



단국대학교  
SW 중심대학

# 전공별 시활용

## 데이터 살펴보기

정 복 문

[Bokmoon.jung@dankook.ac.kr](mailto:Bokmoon.jung@dankook.ac.kr)



# CONTENTS

1. 데이터프레임의 구조
  - 데이터 내용 미리보기
  - 데이터 요약 정보 확인하기
  - 데이터 개수 확인하기
2. 통계 함수 적용
3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

## ■ UCI 자동차 연비(auto mpg) 데이터셋

- 실린더 수, 배기량, 출력, 차중, 가속능력, 출시년도, 제조국, 모델명에 관한 데이터 398 개로 구성

No.	속성(attributes)		데이터 상세(범위)
1	mpg	연비	연속 값
2	cylinders	실린더 수	이산 값(예: 3, 4, 6, 8)
3	displacement	배기량	연속 값
4	horsepower	출력	연속 값
5	weight	차중	연속 값
6	acceleration	가속능력	연속 값
7	model_year	출시년도	이산 값(예: 70, 71, 80, 81)
8	origin	제조국	이산 값(예: 1(USA), 2(EU), 3(JPN))
9	name	모델명	문자열

[표 3-1] UCI 데이터셋 - "auto mpg" 상세 항목

- DataFrame 의 속성과 메소드 도움말 :

<https://pandas.pydata.org/docs/reference/frame.html>

- 데이터 내용 미리보기

- 데이터셋의 내용과 구조를 개략적으로 살펴볼 수 있어 분석방향을 정하는데 필요한 정보를 얻기에 유용함.
- 데이터프레임이 너무 커서 한 화면에 출력하여 보기 어려운 경우에도 사용
- head(), tail() 메소드 사용

`DataFrame.head(n=5)` : 처음 n개의 행 반환

`DataFrame.tail(n=5)` : 마지막 n개의 행 반환

- n : int, default 5, 선택한 행의 수

# 1. 데이터프레임 구조

## [ 예제 3-1 ]

```
3 import pandas as pd
4
5 # read_csv() 함수로 df 생성
6 df = pd.read_csv('./auto-mpg.csv', header=None)
7
8 # 열 이름 지정
9 df.columns = ['mpg', 'cylinders', 'displacement', 'horsepower', 'weight',
10              'acceleration', 'model year', 'origin', 'name']
11
12 # 데이터프레임 df의 내용을 일부 확인
13 print(df.head())      # 처음 5개 행
14 print('\n')
15 print(df.tail())      # 마지막 5개 행
```

	mpg	cylinders	...	origin	name
0	18.0	8	...	1	chevrolet chevelle malibu
1	15.0	8	...	1	buick skylark 320
2	18.0	8	...	1	plymouth satellite
3	16.0	8	...	1	amc rebel sst
4	17.0	8	...	1	ford torino

[5 rows x 9 columns]

	mpg	cylinders	...	origin	name
393	27.0	4	...	1	ford mustang gl
394	44.0	4	...	2	vw pickup
395	32.0	4	...	1	dodge rampage
396	28.0	4	...	1	ford ranger
397	31.0	4	...	1	chevy s-10

[5 rows x 9 columns]

## ■ 데이터 요약 정보 확인하기

- 데이터프레임의 크기(행, 열)
  - `DataFrame.shape` 속성 사용
  - 행과 열의 개수를 튜플 형태로 반환

- 데이터프레임의 기본 정보

- `DataFrame.info()` 메소드 사용
- 데이터프레임의 클래스 유형, 행 인덱스의 구성, 열 이름의 종류와 개수, 각 열의 자료형과 개수, 메모리 할당량에 관한 기본 정보를 반환

### [ 예제 3-1]

```
~ ~ ~ 생략 ~ ~ ~  
  
17 # df의 모양과 크기 확인: (행의 개수, 열의 개수)를 튜플로 반환  
18 print(df.shape)
```

```
(398, 9)
```

### [ 예제 3-1]

```
~ ~ ~ 생략 ~ ~ ~  
  
21 # 데이터프레임 df의 내용 확인  
22 print(df.info())
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>  
RangeIndex: 398 entries, 0 to 397  
Data columns (total 9 columns):  
mpg                398 non-null float64  
cylinders           398 non-null int64  
displacement       398 non-null float64  
horsepower         398 non-null object  
weight             398 non-null float64  
acceleration       398 non-null float64  
model year         398 non-null int64  
origin             398 non-null int64  
name               398 non-null object  
dtypes: float64(4), int64(3), object(2)  
memory usage: 24.9+ KB  
None
```

## ■ 데이터 요약 정보 확인하기

### ■ 데이터프레임의 기본 정보

- 각 열의 자료형 확인 : `DataFrame.dtypes` 속성 사용
- 특정열만 선택하여 자료형 확인 가능:  
`DataFrame.column.dtypes`

판다스 자료형	파이썬 자료형	비고
int64	int	정수형 데이터
float64	float	실수형 데이터
object	string	문자열 데이터
datetime64	없음 (datetime 라이브러리 활용)	시간 데이터

### [ 예제 3-1]

--- 생략 ---

```
# 데이터프레임 df의 자료형 확인  
print(df.dtypes)
```

```
mpg                float64  
cylinders           int64  
displacement       float64  
horsepower         object  
weight             float64  
acceleration       float64  
model year         int64  
origin             int64  
name               object  
dtype: object
```

```
# 시리즈(mpg 열)의 자료형 확인  
print(df.mpg.dtypes)  
print('\n')
```

```
float64
```

## ■ 데이터 요약 정보 확인하기

### ■ 데이터프레임의 기술 통계 정보 요약

- `DataFrame.describe()` 메소스 사용
- 산술 데이터를 갖는 열에 대한 주요 기술 통계정보를 요약하여 반환(결측치를 제외)
- count 값, mean 값(평균), std 값(표준편차), min 값(최소값), max 값(최대값), 50%(중앙값, 2사분위수), 25%(1사분위수), 75%(3사분위수)를 집계

```
DataFrame.describe(percentiles=None, include=None, exclude=None, datetime_is_numeric=False)
```

- `percentiles` : output에 포함할 백분위수 (기본값은 [.25, .5, .75]이며, 25%,50%,75% 을 반환함)
- `include` : 'all', list-like of dtypes or None (default)  
include='all' : 모든 열이 포함하려는 경우 옵션 추가  
산술 데이터를 가진 열에 대해서 결측치(유효한 값이 없다는 뜻)를 NaN 값으로 표시



# 1. 데이터프레임 구조

## [ 예제 3-1]

~ ~~~ 생략 ~~~

```
33 # 데이터프레임 df의 기술 통계 정보 확인
34 print(df.describe())
35 print('\n')
36 print(df.describe(include='all'))
```

	mpg	cylinders	...	model year	origin
count	398.000000	398.000000	...	398.000000	398.000000
mean	23.514573	5.454774	...	76.010050	1.572864
std	7.815984	1.701004	...	3.697627	0.802055
min	9.000000	3.000000	...	70.000000	1.000000
25%	17.500000	4.000000	...	73.000000	1.000000
50%	23.000000	4.000000	...	76.000000	1.000000
75%	29.000000	8.000000	...	79.000000	2.000000
max	46.600000	8.000000	...	82.000000	3.000000

[8 rows x 7 columns]

	mpg	cylinders	...	origin	name
count	398.000000	398.000000	...	398.000000	398
unique	NaN	NaN	...	NaN	305
top	NaN	NaN	...	NaN	ford pinto
freq	NaN	NaN	...	NaN	6
mean	23.514573	5.454774	...	1.572864	NaN
std	7.815984	1.701004	...	0.802055	NaN
min	9.000000	3.000000	...	1.000000	NaN
25%	17.500000	4.000000	...	1.000000	NaN
50%	23.000000	4.000000	...	1.000000	NaN
75%	29.000000	8.000000	...	2.000000	NaN
max	46.600000	8.000000	...	3.000000	NaN

[11 rows x 9 columns]

## ■ 데이터 개수 확인

- 각 열의 데이터 개수 : count() 메소드 사용
  - 각 열의 데이터 개수를 시리즈 객체로 반환(단, 유효한 값의 개수만을 계산)

```
DataFrame.count(axis=0, level=None, numeric_only=False)
```

- axis: {0 or 'index', 1 or 'columns'}, default 0
- level : axis가 MultiIndex인 경우 level 지정
- numeric\_only : True , False (float, int, boolean 데이터만 포함할지 지정)

### [ 예제 3-2]

```
3 import pandas as pd
4
5 # read_csv() 함수로 df 생성
6 df = pd.read_csv('./auto-mpg.csv', header=None)
7
8 # 열 이름 지정
9 df.columns = ['mpg', 'cylinders', 'displacement', 'horsepower', 'weight',
10              'acceleration', 'model year', 'origin', 'name']
11
12 # 데이터프레임 df의 각 열이 가지고 있는 원소 개수 확인
13 print(df.count())
14 print('\n')
15
16 # df.count()가 반환하는 객체 타입 출력
17 print(type(df.count()))
```

```
mpg          398
cylinders     398
displacement  398
horsepower    398
weight        398
acceleration  398
model year    398
origin        398
name          398
dtype: int64
```

```
<class 'pandas.core.series.Series'>
```

## ■ 데이터 개수 확인

### ■ 각 열의 고유값 개수

- `DataFrame.value_counts()` 메소드 사용
- 시리즈 객체의 고유값 개수를 계산하는데 사용한다.
- 데이터프레임은 각 열의 고유값의 종류와 개수를 확인할 수 있다.
- 고유값이 행 인덱스가 되고, 고유값의 개수가 데이터 값이 되는 시리즈 객체로 반환

### [ 예제 3-2]

~ ~~ 생략 ~~

```
20 # 데이터프레임 df의 특정 열이 가지고 있는 고유값 확인
21 unique_values = df['origin'].value_counts()
22 print(unique_values)
23 print('\n')
24
25 # value_counts 메소드가 반환하는 객체 타입 출력
26 print(type(unique_values))
```

```
1    249
3     79
2     70
Name: origin, dtype: int64
```

```
<class 'pandas.core.series.Series'>
```

### ■ 평균값

- mean() 메소드 사용
- 산술 데이터를 갖는 모든 열이나 특정 열에 대해 평균값을 각각 계산하여 시리즈 객체로 반환

`DataFrame.mean()` : 모든 열의 평균값 반환

`DataFrame['열이름'].mean()` : 특정 열의 평균값 반환

#### [ 예제 3-3 ]

```
3 import pandas as pd
4
5 # read_csv() 함수로 df 생성
6 df = pd.read_csv('./auto-mpg.csv', header=None)
7
8 # 열 이름 지정
9 df.columns = ['mpg', 'cylinders', 'displacement', 'horsepower', 'weight',
10              'acceleration', 'model year', 'origin', 'name']
11
12 # 평균값
13 print(df.mean())
14 print('\n')
15 print(df['mpg'].mean())
16 print(df.mpg.mean())
17 print('\n')
18 print(df[['mpg', 'weight']].mean())
```

```
mpg                23.514573
cylinders           5.454774
displacement       193.425879
weight             2970.424623
acceleration       15.568090
model year         76.010050
origin             1.572864
dtype: float64
```

```
23.514572864321615
23.514572864321615
```

```
mpg                23.514573
weight             2970.424623
dtype: float64
```

### ■ 중간값

- median() 메소드 사용
- 산술 데이터를 갖는 모든 열이나 특정 열에 대해 중간값을 계산하여 시리즈로 반환

`DataFrame.median()` : 모든 열의 중간값 반환

`DataFrame['열이름'].median()` : 특정 열의 중간값 반환

#### [ 예제 3-3]

~ ~ ~ 생략 ~ ~ ~

```
20 # 중간값
21 print(df.median())
22 print('\n')
23 print(df['mpg'].median())
```

```
mpg                23.0
cylinders           4.0
displacement       148.5
weight             2803.5
acceleration        15.5
model year          76.0
origin              1.0
dtype: float64
```

```
23.0
```

### ■ 최대값

- max() 메소드 사용
- 모든 열 또는 특정 열에서 각 열이 갖는 데이터 값 중에서 최대값을 계산하여 시리즈로 반환

`DataFrame.max()` : 모든 열의 최대값 반환

`DataFrame['열이름'].max()` : 특정 열의 최대값 반환

### [ 예제 3-3]

생략

```
25 # 최대값
26 print(df.max())
27 print('\n')
28 print(df['mpg'].max())
```

```
mpg                46.6
cylinders           8
displacement       455
horsepower          ?
weight            5140
acceleration       24.8
model year         82
origin              3
name               vw rabbit custom
dtype: object
```

46.6

### ■ 최소값

- min() 메소드 사용
- 모든 열 또는 특정 열에서 각 열이 갖는 데이터 값 중에서 최소값을 계산하여 시리즈로 반환

`DataFrame.min()` : 모든 열의 최소값 반환

`DataFrame['열이름'].min()` : 특정 열의 최소값 반환

#### [ 예제 3-3]

~ ~ ~ 생략 ~ ~ ~

```
30 # 최소값
31 print(df.min())
32 print('\n')
33 print(df['mpg'].min())
```

```
mpg                9
cylinders           3
displacement       68
horsepower        100.0
weight            1613
acceleration        8
model year         70
origin              1
name               amc ambassador brougham
dtype: object
```

9.0

### ■ 표준편차

- std() 메소드 사용
- 산술 데이터를 갖는 열 또는 특정 열의 표준편차를 계산하여 시리즈로 반환

`DataFrame.std()` : 모든 열의 표준편차 반환

`DataFrame['열이름'].std()` : 특정 열의 표준편차 반환

#### [ 예제 3-3]

```
~ ~ ~ 생략 ~ ~ ~  
  
35 # 표준편차  
36 print(df.std())  
37 print('\n')  
38 print(df['mpg'].std())
```

```
mpg                7.815984  
cylinders           1.701004  
displacement      104.269838  
weight            846.841774  
acceleration       2.757689  
model year         3.697627  
origin             0.802055  
dtype: float64
```

```
7.815984312565782
```



### ■ 상관계수

- `corr()` 메소드 사용
- 산술 데이터를 갖는 모든 열에 대해 2개씩 서로 짝을 짓고, 각각의 경우에 대하여 상관계수를 계산하여 시리즈로 반환

`DataFrame.corr()` : 모든 열의 상관계수 반환

`DataFrame[열 이름의 리스트].corr()` : 특정 열의 상관계수 반환

### [ 예제 3-3]

~ ~ ~ 생략 ~ ~ ~

```
40 # 상관계수
41 print(df.corr())
42 print('\n')
43 print(df[['mpg', 'weight']].corr())
```

	mpg	cylinders	...	model year	origin
mpg	1.000000	-0.775396	...	0.579267	0.563450
cylinders	-0.775396	1.000000	...	-0.348746	-0.562543
displacement	-0.804203	0.950721	...	-0.370164	-0.609409
weight	-0.831741	0.896017	...	-0.306564	-0.581024
acceleration	0.420289	-0.505419	...	0.288137	0.205873
model year	0.579267	-0.348746	...	1.000000	0.180662
origin	0.563450	-0.562543	...	0.180662	1.000000

[7 rows x 7 columns]

	mpg	weight
mpg	1.000000	-0.831741
weight	-0.831741	1.000000

### 3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

- 그래프를 이용한 시각화 방법은 데이터의 분포와 패턴을 파악하는 것에 매우 효과적이다.
- 판다스 그래프 도구 사용 방법
  - 시리즈 또는 데이터프레임 객체에 plot() 메소드를 적용하고, kind 옵션으로 그래프의 종류를 선택한다.

kind 옵션	설명	kind 옵션	설명
'line'	선 그래프	'kde'	커널 밀도 그래프
'bar'	수직 막대 그래프	'area'	면적 그래프
'barh'	수평 막대 그래프	'pie'	파이 그래프
'his'	히스토그램	'scatter'	산점도 그래프
'box'	박스 플롯	'hexbin'	고밀도 산점도 그래프

[표 3-3] 판다스 내장 plot( ) 메소드 - 그래프 종류

#### ▪ DataFrame 클래스의 plot() 메서드

**DataFrame.plot(kind='line', x=column, y=columns, color=color)**

- kind: 차트 종류
- x: x축 열 이름, y: y축 열 이름들 → DataFrame에 있는 열 이름을 사용해야함
  - 값을 설정하지 않을 경우 DataFrame의 모든 데이터에서 인덱스를 x축으로 하고, 나머지를 y축으로 인식. 숫자가 아닌 경우는 그래프로 나타나지 않음
  - x축으로 설정한 열 이름은 자동으로 x축 제목으로 표시. 만약 x축에 설정할 열 이름이 DataFrame에 없으면 KeyError 발생

**kind : str**

The kind of plot to produce:

- 'line' : line plot (default)
- 'bar' : vertical bar plot
- 'barh' : horizontal bar plot
- 'hist' : histogram
- 'box' : boxplot
- 'kde' : Kernel Density Estimation plot
- 'density' : same as 'kde'
- 'area' : area plot
- 'pie' : pie plot
- 'scatter' : scatter plot (DataFrame only)
- 'hexbin' : hexbin plot (DataFrame only)

### 3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

#### ■ 선 그래프

- 데이터 프레임(시리즈) 객체에 plot() 메소드를 적용할 때, 다른 옵션을 추가하지 않으면 가장 기본적인 선 그래프를 그린다.

#### ■ DataFrame.plot()

#### [ 예제 3-4]

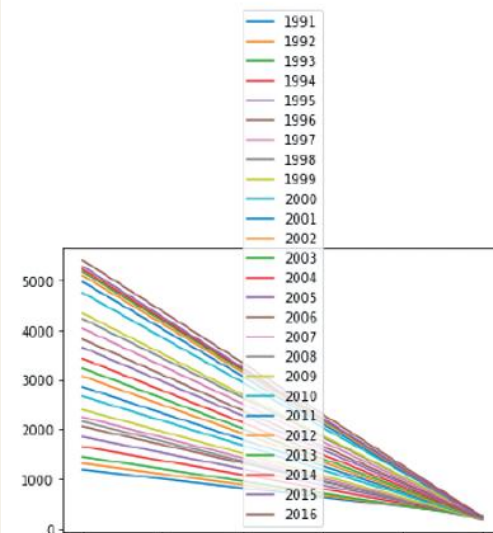
```
3 import pandas as pd
4
5 df = pd.read_excel('./남북한발전전력량.xlsx') # 데이터프레임 변환
6
7 df_ns = df.iloc[[0, 5], 3:]                # 남한, 북한 발전량 합계 데이터만 추출
8 df_ns.index = ['South', 'North']           # 행 인덱스 변경
9 df_ns.columns = df_ns.columns.map(int)     # 열 이름의 자료형을 정수형으로 변경
10 print(df_ns.head())
11 print('\n')
12
13 # 선 그래프 그리기
14 df_ns.plot()
```

앞의 그래프 표현은 어색하다. 시간의 흐름에 따른 연도별 발전량 변화 추이를 보기 위해서는 연도 값을 x축에 표시해야 하는 것이 적절하다. 다음 예제에서 x축, y 축 값을 서로 바꿔서 출력한다.

```
      1991  1992  1993  1994  1995 ... 2012  2013  2014  2015  2016
South 1186  1310  1444  1650  1847 ... 5096  5171  5220  5281  5404
North  263   247   221   231   230 ...  215   221   216   190   239

[2 rows x 26 columns]
```

Out[1]: <matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0xa244e50>



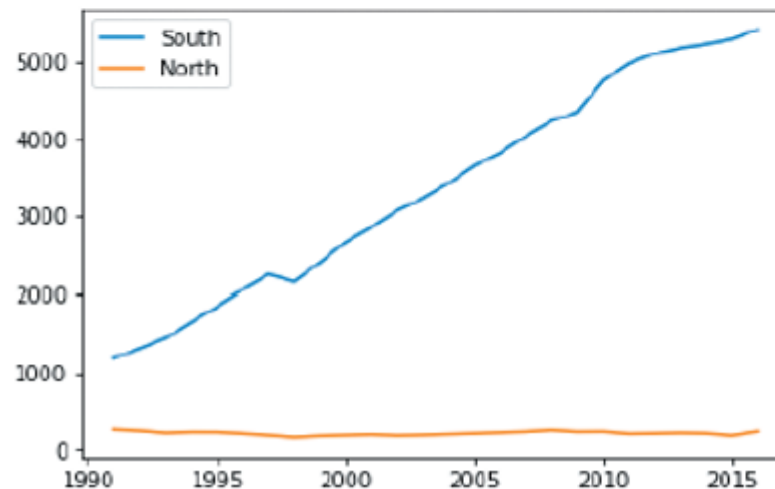
### 3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

#### [ 예제 3-4]

```
~   ~~~ 생략 ~~~  
  
16 # 행, 열 전치하여 다시 그리기  
17 tdf_ns = df_ns.T  
18 print(tdf_ns.head())  
19 print('\n')  
20 tdf_ns.plot()
```

	South	North
1991	1186	263
1992	1310	247
1993	1444	221
1994	1650	231
1995	1847	230

Out[2]: <matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x17e6bb0>



### 3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

#### ■ 막대 그래프

- 선 그래프와 유사, kind='bar'로 지정, stacked는 하나의 막대에 누적 여부지정

`DataFrame.plot(kind='bar', x=column, y=columns, color=color, stacked=False)` : 세로 막대 그래프

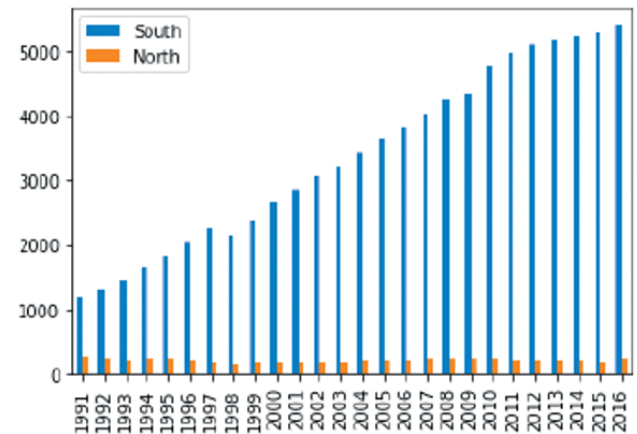
`DataFrame.plot(kind='barh', x=column, y=columns, color=color, stacked=False)` : 가로 막대 그래프

- **stacked** : *bool, default False in line and bar plots, and True in area plot*

#### [ 예제 3-5]

```
3 import pandas as pd
4
5 df = pd.read_excel('./남북한발전전력량.xlsx') # 데이터프레임 변환
6
7 df_ns = df.iloc[[0, 5], 3:] # 남한, 북한 발전량 함께 데이터만 추출
8 df_ns.index = ['South', 'North'] # 행 인덱스 변경
9 df_ns.columns = df_ns.columns.map(int) # 열 이름의 자료형을 정수형으로 변경
10
11 # 행, 열 전치하여 막대 그래프 그리기
12 tdf_ns = df_ns.T
13 print(tdf_ns.head())
14 print('\n')
15 tdf_ns.plot(kind='bar')
```

	South	North
1991	1186	263
1992	1310	247
1993	1444	221
1994	1650	231
1995	1847	230



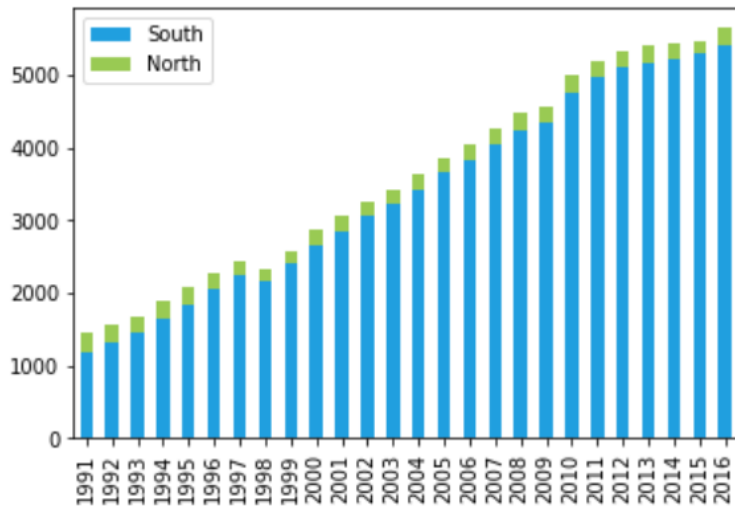
### 3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

#### [ 예제 3-5]

#누적 막대그래프

```
tdf_ns.plot(kind='bar', color=['#209FDF', '#99CA53'], stacked=True)
```

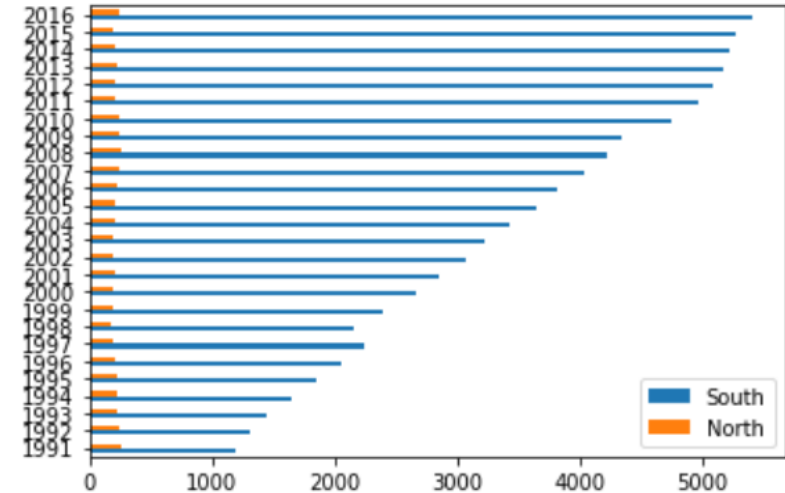
<AxesSubplot:>



#가로 막대 그래프

```
tdf_ns.plot(kind='barh')
```

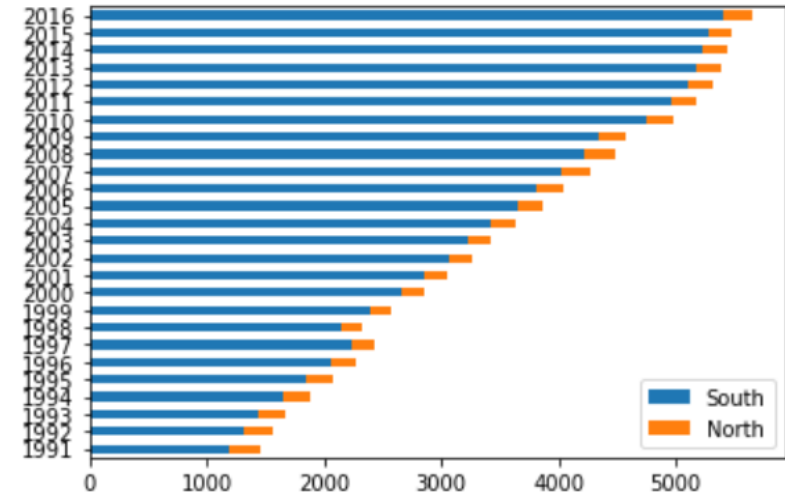
<AxesSubplot:>



#가로 누적 막대 그래프

```
tdf_ns.plot(kind='barh', stacked=True)
```

<AxesSubplot:>



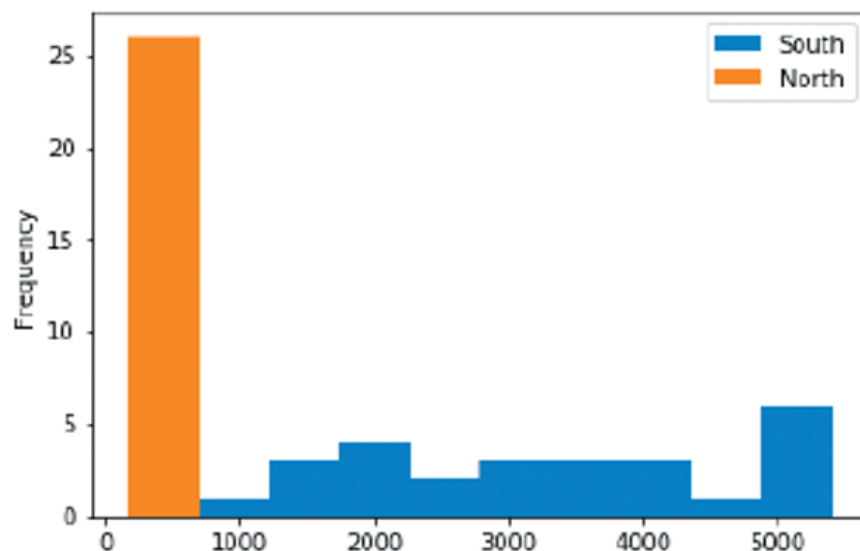
#### ■ 히스토그램

- kind='hist'로 지정

```
DataFrame.plot(kind='hist', x=column, y=columns, color=color)
```

#### [ 예제 3-6]

```
1  # -*- coding: utf-8 -*-
2
3  import pandas as pd
4
5  df = pd.read_excel('./남북한발전전력량.xlsx') # 데이터프레임 변환
6
7  df_ns = df.iloc[[0, 5], 3:]                # 남한, 북한 발전량 합계 데이터만 추출
8  df_ns.index = ['South', 'North']           # 행 인덱스 변경
9  df_ns.columns = df_ns.columns.map(int)      # 열 이름의 자료형을 정수형으로 변경
10
11 # 행, 열 전치하여 히스토그램 그리기
12 tdf_ns = df_ns.T
13 tdf_ns.plot(kind='hist')
```





#### ■ 산점도(Scatter Chart)

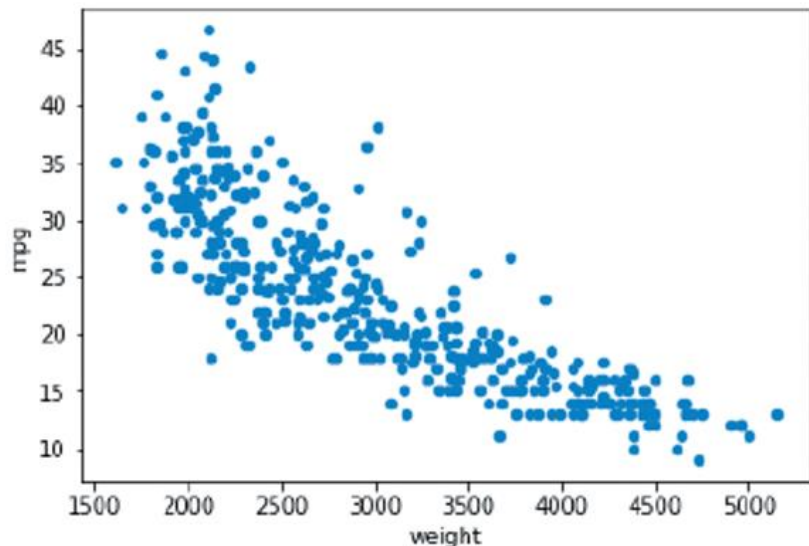
```
DataFrame.plot(kind='scatter', x=column, y=columns, color=color, s=area)
```

- x축, y축 좌표의 값을 점으로 표현
- 기본 형식에서 x, y값은 필수이며, x축의 size와 y축의 size가 같아야 한다.
- x축 1개와 y축 1개를 하나씩 매치시켜서 그래프로 표현하는 방법을 사용
- x와 y의 값이 같은 경우 Error는 발생하지 않으나, 그래프의 모양이 직선으로 나타나 분석의 의미가 없어짐
- s인자는 점의 크기를 설정

#### [ 예제 3-7 ]

UCI 자동차 연비 데이터셋을 이용하여 x축에 차량의 무게 데이터를 갖는 'weight' 열을 지정하고, y축에는 연비를 나타내는 'mpg' 열 지정하여 두 변수의 관계를 나타내는 산점도를 그려보자

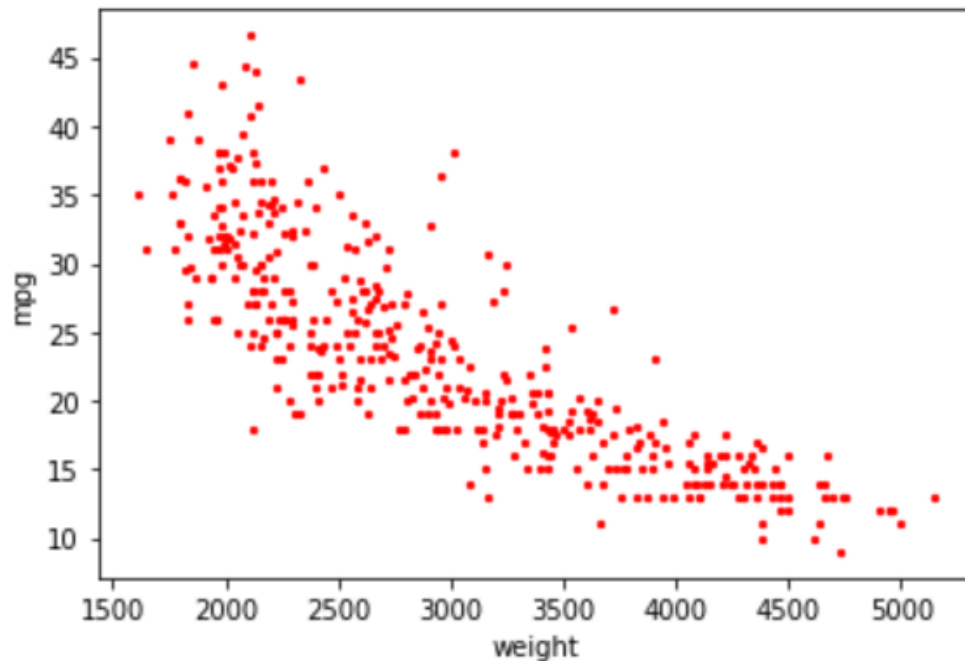
```
3 import pandas as pd
4
5 # read_csv() 함수로 df 생성
6 df = pd.read_csv('./auto-mpg.csv', header=None)
7
8 # 열 이름 지정
9 df.columns = ['mpg','cylinders','displacement','horsepower','weight',
10              'acceleration','model year','origin','name']
11
12 # 2개의 열을 선택하여 산점도 그리기
13 df.plot(x='weight',y='mpg', kind='scatter')
```



#### [ 예제 3-7 ]

```
# 2개의 열을 선택하여 산점도 그리기  
# 점의 색과 크기 설정  
df.plot(x='weight',y='mpg', kind='scatter', color='red', s=5)
```

```
<AxesSubplot:xlabel='weight', ylabel='mpg'>
```



#### ■ 박스 플롯

- 특정 변수의 데이터 분포와 분산 정도에 대한 정보를 제공

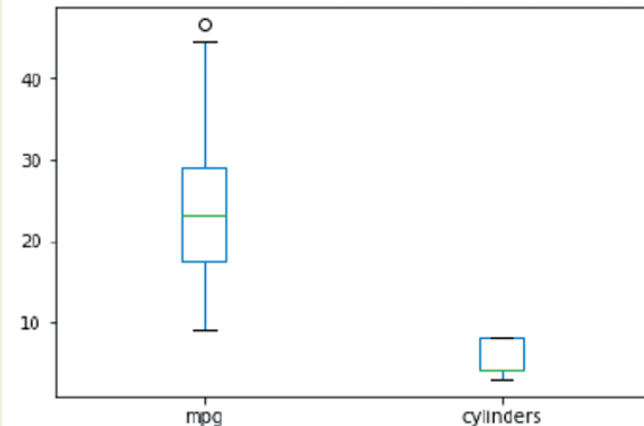
- kind='box'

```
DataFrame.plot(kind='box', x=column, y=columns, color=color)
```

#### [ 예제 3-8 ]

- 연비(mpg) 데이터는 10 ~ 45 범위에 넓게 분포되어 있고 'o' 표시의 이상값(outlier)도 확인된다.
- 실린더 개수('cylinders' 열)는 10미만의 좁은 범위에 몰려있다는 것을 확인할 수 있다.

```
3 import pandas as pd
4
5 # read_csv() 함수로 df 생성
6 df = pd.read_csv('./auto-mpg.csv', header=None)
7
8 # 열 이름 지정
9 df.columns = ['mpg', 'cylinders', 'displacement', 'horsepower', 'weight',
10              'acceleration', 'model year', 'origin', 'name']
11
12 # 열을 선택하여 박스 플롯 그리기
13 df[['mpg', 'cylinders']].plot(kind='box')
```

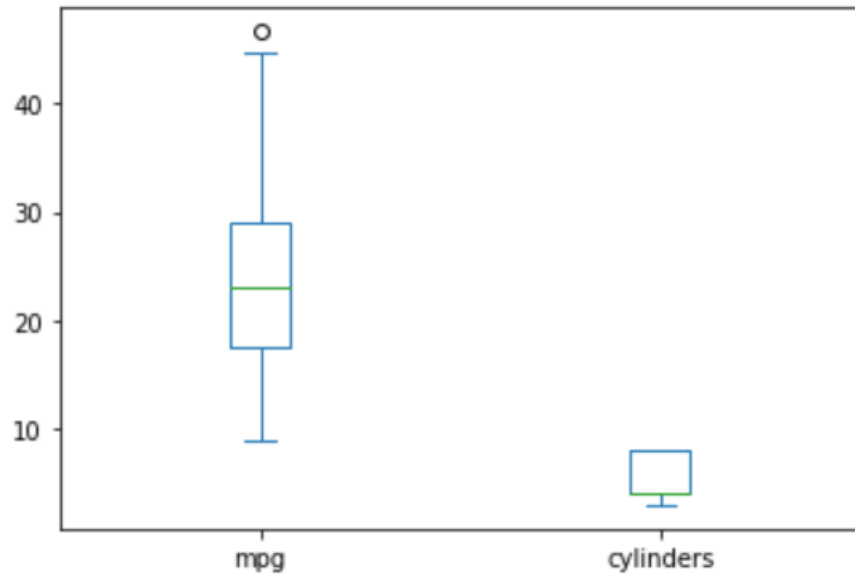


### 3. 판다스 내장 그래프 도구 활용

#### [ 예제 3-8 ]

```
df.plot(kind='box', y=['mpg', 'cylinders'])
```

<AxesSubplot:>





감사합니다

「전공별 시활용」