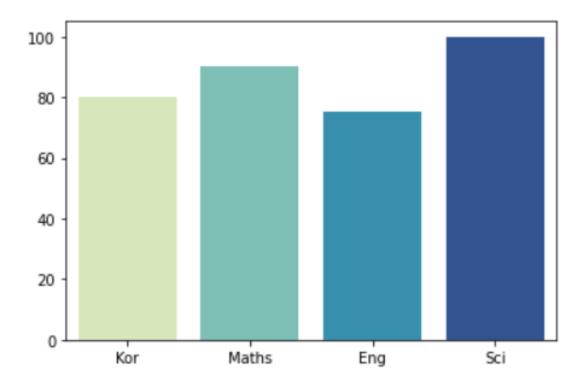
- 막대그래프

sns.barplot(x=labels, y=scores, palette='YlGnBu'): 세로형 막대그래프

```
import seaborn as sns

labels = ['Kor', 'Maths', 'Eng', 'Sci']
scores = [80, 90, 75, 100]

sns.barplot(x=labels, y=scores, palette='YlGnBu')
```

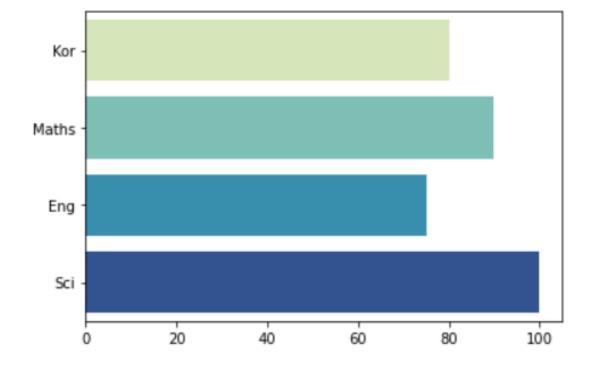


- 막대그래프

sns.barplot(x=scores, y=labels, palette='YlGnBu'): 가로형 막대그래프

sns.barplot(x=scores, y=labels, palette='YIGnBu')

<AxesSubplot:>

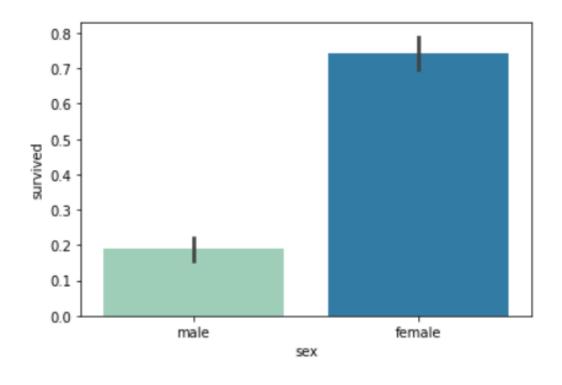


- 막대그래프

sns.barplot(x='sex', y='survived', hue=None, data=titanic, palette='YlGnBu')

```
sns.barplot(x='sex', y='survived', hue=None, data=titanic, palette='YIGnBu')
```

<AxesSubplot:xlabel='sex', ylabel='survived'>



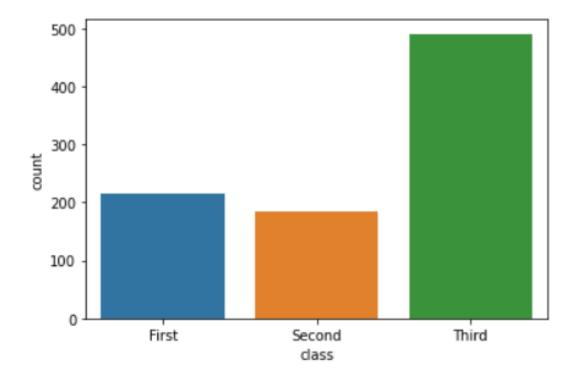
- 성별에 따른 생존율
- Survived 평균값의 CI(Confidence Interval)
- hue : 추가 구분 범주

- 막대그래프

sns.countplot(x="class", data=titanic)

```
sns.countplot(x="class", data=titanic)
```

<AxesSubplot:xlabel='class', ylabel='count'>

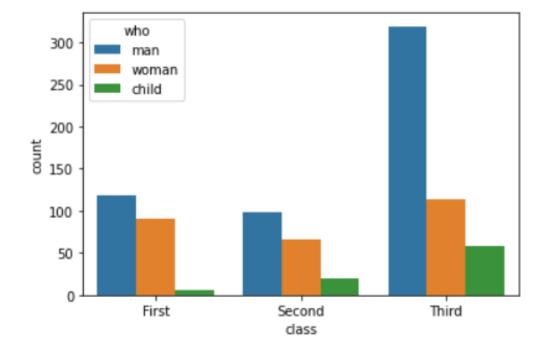


- 막대그래프

sns.countplot(x="class", data=titanic, hue="who")

sns.countplot(x="class", data=titanic, hue="who")

<AxesSubplot:xlabel='class', ylabel='count'>

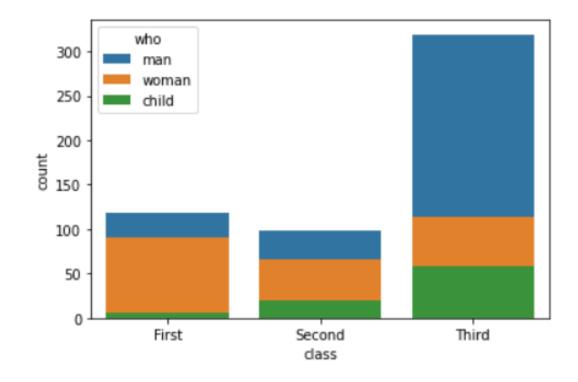


- 막대그래프

sns.countplot(x="class", data=titanic, hue="who", dodge=False)

```
sns.countplot(x="class", data=titanic, hue="who", dodge=False)
```

<AxesSubplot:xlabel='class', ylabel='count'>



- dodge : False인 경우 hue에 기정된 변수의 종류 별로 그래프를 분리해서 그리지 않고 하나의 막대에 쌓아서 출력

- 박스플롯

import seaborn as sns

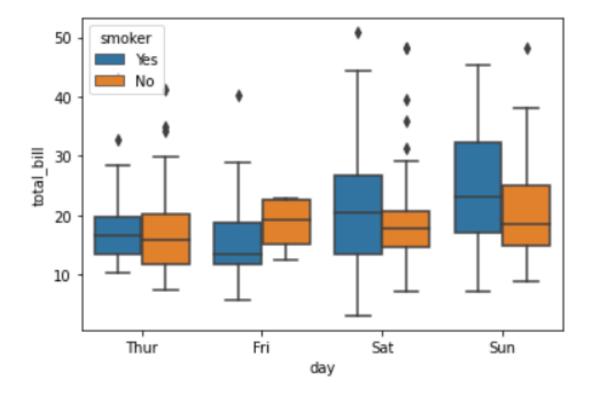
tips=sns.load_dataset('tips')

sns.boxplot(x="day", y="total_bill", data=tips)

```
sns.boxplot(x="day", y="total_bill", data=tips)
<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>
   50
   40
total_bill
   30
   20
   10
           Thur
                         Fri
                                      Sat
                                                   Sun
                               day
```

sns.boxplot(x="day", y="total_bill", data=tips, hue="smoker")

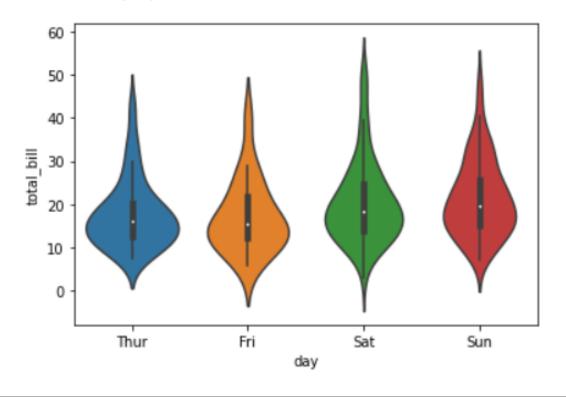
<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>



- 바이올린플롯

바이올린플롯이란?

- 박스플롯과 비슷하지만, 각 범주에 따른 분포의 전체 형상을 직관적으로 보여줌
- 이상치를 따로 표기하지 않음
- 세로로 그린 커널 밀도 히스토그램
- 바이올린같이 생겨서 붙여진 이름

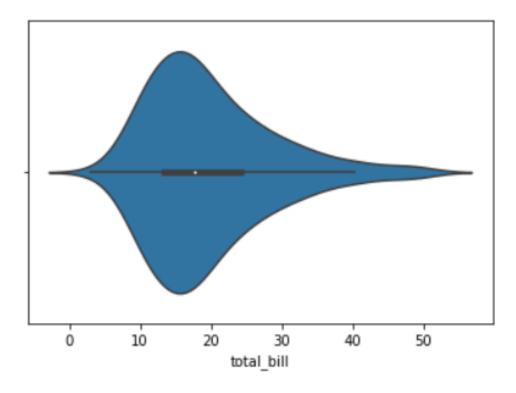


- 바이올린플롯

sns.violinplot(x=tips['total_bill'])

```
import seaborn as sns
import numpy as np
tips=sns.load_dataset("tips")
sns.violinplot(x=tips['total_bill'])
```

<AxesSubplot:xlabel='total_bill'>

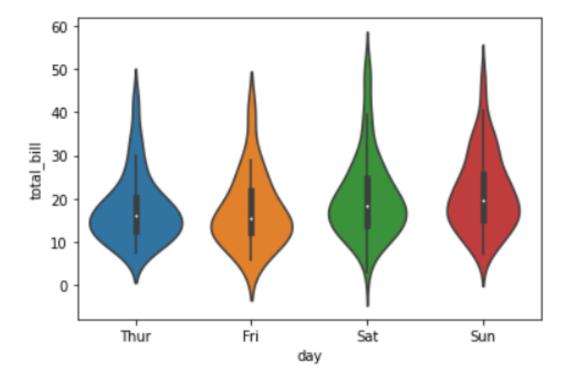


- 바이올린플롯

sns.violinplot(data=tips, x='day', y='total_bill')

sns.violinplot(data=tips, x='day', y='total_bill')

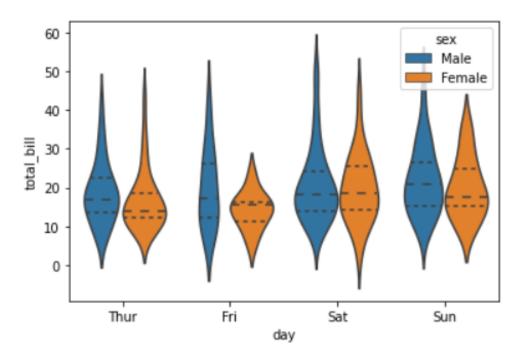
<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>



- 바이올린플롯

sns.violinplot(data=tips, x='day', y='total_bill', hue='sex', inner='quartile')

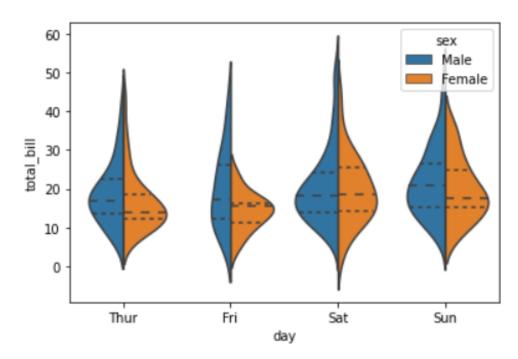
<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>



- 바이올린플롯

sns.violinplot(data=tips, x='day', y='total_bill', hue='sex', split=True, inner='quartile')

<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>

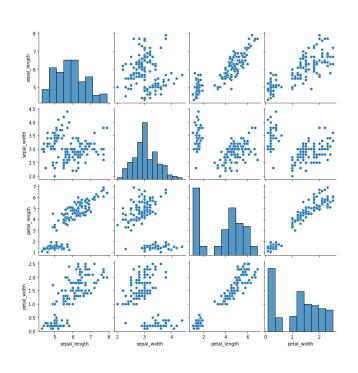


- split : hue의 unique가 2개라면, True일 때각 변수 값 별로 나눠 시각화 가능

- pairplot

pairplot이란?

- 다차원 실수형 데이터(3차원 이상의 데이터)
- Grid 형태로 각 데이터 열의 조합에 대해 산점도 생성
- 같은 데이터가 만나는 영역엔 히스토그램 생성

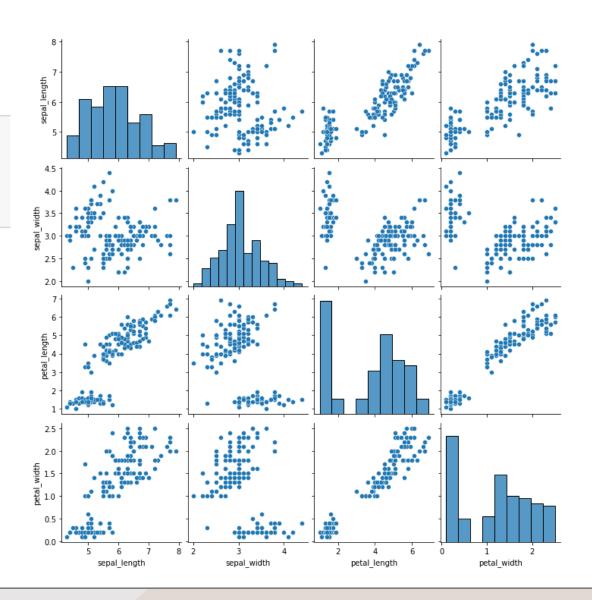


- pairplot

sns.pairplot(iris)

import seaborn as sns

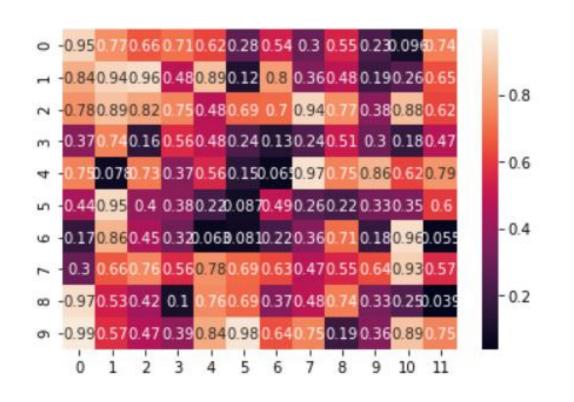
iris=sns.load_dataset("iris")
sns.pairplot(iris)



- 히트맵

히트맵이란?

- 범주형 변수 & 범주형 변수 (2차원 비교)
- 한눈에 알아보려 할 때 사용
- 색상에 따른 차이 직관적으로 보기



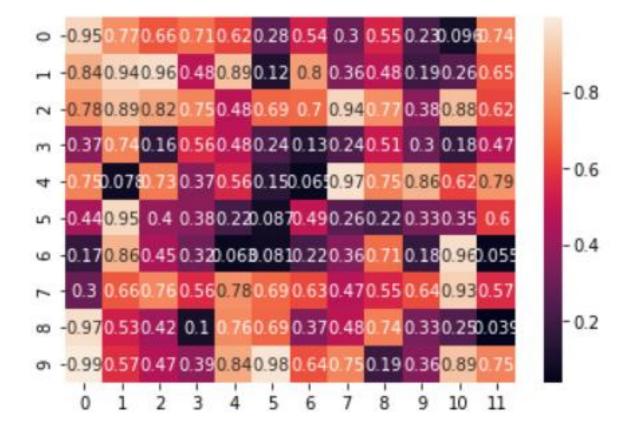
- 히트맵

sns.heatmap(uniform_data, annot=True)

import seaborn as sns import numpy as np

uniform_data=np.random.rand(10,12)
sns.heatmap(uniform_data, annot=True)

- annot : 데이터 값 표시 유무



- 히트맵

sns.heatmap(flights_pivot, cmap='YlGn', annot=True, fmt='d', linewidths=3)

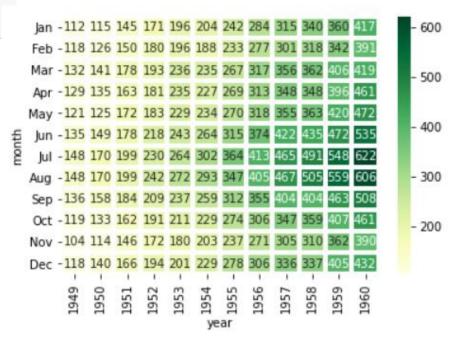
```
import seaborn as sns
import numpy as np

flights=sns.load_dataset("flights")
flights_pivot=flights.pivot("month", "year", "passengers")
sns.heatmap(flights_pivot, cmap='YIGn', annot=True, fmt='d', linewidths=3)
```

- cmap : 원하는 색상 선택

- linewidth : 박스 사이의 간격

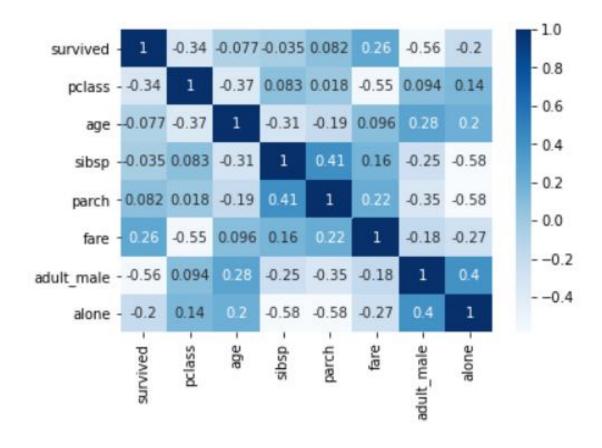
- fmt: 포멧시점



- 히트맵

sns.heatmap(titanic_corr, cmap='Blues', annot=True)

```
titanic=sns.load_dataset("titanic")
titanic_corr=titanic.corr()
sns.heatmap(titanic_corr, cmap='Blues', annot=True)
```



04 Plotly

"matplot, seaborn과 같은 시각화 도구"



pip install plotly #plotly설치

Requirement already satisfied: plotly in c:\programdata\programdat

Requirement already satisfied: six in c:\programdata\p

- Interactive graph를 그릴 수 있음
- Interactive graph?
 - -> 마우스의 움직임에 반응하여 실시간으로 형태가 변하는 그래프
- 데이터셋을 별도로 다운받을 필요 없이로딩이 가능함

"import plotly.graph_objects as go"

- Graph objects/ 그래프를 하나씩 설정하여 제작
- -데이터의 세부 정보를 추가적으로 보여주는 팝업 창인 hovering에 유리

"import plotly.express as px"

- 주어진 템플릿으로 그래프를 빠르게 제작
- 간단한 데이터 분석, 시각화에 최적화 -> 오늘 사용

-사용할 데이터 불러오기

df1 = px.data.gapminder()
df1.head()

	country	continent	year	lifeExp	рор	gdpPercap	iso_alpha	iso_num
0	Afghanistan	Asia	1952	28.801	8425333	779.445314	AFG	4
1	Afghanistan	Asia	1957	30.332	9240934	820.853030	AFG	4
2	Afghanistan	Asia	1962	31.997	10267083	853.100710	AFG	4
3	Afghanistan	Asia	1967	34.020	11537966	836.197138	AFG	4
4	Afghanistan	Asia	1972	36.088	13079460	739.981106	AFG	4

df3 = px.data.tips()
df3.head()

df4 = px.data.election()
df4.head()

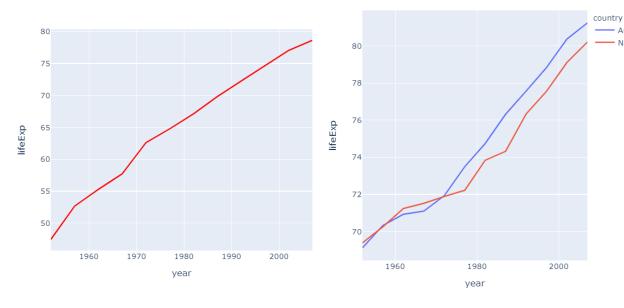
	total_bill	tip	sex	smoker	day	time	size
0	16.99	1.01	Female	No	Sun	Dinner	2
1	10.34	1.66	Male	No	Sun	Dinner	3
2	21.01	3.50	Male	No	Sun	Dinner	3
3	23.68	3.31	Male	No	Sun	Dinner	2
4	24.59	3.61	Female	No	Sun	Dinner	4

	district	Coderre	Bergeron	Joly	total	winner	result	district_id
0	101-Bois-de-Liesse	2481	1829	3024	7334	Joly	plurality	101
1	102-Cap-Saint-Jacques	2525	1163	2675	6363	Joly	plurality	102
2	11-Sault-au-Récollet	3348	2770	2532	8650	Coderre	plurality	11
3	111-Mile-End	1734	4782	2514	9030	Bergeron	majority	111
4	112-DeLorimier	1770	5933	3044	10747	Bergeron	majority	112

-선 그래프

"px.line(x, y, title, color, labels,...)"

Life expectancy in Korea

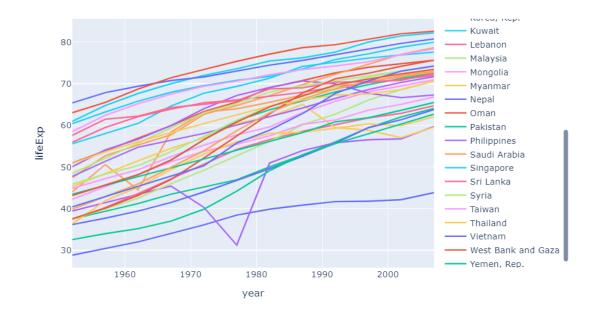


- color='country': country의 고유값에 따라 다른 line 생성
- -color_discrete_sequence=['red']: 현재 존재하는 line의 색 지정

-선 그래프

"px.line(x, y, title, color_discrete_sequence, color, labels, height, opacity,...)"

아시아 국가들의 시간에 따른 평균수명



- 시간에 따라 평균수명의 증가 확인

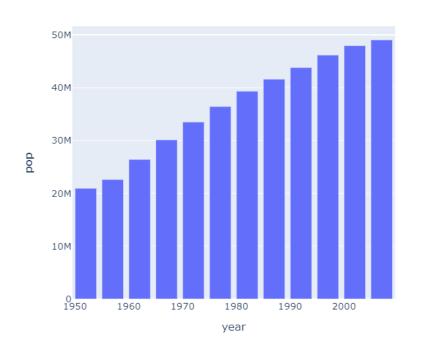
	country	continent	year	lifeExp	pop	gdpPercap	iso_alpha	₩
0	Afghanistan	Asia	1952	28.801	8425333	779.445314	AFG	
1	Afghanistan	Asia	1957	30.332	9240934	820.853030	AFG	
2	Afghanistan	Asia	1962	31.997	10267083	853.100710	AFG	
3	Afghanistan	Asia	1967	34.020	11537966	836.197138	AFG	
4	Afghanistan	Asia	1972	36.088	13079460	739.981106	AFG	

-막대 그래프

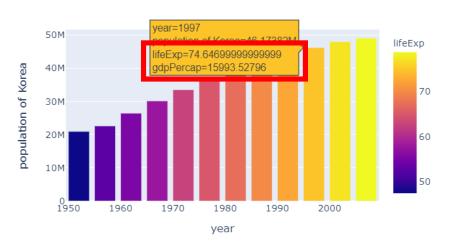
"px.bar(df, x, y, title, color_discrete_sequence, color, labels, height, opacity,,,)"

```
df = px.data.gapminder().query("country=='Korea, Rep.'")
fig = px.bar(df, x="year", y="pop", title = '대한민국 연도별 인구변화')
fig.show()
```

대한민국 연도별 인구변화

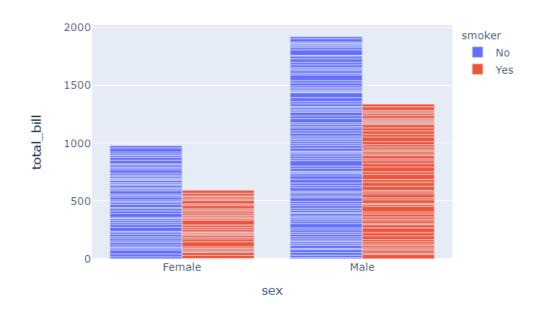


Life expectancy in Korea

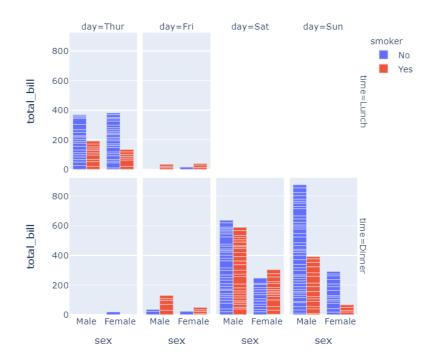


- hover_data를 통해 'lifeExp'와 'gdpPercap ' 을 추가

-막대 그래프

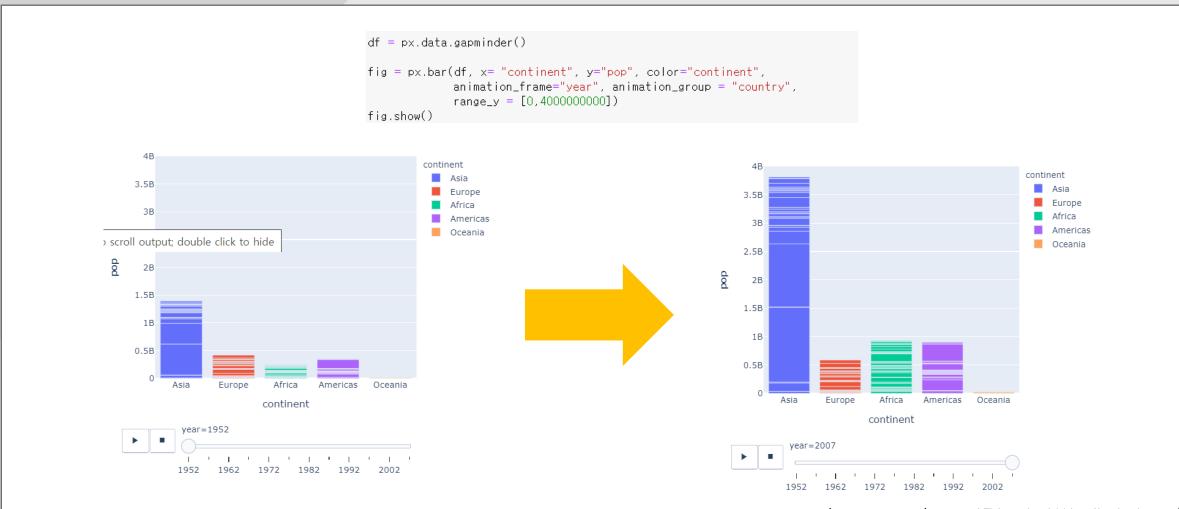


- barmode='group' 을 기정하지 않으면 누적식으로 표현



- 조건을 적용해 화면을 나눌 때는 facet_row, facet_col을 이용, category_orders를 통해 순서 기정

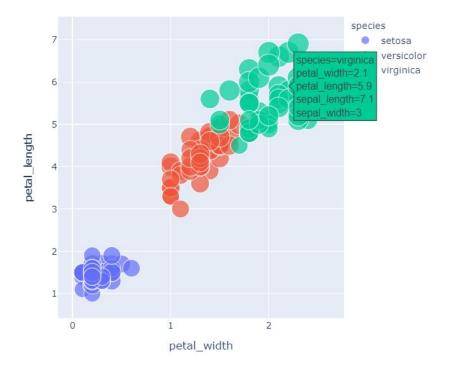
-막대 그래프(animation)



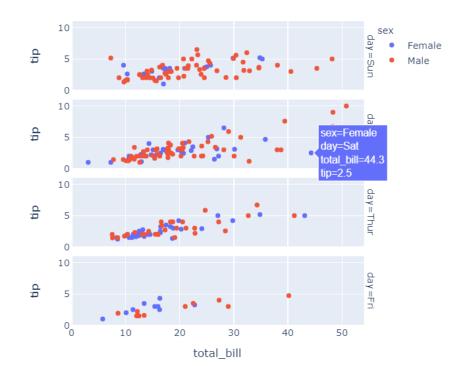
- animation_frame='year ' 로 기정해 연도별 추이 관찰
- animation_group='country' 로 지정, 나라별 데이터로 축소
- range_y -> y의 범위 시정

-산점도

"px.scatter(df, x, y, title, color_discrete_sequence, color, labels, size, opacity,,,)"



```
tips = px.data.tips()
fig = px.scatter(tips,x='total_bill',y='tip',color='sex',facet_row='day')
fig.show()
```

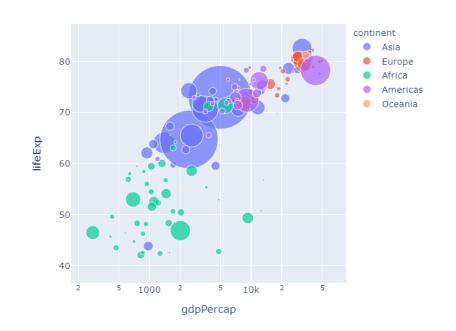


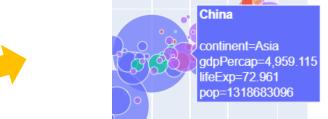
-버블 차트

"px.scatter(df, x, y, title, color_discrete_sequence, color, labels, size, opacity,,,)"

- log_x =True -> x축을 log scale로 바꿈
- size_max -> 버블 크기의 최대치 설정



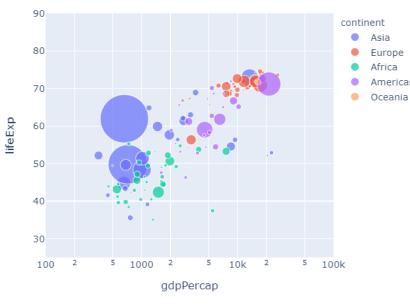




- hover_name을 통해 hover 제목으로 표시할 열 설정

hover data엔 기본적으로 plotly 구문에서 다뤄진 열의 정보들이 추가 (여기선 'gdpPercap', 'lifeExp', 'pop', 'continent') hover_data 옵션을 통해 추가적으로 hover에 표시할 열의 정보를 넣을 수 있음

-버블 차트(animation)



- Animation frame=year로 기정해 연도별 예상수명 추이 관찰
- animation_group='country' 로 지정, 나라별 데이터로 축소
- X와 y의 범위를 꼭 지정해야 함 (사전에 x축과 y축에 오는 최소, 최댓값을 미리 파악)
- -hover_name= country -> 팝업 창 제목에 나라 이름을 표기
- -플레이버튼을 누르면 연도가 바뀌며 크기가 달라지는 버블 관찰

-파이차트

"px.pie(df, values, title, names, color_discrete_sequence, color, opacity...)"

```
df=px.data.gapminder().query("year==2007").query("continent=='Asia'")
fig=px.pie(df, values='pop', names='country', title='아시아 국가별 인구비율')
fig.show()
```

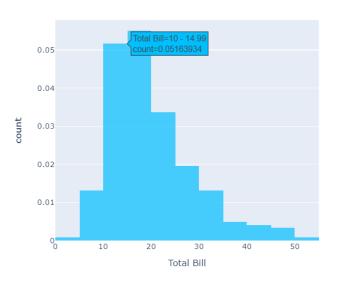
아시아 국가별 인구비율



-히스토그램

"px.histogram(df, values, title, names, color_discrete_sequence, color, opacity,,,)"

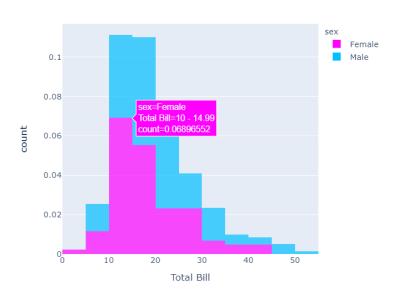
Total Bill



- opacity -> 투명도



Total Bill(sex)



-상자그림(boxplot)

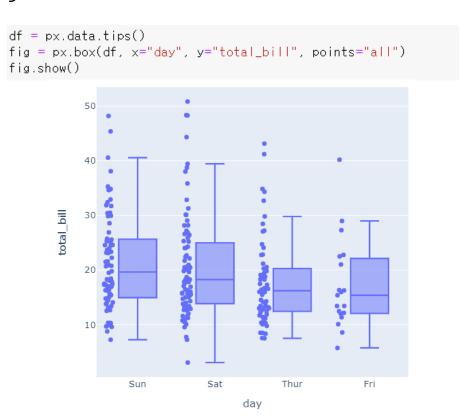
"px.box(df, x, y, color_discrete_sequence, color, opacity...)"

```
df = px.data.tips()
fig=px.box(df, x="day", y="total_bill")
fig.show()

(Sun, max 48.17)
(Sun, upper fence: 40.55)
(Sun, median: 19.63)
(Sun, q1: 14.935)

Sun Sat Thur Fri
```

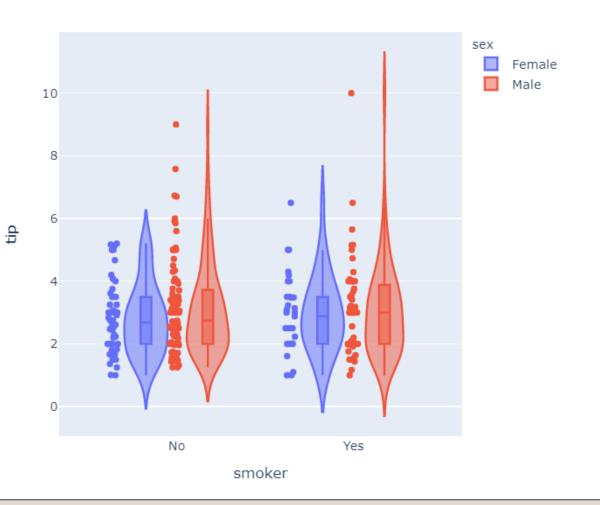
- 5개의 요약통계량 (최소값, 1분위수, 중앙값, 3분위수, 최댓값) 의 정보가 hover에 나타난다



- Points='all' 옵션 지정시 자료의 분포가 boxplot 옆에 점으로 표시된다

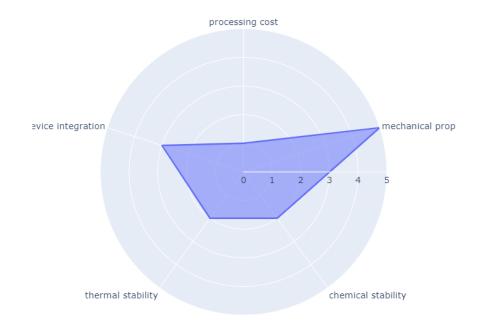
-바이올린 그래프

"px.violin(df, x, y, title, names, color_discrete_sequence, color, opacity...)"



-radar chart

"px.line_polar(df, r, theta, line_close=True), fig.update_traces(fill='toself')"



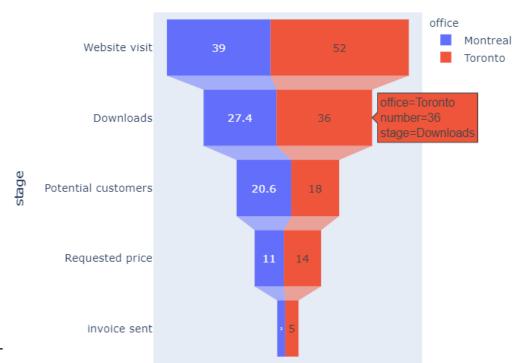
- r = 해당 변수의 크기 지정
- Theta = pi/2부터 시계방향으로 지정
- fill = 'toself'를 통해 선분 내부를 채움
- Line_close를 false로 두면 다음과 같이 나타남

-funnel chart

"Funnel chart"

비즈니스 프로세스의 다양한 단계에서의 데이터를 나타내기 위해 사용되는 차트 판매 프로세스의 수익, 손실을 관찰하고 점차적으로 감소하는 값을 표시하기 위해 사용

각 단계는 전체 값의 백분율로 표기된다



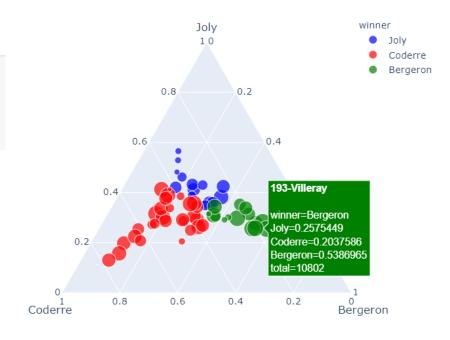
- Number 열과 stage열을 dict로 담아 df에 각각 저장
- Concat을 이용해 합친 후 color을 office로 기정해 데이터 구분

-ternary chart

"Ternary Plot"

정삼각형을 통해 세 변수의 비율을 알아볼 수 있는 시각화 도구 주로 어떤 물질을 구성하는 성분의 비중을 분석하기 위해 물리화학, 암석학, 금속공학 등에서 쓰인다

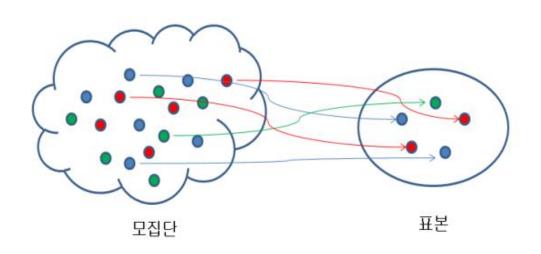
- Px.scatter_ternary()를 통해 각 축에 데이터프레임의 열 선택 후 지정
- -hover_name=district로 기정해 팝업 창에 기역구 표기
- -size=total로 기정해 total의 크기 순대로 버블 크기 조정



-표본의 개념

"표본"

모집단의 특성을 대표할 수 있는 일부 관측치의 집단



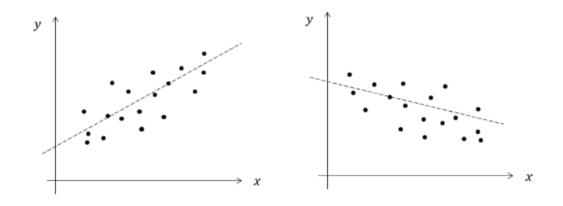
- 여러 개의 특성변수와 목적 변수로 구성
- 표본의 수가 증가하면 표본의 신뢰도 증가
- Random sample : 모집단 내에 크기 n의 표본이 뽑힐 확률이 동일하도록 추출
- 층화추출 : 범주형일 때 범주 내에서 주어진 크기의 random sample 추출
- -> 머신러닝의 학습/검증/시험데이터 분류 목적변수가 범주형일 때 층화추출 등

-임의성

"임의성"

관측되지 않는 확률변수 -> 오차항

$$y = h(x_1, x_2, x_3, \ldots, x_k; \beta_1, \beta_2, \beta_3, \ldots, \beta_k) + \epsilon$$

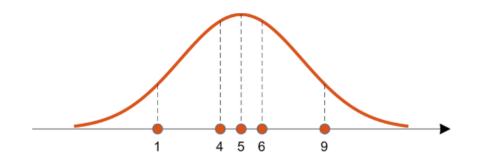


- 목적변수 = 특성변수의 선형/비선형 함수 + 오차항
- 오차항이 존재해야만 모형의 일반화 가능
- -> 머신러닝의 일반화 성능 강화(규제화, dropout)

-우도함수의 이해

"우도함수"

데이터(샘플)이 해당 분포로부터 나왔을 가능도



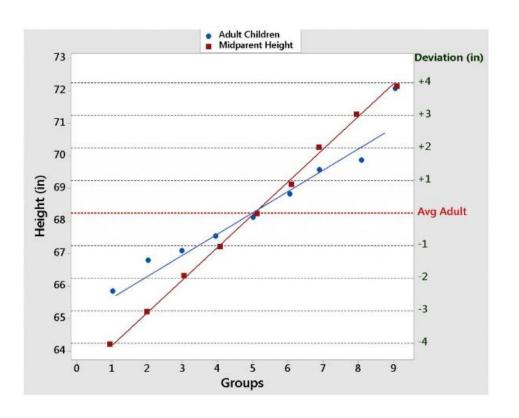
$$P(x| heta) = \prod_{k=1}^n P(x_k| heta)$$

$$L(heta|x) = \log P(x| heta) = \sum_{i=1}^n \log P(x_i| heta)$$

- 각 샘플에서 후보 분포에 대한 높이를 계산해 다 곱한 것
- (데이터들의 추출은 독립적으로 연달아 일어나기 때문에 곱함)
- 해당 확률분포에서 높은 확률을 가진다-> 데이터를 잘 설명
- 연산의 편의를 위해 우도함수에 log를 씌움
- 로그우도를 최대화 / 음의 로그우도를 최소화 해야 함
- -> 머신러닝의 손실함수 대부분이 우도함수로부터 도출

-회귀분석

"회귀분석" 현대 통계학의 주요 기둥 중 하나라 할 수 있음 Galton의 유전적 특성 연구에서 유래했다는 설이 일반론



- 부모와 자식 간의 키의 상관관계 분석
- 자식의 키가 세대를 거치면서 무한정 크거나 작아지지 않는다
- -> 사람의 키는 평균 키로 회귀하려는 경향을 가진다

-회귀분석

"회귀분석"

여러 개의 독립변수와 한 개의 종속변수 간의 상관관계 모델링

$$Y = W_1 * X_1 + W_2 * X_2 + W_3 * X_3 + \cdots + W_n * X_n$$

ex)

- 아파트 방 개수, 방 크기, 주변 학군 등 여러 개의 독립변수
- 아파트 가격이라는 종속변수
- Y -> 종속변수 Xn -> 독립변수
- W n -> 회귀계수(독립변수의 영향을 미침)

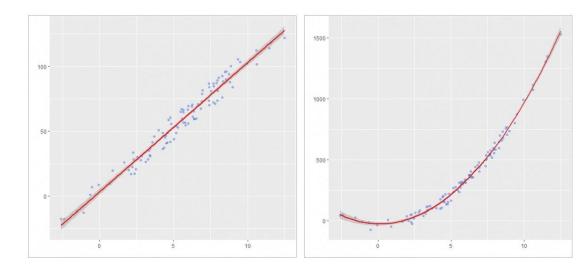
-회귀분석

"회귀분석"

선형/비선형 여부, 독립변수 개수에 따른 유형

- 선형회귀
- 비선형회귀

- 단순회귀
- 다중회귀



$$\hat{Y} = \omega_0 + \omega_1 * X$$

$$Y = W_1 * X_1 + W_2 * X_2 + W_3 * X_3 + \cdots + W_n * X_n$$

-회귀분석

"회귀분석" 평가

평가 지표	설명	수식
MAE	Mean Absolute Error이며 실제값과 예측값의 차이를 절대값으로 변환해 평균한 것	$MAE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} Yi - \hat{Y}i $
MSE	Mean Squared Error이며 실제값과 예측값의 차이를 제곱 해 평균한 것	$MSE = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Yi - \hat{Y}i)^2$
RMSE	MSE 값은 오류의 제곱을 구하므로 실제 오류 평균보다 더 커지는 특성이 있으므로 MSE에 루트를 씌운 것이 RMSE.	$RMSE = \sqrt{rac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}(Yi-\hat{Yi})^2}$
R^2	분산 기반으로 예측 성능을 평가한다. 실제값의 분산 대비 예측값의 분산 비율을 지표로 하며, 1에 가까울수록 예측 정확도가 높음	$R^2=rac{$ 예측값 $Variance}{실제\&Variance}$

-회귀분석

"머신러닝에서의 회귀분석" 예측 값이 연속형 숫자 값일 때

- ex)보스턴 집값 예측

Index(['crim', 'zn', 'indus', 'chas', 'nox', 'rm', 'age', 'dis', 'rad', 'tax', 'ptratio', 'b', 'Istat', 'medv'], dtype='object') crim zn indus chas dis rad tax ptratio b Istat nox medv 0 0.00632 18.0 0 0.538 6.575 65.2 4.0900 1 296 15.3 396.90 4.98 24.0 2.31 **1** 0.02731 0.0 7.07 0 0.469 6.421 78.9 4.9671 2 242 17.8 396.90 9.14 21.6 2 0.02729 7.07 0 0.469 7.185 61.1 4.9671 2 242 17.8 392.83 4.03 34.7 2.18 0 0.458 6.998 45.8 6.0622 3 222 18.7 394.63 2.94 33.4 4 0.06905 0.0 2.18 0 0.458 7.147 54.2 6.0622 3 222 18.7 396.90 5.33 36.2

-회귀분석

"머신러닝에서의 회귀분석" 평가

> - Cross_val_score나 교차검증에서 사용되는 scoring 파라미터

평가 방법	사이킷런 평가 지표 API	Scoring 함수 적용 값
MAE	metrics.meam_absoulte_error	'neg_mean_absolute_error'
MSE	metrics.mean_squared_error	'neg_mean_squared_error'
R^2	metrics.r2_score	'r2'

Q&A