



인공지능 활용 능력 개발 중급





목 차

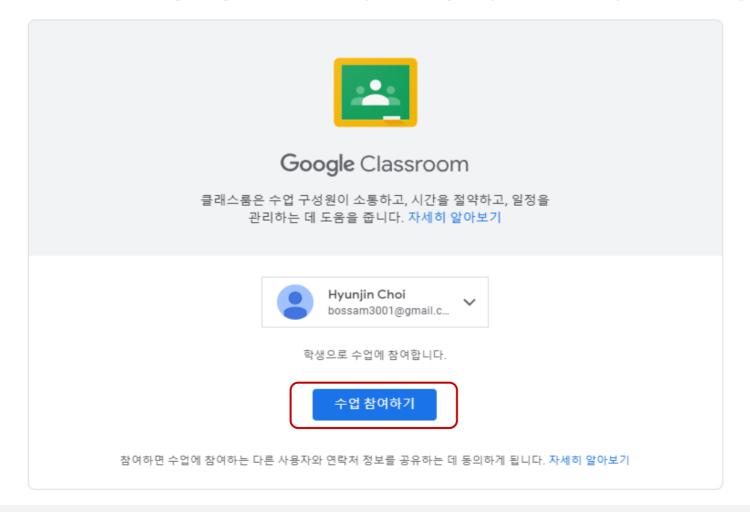
- 01. pandas 기초
 - 데이터 구조 및 생성
 - DATAFRAME 속성
 - Indexing, Slicing
 - DATAFRAME 조작
 - DATAFRAME 메소드
 - 연산/통계
 - 병합
 - Multi Index
 - Groupby
 - dataframe apply
- 02. 시각화

학습목표

- 인공지능 개발을 위한 기초 모듈인 Pandas 익히기
- 데이터 시각화 해보기

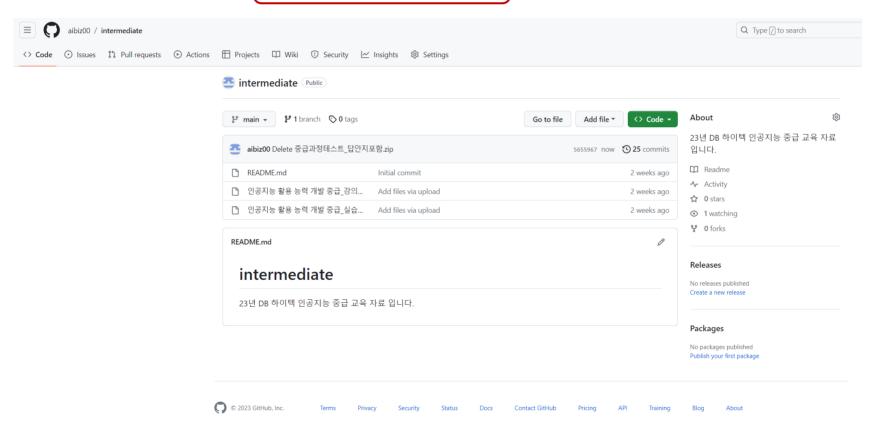
구글 클래스 룸

https://classroom.google.com/c/NjE1NDg3NjA2ODI4?cjc=u2lk3cg



Github 자료

https://github.com/aibiz00/intermediate



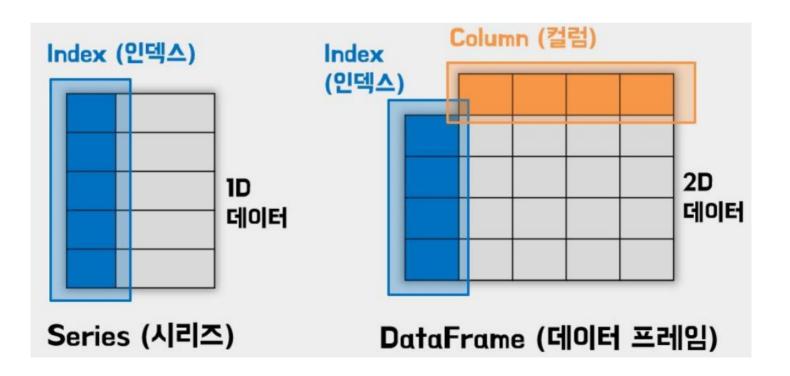
Pandas 소개

- 판다스(pandas)는 파이썬 언어로 작성된 데이터를 분석 및 조작하기 위한 소프트웨어 라이브러리
- 판데이터를 조작함에 있어 대표적인 라이브러리
- 데이터 프레임 조작에 특화

데이터 구조 및 생성

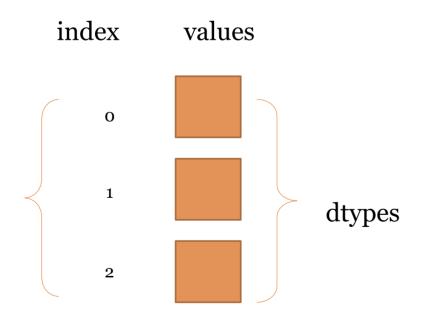
데이터 종류

Index, Column(header)로 구성된 1차원 혹은 2차 원 데이터 컨테이너



Series 구조: 1차원

1차원의 데이터를 관리하는 컨테이너로 dict 타입처럼 index와 value가 항상 연계되어 처리



data: 실제 데이터 값

index : 데이터를 접근할 정보 index.name으로 index도 name을 지정할 수 있음

dtypes: 데이터들의 타입

name : Series 인스턴스의 이름

Series 구조 생성

1차원의 데이터를 관리하는 컨터이너이며 index 등을 별도로 정의할 수 있음

```
import pandas as pd

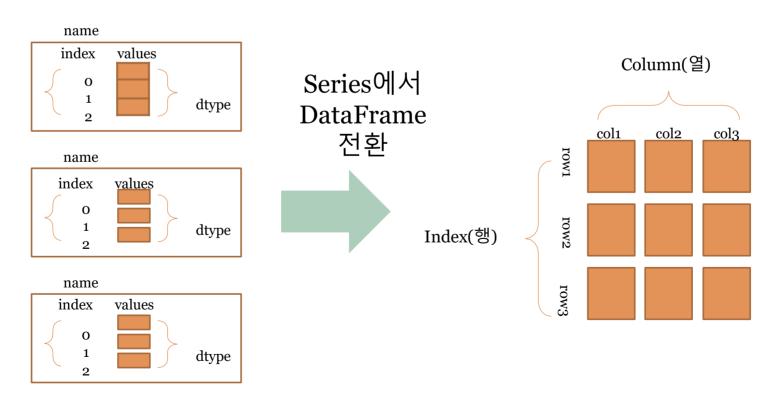
s3 = pd.Series([4, 5, 6], index = ['a', 'b', 'c'], name = "Series Data")

print(s3.index)
print(s3.values)
print(s3.name)
print(s3.ndim)
print(s3.shape)

Index(['a', 'b', 'c'], dtype='object')
[4 5 6]
Series Data
int64
1
(3,)
```

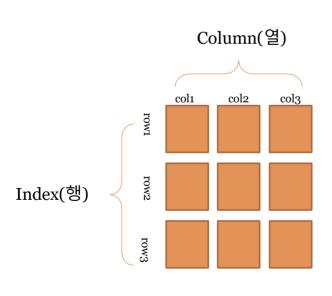
DataFrame 구조: 2차원

Series 인스턴스들이 DataFrame의 칼럼으로 들어가는 구조 columns는 series 명이 되어야 하고 index는 series의 index로 처리



DataFrame 생성

n*m 행렬구조를 가지는 데이터 구조이로 index 와 column이 별도의 명을 가지고있음, column 별로 다른 데이터 타입을 가질 수 있음



DataFrame 생성

n*m 행열구조를 가지는 데이터 구조 생성

```
import pandas as pd
help(pd.DataFrame)
Help on class DataFrame in module pandas.core.frame:
class DataFrame(pandas.core.generic.NDFrame, pandas.core.arravlike.OpsMixin)
    DataFrame(data=None, index: 'Axes | None' = None, columns: 'Axes | None' = N
   Two-dimensional, size-mutable, potentially heterogeneous tabular data.
   Data structure also contains labeled axes (rows and columns).
    Arithmetic operations align on both row and column labels. Can be
    thought of as a dict-like container for Series objects. The primary
    pandas data structure.
    Parameters
    data : ndarray (structured or homogeneous). Iterable, dict. or DataFrame
        Dict can contain Series, arrays, constants, dataclass or list-like object
        data is a dict, column order follows insertion-order. If a dict contains
        which have an index defined, it is aligned by its index.
```

DataFrame : arange 생성

n*m 행열구조를 가지는 데이터 구조 생성

```
import numpy as np
import pandas as pd
obil = pd.DataFrame(data = np.arange(16).reshape(4, 4).
                   index = ['a', 'b', 'c', 'd'], columns = ['a', 'b', 'c', 'd'])
print(obil.index)
print(obil.columns)
print(obil.values)
print(obil.dtypes)
Index(['a', 'b', 'c', 'd'], dtype='object')
Index(['a', 'b', 'c', 'd'], dtype='object')
 [4 5 6 7]
 [8 9 10 11]
 [12 13 14 15]]
a int64
b int64
c int64
d int64
dtype: object
```

Dataframe: dict 생성

data에 dict으로 칼럼정보를 넣고 index로 행에 대한 정보를 넣고 df 생성

```
import numby as no
import pandas as pd
data = {'name' : ['Jason', 'Molly', 'Tina', 'Jake', 'Amy'],
        'year': [2012, 2012, 2013, 2014, 2014],
        'reports': [4, 24, 31, 2, 3],
        'coverage': [25, 94, 57, 62, 70]}
df = pd.DataFrame(data, index = ['Cochice', 'Pima', 'Santa Cruz', 'Maricopa', 'Yuma'])
print(df)
                                                   print(obj1.index)
            name year reports coverage
           Jason 2012
Cochide
                             - 4
                                       25
                                                   print(obil.columns)
           Molly 2012
                             24
Pima
                                       94
                                                   print(obj1.values)
Santa Cruz Tina 2013
                             31
                                       57
                                                   print(obi1.dtypes)
Maricopa
            Jake 2014
                                       62
            Amv 2014
Yuma
                                       70
```

DataFrame 생성: list/tuple

column단위로 리스트를 만들어서 zip을 이용해서 순서쌍을 만들고 데이터를 생성

```
import pandas as pd
names = ['Bob', 'Jessica', 'Mary', 'John', 'Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]
BabyDataSet = list(zip(names, births))
df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet, columns = ['Names', 'Births'])
print(df)
     Names Births
       Bob
               968
1 Jessica
             155
     Mary
              77
              578
     John
              973
     Mel
```

DataFrame 생성: Series

두개의 series타입에서 키값을 추출해서 자동으로 인덱스화 해서 처리

```
import pandas as pd
area dict = {'California' : 423967, 'Texas' : 695662, 'New York' : 141297, 'Florida' : 170312, 'Illinois' : 149995}
area = pd.Series(area dict)
pop_dict = {'California' : 1423967, 'Texas' : 1695662, 'New York' : 1141297, 'Florida' : 1170312, 'Illinois' : 1149995}
population = pd.Series(pop_dict)
states = pd.DataFrame({'population' : population,
                       'area' : area})
print(states)
print(states.index)
print(states, values)
            population
                         area
California
            1423967 423967
              1695662 695662
Texas
New York
             1141297 141297
             1170312 170312
Florida
             1149995 149995
Index(['California', 'Texas', 'New York', 'Florida', 'Illinois'], dtype='object')
[[1423967 423967]
[1695662 695662]
 [1141297 141297]
 [1170312 170312]
 [1149995 149995]]
```

DataFrame 생성: 정리

리스트, 딕셔너리, array, series

```
import pandas as pd
#list 从幂
data = [[1, 'Alice'], [2, 'Bob']]
df = pd.DataFrame(data, columns=['ID', 'Name'])
print(df.head())
#diot 水黑
data = {'ID': [1, 2], 'Name': ['Alice', 'Bob']}
df = pd.DataFrame(data)
print(df.head())
# no 사용
data = np.arrav([[1, 'Alice'], [2, 'Bob']])
df = pd.DataFrame(data, columns=['ID', 'Name'])
print(df.head())
# series 小岳t
s1 = pd.Series([1, 2], name='|D')
s2 = pd.Series(['Alice', 'Bob'], name='Name')
df = pd.DataFrame([s1, s2]).T
print(df.head())
```

ID Name

O 1 Alice

1 2 Bob

DataFrame 칼럼 추가:칼럼복사

Columns를 통해 칼럼명을 할당

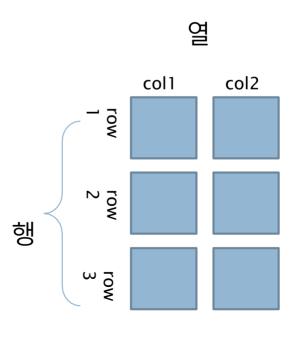
```
# Our small data set
d = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']

# 두번째 칼럼명 및 칼럼값 추가
df['col'] = df['Rev']
print(df)

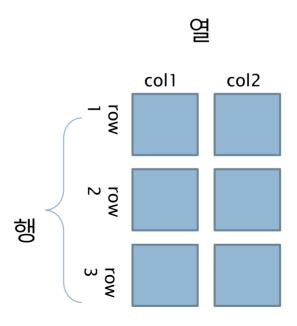
Rev col
0 0 0
```

	Rev	col
0	0	0
1	1	1
2	2	2
3	3	3
4	4	4
5	5	5
6	6	6
7	7	7
8	8	8
9	9	9



DataFrame 행 이름 부여

Index함수를 통해 Row명(index)을 부여 가능



DataFrame multiindex 생성

DataFrame의 index를 multiindex로 정의 후 생성

```
import numpy as np
import pandas as pd
arrays = [['bar', 'bar', 'baz', 'baz', 'foo', 'foo', 'gux', 'gux'],
          ['one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two']]
tuples = list(zip(*arrays))
index = pd.MultiIndex.from tuples(tuples, names = ['first', 'second'])
df = pd.DataFrame(np.random.randn(3, 8), index = ['A', 'B', 'C'], columns = index)
print(df)
first
            bar
                                 baz
                                                     foo
                                                                         aux
second
            one
                       two
                                 one
                                           two
                                                     one
                                                               two
                                                                         one
                                      1.739253 -0.410235 -0.367568 -0.567850
       0.520314 -0.051819 2.436247
      -0.635057 -0.292082 -0.146771 0.139994 -1.430426 0.194784 -1.175166
       0.088214 1.163344 -0.223100 0.480989 -0.093693 1.139540 0.186520
first
second
            two
      -1.378966
       0.148600
       -1.180419
```

연습문제

- 1. NumPy를 사용해 3x3 크기의 임의의 2차원 배열을 생성합니다. 배열의 원소는 1부터 9까지의 숫자입니다.
- 2. 그 다음, 이 NumPy 배열을 사용하여 Pandas DataFrame을 생성합니다. 각 열의 이름은 'Column1', 'Column2', 'Column3'으로 지정합니다.
- 3. 생성한 DataFrame을 출력합니다.
- 4. Df의 type, value, columns, index도 출력해보세요.

연습문제 코드

```
# 필요한 라이브러리를 불러옵니다.
import numpy as np
import pandas as pd

# 1. 먼저, numpy를 사용해 3x3 크기의 2차원 배열을 생성합니다. 배열의 원소는 1부터 9까지의 숫자입니다.
numpy_array = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])

# 2. 그 다음, 이 numpy 배열을 사용하여 pandas DataFrame을 생성합니다. 각 열의 이름은 'Column1', 'Column2', 'Column3'으로 지정합니다.
df = pd.DataFrame(numpy_array, columns = ['Column1', 'Column2', 'Column3'])

# 3. 생성한 DataFrame을 출력합니다.
print(df)
```

	Column1	Column2	Column3
0	1	2	3
1	4	5	6
2	7	8	9

DATAFRAME 속성

인공지능 개발 능력을 위한 기초

DataFrame 형태 조회 속성

변수	설명
shape	DataFrame의 행렬 형태를 표시
size	원소들의 갯수
ndim	차원에 대한 정보 표시
dtypes	행과 열에 대한 데이터 타입을 표시
index	행에 대한 접근 표시
columns	칼럼에 대한 접근 표시
axes	행과 열에 대한 축을 접근 표시
values	Numpy 로 변환
empty	DataFrame 내부가 없으면 True 원소가 있으면 False
Т	행과 열을 변환

DataFrame 기본 속성 확인

shape, size, ndim, dtypes 정보 조회

```
Name Age
                 City
   John
          28 New York
          24 Paris
   Anna
               Berlin
  Peter
3 Linda
               London
Shape of DataFrame: (4, 3)
Size of DataFrame: 12
Number of dimensions of DataFrame: 2
Data types of DataFrame:
        object
Name
      int64
Age
City object
dtype: object
```

DataFrame 기본 속성 확인

index, columns, axes, values, empty, transposes 대한 속성 값들을 확인

```
City
   Name Age
   John
          28 New York
   Anna
         24
                 Paris
2 Peter 35
                Berlin
  Linda 32
                London
Index of DataFrame:
RangeIndex(start=0, stop=4, step=1)
Columns of DataFrame:
Index(['Name', 'Age', 'City'], dtype='object')
Axes of DataFrame:
 [RangeIndex(start=0, stop=4, step=1), Index(['Name', 'Age', 'City'], dtype='object')]
Values of DataFrame:
[['John' 28 'New York']
 ['Anna' 24 'Paris']
['Peter' 35 'Berlin']
['Linda' 32 'London']]
Is DataFrame empty? False
Transpose of DataFrame:
             Π
                Anna Peter
                              Linda
         John
Name
                  24
City New York Paris Berlin London
```

Axes 축 이해

Axes(축)은 Index클래스를 가지고, index/columns에 대한 labels구성에 대한 축을 관리(0: 행, 1: 열)

```
import numpy as np
import pandas as pd

df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4), index = ['a', 'b', 'c', 'd'], columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])

print(df)

print(" index ", df.axes[0])

print(" columns ", df.axes[1])

f g h i
a 0 1 2 3
b 4 5 6 7
c 8 9 10 11
d 12 13 14 15
index Index(['a', 'b', 'c', 'd'], dtype='object')
columns Index(['f', 'g', 'h', 'i'], dtype='object')
```

연습문제

- 1. 이름, 나이, 도시를 포함한 데이터프레임을 생성하십시오. 이 데이터프레임은 시청소 4명의 사람에 대한 정보를 포함해야 합니다.
- 2. 데이터프레임의 차원을 확인하십시오 (shape 사용).
- 3. 데이터프레임의 인덱스를 출력하십시오 (index 사용).
- 4. 데이터프레임의 열 이름을 출력하십시오 (columns 사용).
- 5. 데이터프레임의 값을 출력하십시오 (values 사용)

연습문제 코드

```
# 필요한 판다스 라이브러리를 불러옵니다.
import pandas as pd
# 1. 이름, 나이, 도시를 포함한 데이터프레임을 생성합니다. 이 데이터프레임은 최소 4명의 사람에 대한 정보를 포함해야 합니다.
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
      'Age' : [28, 24, 35, 32],
      'City' : ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
# 2. 데이터프레임의 차원을 확인합니다. 이것은 DataFrame의 차원을 나타냅니다.
print("Shape of the DataFrame:", df.shape)
# 3. 데이터프레임의 인덱스를 출력합니다.
print("\nlndex of the DataFrame:")
print(df.index)
# 4. 데이터프레임의 열 이름을 출력합니다.
print("\nColumns of the DataFrame:")
print(df.columns)
# 5. 데이터프레임의 값을 출력합니다. 이것은 DataFrame의 데이터를 numpy array 형태로 보여줍니다.
print("\nValues of the DataFrame:")
print(df.values)
Shape of the DataFrame: (4, 3)
Index of the DataFrame:
RangeIndex(start=0, stop=4, step=1)
Columns of the DataFrame:
Index(['Name', 'Age', 'City'], dtype='object')
Values of the DataFrame:
[['John' 28 'New York']
['Anna' 24 'Paris']
['Peter' 35 'Berlin']
['Linda' 32 'London']]
```

Indexing, Slicing

DataFrame indexing

- 1. [] 연산자를 사용한 열 인덱싱
- 2. loc를 사용한 레이블 기반 인덱싱
- 3. iloc를 사용한 정수 위치 기반 인덱싱

```
Indexing by column name using []:
      John
      Anna
     Peter
     Linda
Name: Name, dtype: object
Label-based indexing using .loc:
Name
            John
              28
Age
        New York
City
Name: O, dtype: object
Integer-based indexing using .iloc:
            John
Name
              28
Age
City
        New York
Name: O. dtype: object
```

Indexing [] 처리 방법

데이터 타입별 인덱스 접근 방법

Object Type	Selection	Return Value Type
Series	series[label]	scalar value
DataFrame	frame[colname]	Series corresponding to col name

[] 연산자 indexing

[] 연산자는 레이블로 열을 선택하거나 불리언 배열을 사용하여 행을 선택

```
import pandas as pd
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
       'Age': [28, 24, 35, 32],
       'City' : ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
# 'Name' 열을 인덱심합니다.
name = df['Name']
print("Name column:")
print(name)
# 'Age' 열을 인덱싱합니다.
age = df['Age']
print("\nAge column:")
print(age)
# Age가 30 이상인 행 masking 결과
print(df['Age'] > 30)
# Age가 30 이상인 행을 인덱심합니다.
over_30 = df[df['Age'] > 30]
print("\nRows where Age > 30:")
print(over_30)
```

```
Name column:
     John
     Anna
    Peter
    Linda
Name: Name, dtype: object
Age column:
    28
    24
    35
    32
Name: Age, dtype: int64
    False
    False
   True
     True
Name: Age, dtype: bool
Rows where Age > 30:
   Name Age City
2 Peter 35 Berlin
3 Linda 32 London
```

Indexing [] 처리 방법 : 논리식

d 12 13 14 15

DataFrame 내의 논리식을 표현하면 True 일 경우 출력됨

```
import numpy as np
import pandas as pd
obil = pd.DataFrame(data = np.arange(16).reshape(4, 4).
                   index = ['a', 'b', 'c', 'd'], columns = ['a', 'b', 'c', 'd'])
print(obj1['a'])
print(obi1['a'] > 5)
print(obi1[obi1['a'] > 5])
  12
Name: a. dtype: int64
a False
  False
  True
    True
Name: a, dtype: bool
   a b c d
```

Indexing loc 처리 방법

데이터 타입별 인덱스 접근 방법

Object Type	Indexers
Series	s.loc[indexer]
DataFrame	df.loc[row_index,column_index]

loc indexing

레이블을 기반으로 행과 열을 동시에 선택할 수 있어, 보다 복잡한 인덱싱과 슬라이싱 가능

```
import pandas as pd
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
       'Age': [28, 24, 35, 32],
       'City' : ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
# 첫 번째 행을 인덱심합니다.
first_row = df.loc[0]
print("First row:")
print(first_row)
# 'Name' 열을 인덱상합니다.
name_column = df.loc[:, 'Name']
print("\nName column:")
print(name_column)
# 두 번째 행의 'Age' 열을 인덱심합니다.
specific value = df.loc[1, 'Age']
print("#nSpecific value in second row, Age column:")
print(specific_value)
# Age가 30 이상인 행을 인덱심합니다.
over 30 = df.loc[df['Age'] > 30]
print("#nRows where Age > 30")
print(over_30)
```

```
First row:
           John
Name
             28
Age
City
       New York
Name: O, dtype: object
Name column:
     John
     Anna
    Peter
    Linda
Name: Name, dtype: object
Specific value in second row. Age column:
Rows where Age > 30
    Name Age
                City
2 Peter 35 Berlin
3 Linda 32 London
```

loc slicing

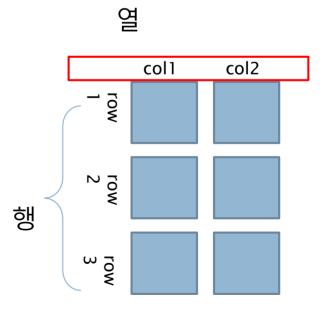
list, numpy slicing와 기본적인 slicing 문법은 동일

```
import pandas as pd
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
       'Age' : [28, 24, 35, 32].
       'City': ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
# 첫 번째부터 세 번째 행을 슬라이상합니다.
first_three_rows = df.loc[0:2]
print("First three rows:")
print(first_three_rows)
# 'Name'과 'Age' 열을 슬라이상합니다.
name_and_age = df.loc[:, ['Name', 'Age']]
print("\nName and Age columns:")
print(name_and_age)
# 첫 번째부터 세 번째 행에서 'Name'과 'Age' 열을 슬라이상합니다.
specific_slice = df.loc[0:2, ['Name', 'Age']]
print("\mspecific slice - first three rows, Name and Age columns:")
print(specific_slice)
```

```
First three rows:
    Name Age
                  City
   John
          28 New York
          24
                 Paris
   Anna
                 Berlin
  Peter
Name and Age columns:
   Name Age
   John
          28
          24
   Anna
  Peter
          35
3 Linda
Specific slice - first three rows. Name and Age columns:
   Name Age
   John
          28
          24
   Anna
2 Peter
```

loc slicing

DataFrame은 멀티행을 슬라이싱 방식([:])을 사용 하지만 이름으로 검색시에는 해당 이름까지 포함해 서 처리



DataFrame.iloc: indexing

- 1. 데이터프레임의 행이나 컬럼에 인덱스 값으로 접근.
- 2. integer location의 약어로, 컴퓨터가 읽을 수 있는 indexing 값으로 데이터에 접근하는 것이다

```
import pandas as pd
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
       'Age': [28, 24, 35, 32].
       'City': ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
# 첫 번째 행을 인덱심합니다.
first row = df.iloc[0]
print("First row:")
print(first row)
# 세 번째 열을 인덱심합니다.
third_column = df.iloc[:, 2]
print("\nThird column:")
print(third_column)
# 두 번째 행의 첫 번째 열을 인덱심합니다.
specific_value = df.iloc[1, 0]
print("#nSpecific value:")
print(specific_value)
```

First row: Name: .Lohn 28 Age City New York Name: O. dtype: object Third column: New York Paris Berlin London Name: City, dtype: object Specific value: Anna

DataFrame.iloc: slicing

list, numpy slicing와 기본적인 slicing 문법은 동일

```
import pandas as pd
# DataFrame을 생성합니다.
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda', 'Mike'],
       'Age': [28, 24, 35, 32, 21].
       'City': ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London', 'Sydney']}
df = pd.DataFrame(data)
# 첫 두 행을 슬라이상합니다.
print("First two rows:")
print(df.iloc[0:2])
# 마지막 세 행을 슬라이상합니다.
print("#nLast three rows:")
print(df.iloc[-3:1)
# 두 번째와 세 번째 행을 슬라이싱합니다.
print("\nSecond and third rows:")
print(df.iloc[1:3])
# 두 번째와 세 번째 열을 슬라이상합니다.
print("#nSecond and third columns:")
print(df.iloc[:, 1:3])
# 첫 두 행과 마지막 두 열을 슬라이상합니다.
print("#nFirst two rows and last two columns:")
print(df.iloc[0:2, -2:])
# 데이터프레임의 중간 부분을 슬라이심합니다 (2~4행, 1~2열)
print("\nA slice from the middle of the DataRrame:")
print(df.iloc[1:4, 0:2])
```

```
First two rows:
   Name Age
                 City
O John 28 New York
        24
1 Anna
                Paris
Last three rows:
   Name Age
                City
          35 Berlin
2 Peter
          32 London
   Mike
          21 Sydney
Second and third rows:
    Name Age
               City
   Anna 24 Paris
2 Peter 35 Berlin
Second and third columns:
   Age
           City
  28 New York
   24
          Paris
         Berlin
         London
         Sydney
First two rows and last two columns:
   Age
           City
   28 New York
          Paris
A slice from the middle of the DataBrame:
   Name Age
   Anna
          24
2 Peter
3 Linda
```

연습문제

- 1. iloc를 사용하여 처음부터 10행까지 그리고 'A', 'B' 열을 선택하세요.
- 2. 그 후에, 'A'열에서 값이 50보다 큰 모든 행을 선택하여 출력하세요.

아래의 데이터프레임을 사용하여 시작하세요:

연습문제 코드

```
import numpy as np
import pandas as pd
# Seed for reproducibility
np.random.seed(0)
# 초기 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame(np.random.randint(0, 100, size = (100, 4)), columns = list('ABCD'))
print("Original DataFrame:")
print(df)
#iloc를 사용하여 처음 10행과 'A', 'B' 열을 선택
df_{iloc} = df_{iloc}[0:10, 0:2]
print("\nDataFrame after slicing with iloc:")
print(df_iloc)
# 'A'열에서 값이 50보다 큰 모든 행을 선택
df_{mask} = df[df['A'] > 50]
print("\nDataFrame after boolean masking:")
print(df_mask)
```

연습문제

- 1. 'Name'이 'Charlie'인 행의 'City' 값을 찾으세요.
- 2. 'Age'가 30 이상인 사람들의 'Name'과 'City' 정보만을 추출하세요.
- 3. [] 연산자 사용하여 Name데이터만 추출하세요
- 4. Iloc을 사용하여 마지막 두 행의 'Age'와 'City' 정보를 추출하세요

아래의 데이터프레임을 사용하여 시작하세요

```
data = {
    'Name': ['Alice', 'Bob', 'Charlie', 'David'],
    'Age': [25, 30, 35, 40],
    'City': ['New York', 'Los Angeles', 'Chicago', 'Houston']
}
```

연습문제

```
import pandas as pd
data = {
   'Name': ['Alice', 'Bob', 'Charlie', 'David'],
   'Age': [25, 30, 35, 40],
   'City': ['New York', 'Los Angeles', 'Chicago', 'Houston']
#'Name'이 'Charlie'인 행의 'City' 값을 찾으세요.
df = pd.DataFrame(data)
result = df.loc[df['Name'] == 'Charlie', 'City']
print(result)
#'Age'가 30 이상인 사람들의 'Name'과 'City' 정보만을 추출하세요.
result = df.loc[df['Age'] >= 30, ['Name', 'City']]
print(result)
#[] 연산자 사용하여 Name데이터만 추출하세요
result = df['Name']
print(result)
#마지막 두 행의 'Age'와 'City' 정보를 추출하세요.
result = df.iloc[-2:, 1:]
print(result)
```

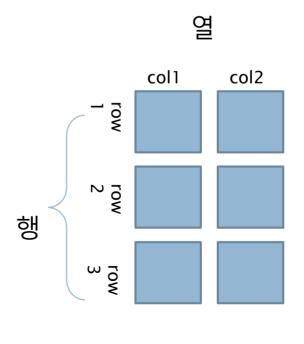
```
Chicago
Name: City, dtype: object
     Name
              Citv
1 Bob Los Angeles
2 Charlie
             Chicago
3
    David
             Houston
    Alice
       Bob
    Charlie
      David
Name: Name, dtype: object
  Age City
2 35 Chicago
3 40 Houston
```

Dataframe 조작

column 추가

DataFrame은 기존에 없는 column에 값을 scala 로 할당시 행에 맞춰 Broadcasting처리

5



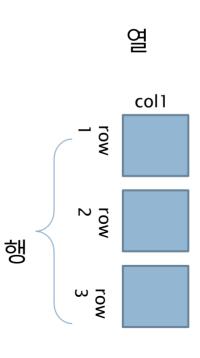
column 삭제 : del

기존에 존재한 column을 del로 삭제 가능

```
# Our small data set
d = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['NewCol'] = 5

del df['NewCol']
print(df)
```



column 삭제 : drop

기존에 존재한 column을 drop으로 삭제 가능

```
import pandas as pd
help(pd.DataFrame.drop)

Help on function drop in module pandas.core.frame:
drop(self, labels: 'IndexLabel' = None, *, axis: 'Axis' = 0, index
```

drop(self, labels: 'IndexLabel' = None, *, axis: 'Axis' = 0, index
 Drop specified labels from rows or columns.

Remove rows or columns by specifying label names and correspon axis, or by specifying directly index or column names. When us multi-index, labels on different levels can be removed by spec the level. See the `user guide <advanced.shown_levels>` for more information about the now unused levels.

Parameters

```
labels : single label or list-like
    Index or column labels to drop. A tuple will be used as a
    label and not treated as a list-like.
axis : {0 or 'index', 1 or 'columns'}, default 0
    Whether to drop labels from the index (0 or 'index') or
    columns (1 or 'columns').
```

```
import pandas as pd

# Our small data set
d = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['NewCol'] = 5

df1 = df.drop("NewCol", axis = 1)
print(df1)
```

```
Rev
0 0
1 1
2 2
3 3
4 4
5 5
6 6
7 7
8 8
9 9
```

column 값 변경

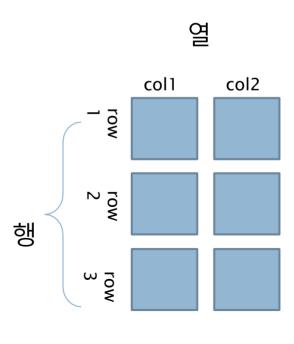
DataFrame은 기존에 존재한 column에 값을 추가할 경우 broadcasting되어 칼럼이 변경

```
import pandas as pd

# Our small data set
d = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['NewCol'] = 5
df['NewCol'] = df['NewCol'] + 1
print(df)
```

	Rev	NewCol
0	0	6
1	1	6
2	2 3	6
3	3	6
4 5	4	6
5	5	6
6	6	6
7	7	6
8	8	6
9	9	6



column 명 변경

column명은 columns로 초기화 하거나 rename으로 특정 column명만 변경

```
import pandas as pd
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
        'Age' : [28, 24, 35, 32].
       'City' : ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
print("Original DataFrame:")
print(df)
# 특정 Column 명 변경 (방법 1)
df.rename(columns = {'Name' : 'First Name', 'City' : 'Hometown'}, inplace = True)
print("₩nDataFrame after renaming some columns (using rename()):")
print(df)
# 모든 Column 명 변경 (방법 2)
df.columns = ['First Name', 'Age', 'Hometown']
print("\nDataFrame after renaming all columns (using columns):")
print(df)
df.columns = ['성' if x=='First Name' else x for x in df.columns]
print("\nDataFrame after renaming all columns (using columns):")
print (df)
```

```
Original DataFrame:
                  City
         28 New York
                 Paris
                Berlin
DataFrame after renaming some columns (using rename()):
 First Name Age Hometown
       John 28 New York
       Anna 24
                    Paris
      Peter 35
                   Berlin
                   London
DataFrame after renaming all columns (using columns):
 First Name Age Hometown
       John 28 New York
       Anna 24
                    Paris
      Peter 35
                   Berlin
                   London
DataFrame after renaming all columns (using columns):
       성 Age Hometown
   John 28 New York
                Paris
               Berlin
               London
```

swap처리

칼럼별 swap 처리를 위해 리스트에 칼럼명을 사용해서 처리

```
import numpy as np
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4).
                 index = ['a', 'b', 'c', 'd'].
                 columns = ['f', 'g', 'h','i'])
print(df)
df[['f', 'g']] = df[['g', 'f']]
print(df)
       g h i
  9 8 10 11
```

Index

행과 열에 들어갈 index 대한 메타데이터 객체화하는 클래스

```
import pandas as pd
help(pd.Index)
Help on class Index in module pandas.core.indexes.base:
class Index(pandas.core.base.IndexOpsMixin, pandas.core.base.PandasObject)
   Index(data=None, dtype=None, copy=False, name=None, tupleize_cols=True, **kwargs) -> 'Index'
    Immutable sequence used for indexing and alignment.
   The basic object storing axis labels for all pandas objects.
   Parameters
   data : array-like (1-dimensional)
    dtype: NumPy dtype (default: object)
       If dtype is None, we find the dtype that best fits the data.
       If an actual dtype is provided, we coerce to that dtype if it's safe,
       Otherwise, an error will be raised.
   copy : bool
        Make a copy of input ndarray.
   name : object
       Name to be stored in the index.
   tupleize_cols : bool (default: True)
        When True, attempt to create a Multilndex if possible.
```

Index 생성하기: int

Integer를 기반으로 Index 생성하기

```
import pandas as pd

idx1 = pd.Index([1, 2, 3, 4])
    idx2 = pd.Index([3, 4, 5, 6])
    print(idx1.difference(idx2))
    print(idx1, idx2)
    idx3 = pd.Index([1, 2], dtype = 'int64')
    print(idx3)

Int64Index([1, 2], dtype='int64')
Int64Index([1, 2, 3, 4], dtype='int64') Int64Index([3, 4, 5, 6], dtype='int64')
Int64Index([1, 2], dtype='int64')
```

Index 생성하기: str

String를 기반으로 Index 생성하기

```
import pandas as pd

idx4 = pd.Index(['a', 'b', 'c'])
print(idx4)

Index(['a', 'b', 'c'], dtype='object')
```

Index 생성하기: DateTime

DateTime를 기반으로 Index 생성하기

```
import pandas as pd

idx5 = pd.Index(pd.date_range('20130101', periods = 3))
print(idx5)

DatetimeIndex(['2013-01-01', '2013-01-02', '2013-01-03'], dtype='datetime64[ns]', freq='D')
```

DataFrame에 index 적용

DataFrame 생성전 직접 Index를 만들고 반영

```
import pandas as pd
inx = pd.Index(['a', 'b', 'c', 'd'])
iny = pd.Index(['A', 'B'])
data = \{'A' : [1, 2, 3, 4],
        'B' : [5, 6, 7, 8]}
df = pd.DataFrame(data, index = inx, columns = iny)
print(df.values)
print(df.index)
print(df.columns)
print(df.describe())
[[1 5]
[2 6]
[3 7]
[4 8]]
Index(['a', 'b', 'c', 'd'], dtype='object')
Index(['A', 'B'], dtype='object')
              Α
count 4.000000 4.000000
      2.500000 6.500000
mean
       1.290994 1.290994
std
      1.000000 5.000000
min
25%
       1.750000 5.750000
50%
       2,500000 6,500000
75%
       3.250000 7.250000
       4.000000 8.000000
max
```

index 초기화

DataFrame 인덱스를 default(integer 형식) 으로 초기화

```
import pandas as pd
data = {'Name' : ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'].
                                                  'Age': [28, 24, 35, 32].
                                                    'City' : ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']}
df = pd.DataFrame(data)
# 임의의 인덱스를 설정합니다.
df.index = ['a', 'b', 'c', 'd']
print("Before reset index:")
print(df)
# 인덱스를 초기화합니다.
df_reset = df.reset_index()
print("\mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{mathcal{m
print(df_reset)
```

```
Before reset_index:
   Name Age
                 City
         28 New York
   John
  Anna 24
               Paris
         35
               Berlin
 Peter
d Linda
             London
After reset_index:
  index
       Name Age
                      City
        .Lohn
              28 New York
              24
                   Paris
        Anna
     c Peter
                    Berlin
     d Linda
                    London
```

index class 속성

Index class 속성	description
values	인덱스의 값
name	인덱스의 이름
nlevels	인덱스의 레벨 수 (MultiIndex의 경우 사용)
ndim	차원
dtype	데이터 타입
hasnans	인덱스에 NaN 값이 있는지 여부
has_duplicates	인덱스에 중복 값이 있는지 여부

속성을 활용한 index 확인

Index 내의 분류 및 중복여부 확인

```
import pandas as pd
# 일의의 인덱스 설정
df.index = ['a', 'b', 'c', 'd']
# Index 객체 가져오기
index = df.index
print("Index values:", index.values) # 인덱스의 값
print("Index name:", index.name) # 인덱스의 이름
print("Index nlevels:", index.nlevels) # 인덱스의 레벨 수 (MultiIndex의 경우 사용)
print("Index ndim:", index.ndim) # 인덱스의 차원
print("Index dtype:", index.dtype) # 인덱스의 데이터 타입
print("Index hasnans:", index.hasnans) # 인덱스에 NaN 값이 있는지 여부
print("Index has_duplicates:", index.has_duplicates) # 인덱스에 중복 값이 있는지 여부
Index values: ['a' 'b' 'c' 'd']
Index name: None
Index nlevels: 1
Index ndim: 1
Index dtype: object
Index hashans: False
Index has duplicates: False
```

연습문제

- 1. 데이터프레임의 'A'와 'B' column을 swap하세요.
- 2. 데이터프레임의 index를 'x', 'y', 'z', 'k'로 변경하세요.
- 3. D column 을 데이터프레임에서 삭제하세요.

가장 처음 시작할 때, 아래의 데이터프레임을 사용하세요:

연습문제 코드

```
import numpy as np
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame({'A' : ['foo', 'bar', 'baz', 'qux'],
                  'B' : ['one', 'one', 'two', 'three'],
                  'C' : np.random.randn(4),
                  'D' : np.random.randn(4)})
print("Original DataFrame:")
print(df)
# 데이터프레임의 'A'와 'B'행을 swap
# df = df.reindex(['B', 'A', 'C', 'D'], axis = 1)
df[['A', 'B']] = df[['B', 'A']]
print("\nDataFrame after swapping 'A' and 'B':")
print(df)
# 데이터프레임의 index를 변경
df.index = ['x', 'y', 'z', 'k']
print("\nDataFrame after changing index:")
print(df)
# 'D' 열을 데이터프레임에서 삭제
df = df.drop('D', axis = 1)
print("\nDataFrame after deleting 'D':")
print(df)
```

DATAFRAME 메소드

타입 변환 후 생성 : astype

타입을 변경해서 다른 dataframe 생성

```
f g h i
a 0 1 2 3
b 4 5 6 7
c 8 9 10 11
d 12 13 14 15
    f g h i
a 0.0 1.0 2.0 3.0
b 4.0 5.0 6.0 7.0
c 8.0 9.0 10.0 11.0
d 12.0 13.0 14.0 15.0
a 0.0
b 4.0
c 8.0
d 12.0
Name: f, dtype: float64
```

카피 후 생성 : copy

copy 메소드를 이용해서 생성하면 다른 인스턴스가 생성되지만 값을 비교(==)와 인스턴스비교(is)는 다 른 결과가 나옴

```
f g h i
a 0 1 2 3
b 4 5 6 7
c 8 9 10 11
d 12 13 14 15
  f g h i
a 0 1 2 3
b 4 5 6 7
c 8 9 10 11
d 12 13 14 15
140213730078592 140213730074704
f True
g True
h True
i True
dtype: bool
False
```

Iterable 처리: iterrows

Dataframe을 iterable 하게 처리하면 행명과 행값들의 쌍(index, Series)으로 조회

```
<generator object DataFrame.iterrows at 0x7f85dd8a3d80>
Name: a, dtype: int64
b f
Name: b, dtype: int64
     10
Name: c, dtype: int64
    12
     13
     14
     15
Name: d. dtvpe: int64
```

칼럼 삽입: insert

Insert 메소드를 이용해서 새로운 칼럼을 삽입

```
import numby as no
import pandas as pd
                                                               import pandas as pd
help(pd.DataFrame.insert)
                                                               df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4).
                                                                                 index = ['a', 'b', 'c', 'd'], columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
Help on function insert in module pandas.core.frame:
                                                               print(df)
                                                               df.insert(4, 'j', [99, 999, 999, 9999])
insert(self, loc: 'int', column: 'Hashable', value: 'Scalar |
   Insert column into DataFrame at specified location.
                                                               print(df)
   Raises a ValueError if `column` is already contained in th
   unless `allow_duplicates` is set to True.
   Parameters
   loc : int
       Insertion index. Must verify 0 <= loc <= len(columns)</pre>
   column : str. number, or hashable object
       Label of the inserted column.
                                                                     9 10 11
   value: Scalar, Series, or array-like
                                                              d 12 13 14 15 9999
   allow_duplicates: bool, optional, default lib.no_default
```

칼럼 삭제: pop

Pop 메소드를 이용해서 칼럼을 꺼낸 후 삭제하기

```
import pandas as pd
help(pd.DataFrame.pop)

Help on function pop in module pandas.core.frame:
pop(self, item: 'Hashable') -> 'Series'
    Return item and drop from frame. Raise KeyError if not found.

Parameters
-----
item: label
    Label of column to be popped.
```

```
import numpy as np
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4).
                  index = ['a', 'b', 'c', 'd'], columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
print(df)
df.insert(4, 'i', [99, 999, 999, 9999])
print(df)
df.pop('j')
print(df)
          14 15
                  9999
      9 10 11
d 12 13 14 15
```

isnull/notnull

Null 여부 체크하여 boolean 표현으로 확인

```
9.0
               10.0
  12.0
        13.0
               14.0 15.0
   NaN
         NaN
                NaN
                      NaN
         NaN
   NaN
                NaN
                      NaN
    NaN
         NaN
                NaN
                      NaN
    NaN
         NaN
                NaN
                      NaN
    False
    False
     False
     False
     True
      True
      True
      True
Name: f, dtype: bool
      True
      True
      True
     True
     False
     False
     False
     False
Name: f, dtype: bool
```

Replace : 원소 한 개 변경

DataFrame 내의 원소를 검색한 후에 대치시킴

```
import numpy as np
import pandas as pd
obj1 = pd.DataFrame(data = np.arange(16).reshape(4, 4).
                   index = ['a', 'b', 'c', 'd'], columns = ['a', 'b', 'c', 'd'])
obj1.replace(to_replace = 0, value = 999, inplace = True)
print(obj1)
print(obi1.replace(to_replace = 2, value = 888, inplace = True))
print(obj1)
print(obj1['d'].replace(3, 777, inplace = True))
print(obi1)
      9 10 11
           888 3
           10 11
            14 15
None
           888 777
           10 11
```

Replace : 원소 여러 개 변경

DataFrame 내의 원소를 검색한 후에 대치시킴

```
a b c d
a 999 999 2 3
b 4 5 6 7
c 8 9 10 11
d 12 13 14 15
a b c d
a 999 999 2 888
b 888 888 6 7
c 8 9 10 11
d 12 13 14 15
a b c d
a 12 13 14 15
c a b c d
a 999 999 2 888
b 88 88 6 7
c 8 9 777 777
d 12 13 14 15
```

DataFrame sort_value

DataFrame 내의 원소에 대한 sorting 처리. Inplace를 통해 기존 dataframe을 변환

```
import numpy as np
import pandas as pd
data = np.random.permutation(np.arange(16))
obj1 = pd.DataFrame(data = data.reshape(4, 4),
                    index = ['ar', 'br', 'cr', 'dr'], columns = ['a', 'b', 'c', 'd'])
print(obj1)
obil.sort_values('a', inplace = True)
print(obj1)
```

<u>DataFrame head 검색</u>

default=5까지 처음 5열을 검색

```
import pandas as pd
help(pd.DataFrame.head)

Help on function head in module pandas.core.generic:
head(self: 'NDFrameT', n: 'int' = 5) -> 'NDFrameT'
    Return the first `n` rows.

This function returns the first `n` rows for the object based on position. It is useful for quickly testing if your object has the right type of data in it.

For negative values of `n`, this function returns all rows exc
```

If n is larger than the number of rows, this function returns

the last `[n]` rows, equivalent to ``df[:n]``.

```
# Our small data set
d = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['col'] = df['Rev']
i = ['a', 'b', 'c', 'd', 'e', 'f', 'g', 'h', 'i', 'j']
df.index = i
print(df.head())
```

```
Rev col
a 0 0
b 1 1
c 2 2
d 3 3
e 4 4
```

DataFrame tail 검색

default=5까지 끝에서 5열을 검색

```
import pandas as pd
help(pd.DataFrame.tail)

Help on function tail in module pandas.core.generic:
tail(self: 'NDFrameT', n: 'int' = 5) -> 'NDFrameT'
    Return the last `n` rows.

This function returns last `n` rows from the object bas position. It is useful for quickly verifying data, for after sorting or appending rows.

For negative values of `n`, this function returns all r the first `|n|` rows, equivalent to ``df[|n|:]``.

If n is larger than the number of rows, this function r
```

```
import pandas as pd

# Our small data set
d = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['col'] = df['Rev']
i = ['a', 'b', 'c', 'd', 'e', 'f', 'g', 'h', 'i', 'j']
df.index = i
print(df.tail())

Rev col
f 5 5
```

연습문제

- 1. 주어진 iterable을 데이터프레임으로 변환하세요.
- replace 함수를 사용하여 데이터프레임 내의 특정 값들을 대체하세요.
 2->20, 3 ->30
- 3. sort_values 함수를 사용하여 C 열을 기준으로 데이터를 정렬하세요.
- 4. iterrows 함수를 사용하여 3번째로 큰 행을 찾아 출력하세요.

data iterable = [('A', [1, 2, 3, 4]), ('B', [4, 3, 2, 1]), ('C', [6, 7, 8, 10])]

연습문제 코드

```
import pandas as pd
# 주어진 iterable을 데이터프레임으로 변환
data_iterable = [('A', [1, 2, 3, 4]), ('B', [4, 3, 2, 1]), ('C', [6, 7, 8, 10])]
df = pd.DataFrame(dict(data_iterable))
# replace 함수를 사용하여 데이터프레임 내의 특정 값들을 대체
df['A'] = df['A'].replace(2, 20)
df['B'] = df['B'].replace(3, 30)
# sort_values 함수를 사용하여 'C'열을 기준으로 데이터를 정렬
df = df.sort values('C', ascending = False)
# 'C'열에서 3번째로 큰 값을 가진 데이터를 출력
third_largest_value = df['C'].unique()[2]
for index, row in df.iterrows():
 if row['C'] == third_largest_value:
   print(row)
   break
A 20
```

B 30 C 7 Name: 1, dtype: int64

연산/통계

산술연산자 이용

산술 연산자, 산술 메소드	description	
+ , add()	덧셈을 수행합니다.	
- , sub()	뺄셈을 수행합니다.	
* , mul()	곱셈을 수행합니다.	
/ , div()	나눗셈을 수행합니다.	
// , floordiv()	나눗셈의 몫을 반환합니다.	
% , mod()	나눗셈의 나머지를 반환합니다.	
** , pow()	제곱을 계산합니다.	

산술연산자 이용

산술연산자를 이용한 dataframe간 연산

```
import pandas as pd
# 예제 DataFrame 생성
data1 = \{'A' : [1, 2, 3],
        'B' : [4, 5, 6].
        'C' : [7, 8, 9]}
data2 = \{'A' : [10, 11, 12],
        'B' : [13, 14, 15],
        'C' : [16, 17, 18]}
df1 = pd.DataFrame(data1)
df2 = pd.DataFrame(data2)
print("df1:")
print(df1)
print("\ndf2:")
print(df2)
# 덧셈 연산을 수행합니다.
addition = df1 + df2
subtraction = df1 - df2
multiplication = df1 * df2
division = df1 / df2
modulus = df1 % df2
floor_division = df1 // df2
exponentiation = df1 ** df2
print(addition)
print(subtraction)
print(multiplication)
print(division)
print(modulus)
print(floor_division)
print(exponentiation)
```

```
df1:
  A B C
0 1 4 7
1 2 5 8
2 3 6 9
df2:
   A B C
0 10 13 16
1 11 14 17
2 12 15 18
   A B C
0 11 17 23
1 13 19 25
2 15 21 27
  A B C
0 -9 -9 -9
1 -9 -9 -9
2 -9 -9 -9
   A B
0 10 52 112
1 22 70 136
2 36 90 162
                 В
        Α
0 0.100000 0.307692 0.437500
1 0.181818 0.357143 0.470588
2 0.250000 0.400000 0.500000
  A B C
0 1 4 7
1 2 5 8
2 3 6 9
    B C
0 0 0 0
1 0 0 0
2 0 0 0
                  В
            67108864
                        33232930569601
    2048
          6103515625
                       2251799813685248
2 531441 470184984576 150094635296999121
```

산술연산자 이용

산술메소드를 이용한 dataframe간 연산

```
import pandas as pd
# 예제 DataFrame 생성
data1 = \{'A' : [1, 2, 3],
        'B' : [4, 5, 6],
        'C' : [7, 8, 9]}
data2 = {'A' : [10, 11, 12],}
         'B' : [13, 14, 15],
         'C' : [16, 17, 18]}
df1 = pd.DataFrame(data1)
df2 = pd.DataFrame(data2)
print("df1:")
print(df1)
print("#ndf2:")
print(df2)
# 덧셈 연산을 수행합니다.
addition = df1.add(df2)
subtraction = df1.sub(df2)
multiplication = df1.mul(df2)
division = df1.div(df2)
modulus = df1.mod(df2)
floor_division = dfl.floordiv(df2)
exponentiation = df1.pow(df2)
print(addition)
print(subtraction)
print(multiplication)
print(division)
print(modulus)
print(floor division)
print(exponentiation)
```

```
df1:
  A B C
0 1 4 7
1 2 5 8
2 3 6 9
df2:
   A B C
N 10 13 16
1 11 14 17
2 12 15 18
   A B
0 11 17 23
1 13 19 25
2 15 21 27
  A B C
0 -9 -9 -9
1 -9 -9 -9
2 -9 -9 -9
   A B C
0 10 52 112
1 22 70 136
2 36 90 162
0 0.100000 0.307692 0.437500
1 0.181818 0.357143 0.470588
2 0.250000 0.400000 0.500000
  A B C
0 1 4 7
  2 5 8
2 3 6 9
    B C
0 0 0 0
1 0 0 0
2 0 0 0
            67108864
                        33232930569601
    2048
           6103515625
                       2251799813685248
2 531441 470184984576 150094635296999121
```

칼럼간 산술연산

산술연산에 대한 처리

```
dataframe add a
    16
    24
Name: f, dtype: int64
dataframe sub a 0
   Π
    Ω
Name: f. dtvpe: int64
dataframe sub a
    16
     64
  144
Name: f. dtvpe: int64
dataframe sub a NaN
b 1.0
   1.0
  1.0
Name: f. dtype: float64
dataframe truediv a NaN
   1.0
   1.0
d 1.0
Name: f, dtype: float64
dataframe floordiv a O
Name: f. dtype: int64
dataframe mod a O
    Π
    0
Name: f, dtype: int64
```

Dataframe broadcasting

스칼라 값과의 브로드캐스팅	스칼라 값을 모든 요소에 적용
DataFrame간 브로드캐스팅	동일한 크기가 아닌 DataFrame 간의 연산을 수행할 때, 열 이름이 일 치하는 요소끼리 연산이 수행
Series와의 브로드캐스팅	Series 객체의 인덱스와 DataFrame의 열 이름이 일치하는 경우, Series 의 값이 해당 열의 모든 요소에 브로드캐스팅

```
import numby as no
import pandas as pd
# 스칼라 값과의 브로드캐스팅
df = pd.DataFrame(\{'A': [1, 2, 3], 'B': [4, 5, 6]\})
scalar = 10
result_scalar = df + scalar
print("Broadcasting with scalar:")
print(result_scalar)
df['D'] = [1,2,3]
# 다른 DataFrame과의 브로드캐스팅
df_{other} = pd.DataFrame(\{'A': [10, 20, 30], 'B': [40, 50, 60]\})
result_df = df + df_other
print("#nBroadcasting with another DataFrame:")
print(result_df)
# Series와의 브로드캐스팅
series = pd.Series([100, 200, 300], index=['A', 'B', 'C'])
result_series = df + series
print("\mathbb{#nBroadcasting with a Series:")
print(result_series)
```

```
Broadcasting with scalar:

A B

0 11 14

1 12 15

2 13 16

Broadcasting with another DataFrame:

A B D

0 11 44 NaN

1 22 55 NaN

2 33 66 NaN

Broadcasting with a Series:

A B C D

0 101.0 204.0 NaN NaN

1 102.0 205.0 NaN NaN

2 103.0 206.0 NaN NaN
```

DataFrame describe

Data의 통계량을 요약 Column별 count, mean, std, min, max, percentile 제공

```
import pandas as pd
# 예제 DataFrame 생성
data = {
   'Name': ['John', 'Anna', 'Peter', 'Linda'],
   'Age': [28, 24, 35, 32].
   'City': ['New York', 'Paris', 'Berlin', 'London']
df = pd.DataFrame(data)
print("DataFrame:")
print(df)
# describe() 메서드를 사용하여 DataFrame의 요약 통계량 계산
summary = df.describe()
print("\nSummary Statistics:")
print(summary)
```

```
DataFrame:
    Name Age
                  City
          28 New York
   John
1 Anna
         24
              Paris
          35
2 Peter
                Berlin
3 Linda
                London
Summary Statistics:
            Age
       4.000000
count
      29.750000
mean
      4.787136
std
      24.000000
min
      27.000000
25%
      30.000000
50%
      32.750000
75%
      35,000000
max
```

Describe내 값을 메소드로 확인

describe() 에 결과를 mean()메소드로 확인

```
import numpy as no
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(30).reshape(5, 6))
print(df.describe())
print("df mean ", df.mean())
                                              3
              0
       5.000000
                  5.000000
                             5.000000
                                       5.000000
                                                  5.000000
                                                             5.000000
count
      12.000000 13.000000
                            14.000000
                                      15.000000 16.000000
                                                           17.000000
mean
       9.486833
                  9.486833
                             9.486833
                                      9.486833
                                                             9.486833
std
                                                  9.486833
       0.000000 1.000000
                             2.000000
                                      3.000000
                                                  4.000000
                                                             5.000000
min
25%
       6.000000 7.000000
                             8.000000
                                      9.000000 10.000000
                                                            11.000000
50%
      12.000000 13.000000
                            14.000000
                                      15.000000
                                                 16.000000
                                                            17.000000
75%
      18.000000 19.000000
                            20.000000
                                      21.000000
                                                 22.000000
                                                            23.000000
      24.000000 25.000000
                            26.000000
                                      27.000000
                                                 28.000000
                                                            29.000000
max
df mean O
           12.0
    13.0
   14.0
   15.0
    16.0
    17.0
dtype: float64
```

합,평균, 표준편차, 분산: 열

열에 대한 합,평균, 표준편차, 분산 처리

```
12 13 14 15
    24
    28
    32
    36
dtype: int64
    6.0
   7.0
    8.0
    9.0
dtype: float64
    5.163978
    5.163978
    5.163978
    5.163978
dtype: float64
    26.666667
   26.666667
   26,666667
    26.666667
dtype: float64
```

합,평균, 표준편차, 분산:행

행에 대한 합,평균, 표준편차, 분산 처리

```
- 6
    22
    38
    54
dtype: int64
    1.5
    5.5
    9.5
    13.5
dtype: float64
   1.290994
  1.290994
  1.290994
C
   1.290994
dtype: float64
   1.666667
  1.666667
 1.666667
  1.666667
dtype: float64
```

min/max : 열

열에 대한 min/max 처리

```
import numpy as no
import pandas as pd
import inspect as ins
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4),
                 index = ['a', 'b', 'c', 'd'],
                 columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
print(df)
print(df.min(axis = 0))
print(df.max(axis = 0))
  8 9 10 11
d 12 13 14 15
dtype: int64
   12
   13
  14
    15
dtype: int64
```

min/max : 행

행에 대한 min/max 처리

```
import numpy as np
import pandas as pd
import inspect as ins
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4),
                 index = ['a', 'b', 'c', 'd'],
                 columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
print(df)
print(df.min(axis = 1))
print(df.max(axis = 1))
  8 9 10 11
d 12 13 14 15
  12
dtype: int64
   11
    15
dtype: int64
```

All

논리 연산에 대한 행(axis=1), 열(axis=0)에 대한 처리

```
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4),
                 index = ['a', 'b', 'c', 'd'],
                 columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
print(df)
print((df == df).all(axis = 0))
print((df == df).all(axis = 1))
     9 10 11
d 12 13 14 15
   True
   True
   True
    True
dtype: bool
    True
   True
    True
    True
dtype: bool
```

any

행과 열의 논리 연산을 한 결과에 대해 축약형 논리 값 표시

```
import numpy as np
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4),
                index = ['a', 'b', 'c', 'd'],
                columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
print(df)
print((df > 5),any(axis = 0))
print((df > 5),any(axis = 1))
         10 11
                                        a False False False
  12 13
                                          False False
                                                            True
                                                                   True
    True
                                            True
                                                   True
                                                            True
                                                                    True
    True
                                                            True
                                            True
                                                    True
                                                                    True
   True
    True
dtype: bool
    False
   True
     True
     True
dtype: bool
```

equals()

계산된 결과가 동등한지 처리하는 메소드

True

Data import, export

Import : read_csv('파일경로/파일이름.csv') export : data.to_csv('파일경로/파일명.csv', index = False)

```
import pandas as pd
# 데이터프레임 생성
data = {'Name': ['Tom', 'Nick', 'John', 'Tom'],
       'Age': [20, 21, 19, 18].
       'Gender': ['Male', 'Male', 'Male', 'Male']}
df = pd.DataFrame(data)
# 데이터프레임을 'my_data.csv' 파일로 저장
df.to_csv('my_data.csv', index = False)
# 'my_data.csv' 파일을 읽어들여 새로운 데이터프레임 생성
new_df = pd.read_csv('mv_data.csv')
print(new_df)
  Name Age Gender
  Tom
        20
            Male
  Nick 21 Male
  John
       19
            Male
       18
   Tom
             Male
```

시계열 데이터

Index가 시계열 데이터인 데이터 (2021-03-26 21:06:29.35)

Data_range: 시작, 끝 시간을 통해 index 생성

Resample : 데이터를 특정 주기로 추출

```
import numpy as np
import pandas as pd

date_idx = pd.date_range("2023/1/01", "2023/7/01", freq='w')

I = len(date_idx)

df = pd.DataFrame(np.random.randn(I, I), index = date_idx)

print(df.head())

resample = df.resample("m")

print(resample.first())

print(resample.mean())
```

```
2
2023-01-01 0.053235 1.308637 -0.297778 1.080034 1.254741 -0.553223
2023-01-08 -0.511498 1.294382 0.564162 0.098907 -0.195665 -1.516977
2023-01-15 0.019408 -0.090466 -1.005783 0.293538 -0.174458 -1.481576
2023-01-22 0.157972 -1.030956 0.454619 -0.797458 -1.842199 -0.333161
8
                                        9 ...
2023-01-01 -1.531054 0.251069 1.775010 -1.244792 ... 1.089860 -1.0
2023-01-08 -0.733258 -0.223582 -0.685662 -0.033860 ... 1.208476 0.4
2023-01-15 -0.267106 0.048387 -1.256633 0.363592 ... -1.116174 -0.4
2023-01-29 0.993480 -2.077730 0.865706 1.424244 ... -0.350070 0.3
                                20
                       19
2023-01-08 -0.392589 0.192110 -0.572805 -0.158747 0.986850 1.474007
2023-01-15 0.306365 -0.742534 0.312897 0.560748 -0.790920 -1.035521
2023-01-22 -0.806385 -0.175612 0.213103 0.241251 1.578347 -0.119769
2023-01-29 -1.416976 1.204031 0.153536 1.341130 1.495042 -0.644658
2023-01-01 1.805569 0.271337
2023-01-08 0.629361 -0.297793
2023-01-15 1.984777 0.263940
2023-01-22 -1.388890 0.398037
2023-01-29 -1.168753 0.133488
[5 rows x 26 columns]
              0
                      1
                               2
                                        3
2023-01-31 0.053235 1.308637 -0.297778 1.080034 1.254741 -0.553223
2023-02-28 0.091863 -1.565904 1.068123 0.485601 -0.033029 2.227276
2023-03-31 2.812615 1.281153 0.369817 -0.894421 1.009199 0.853354
2023-04-30 -1.026697 0.790263 1.815823 -0.103652 0.629095 0.251795
2023-05-31 -1.770744 0.681426 -0.397271 -1.309571 -1.574932 -0.346916
2023-06-30 1.517156 0.109748 -1.925071 -0.194772 2.028717 -0.831925
```

연습문제

- 1. 모든 열에 대해 각 값에서 열의 평균을 빼는 산술 연산을 적용하세요.
- 2. 그 후에, 각 열의 표준편차를 계산하세요.
- 3. 마지막으로, 'A'열에서 값이 50보다 큰 값이 있는지 any 함수를 사용하여 확인하세요.

```
np.random.seed(0)
df = pd.DataFrame(np.random.randint(0,100,size=(100, 4)),
columns=list('ABCD'))
```

모든 열에 대해 각 값에서 열의 평균을 빼는 산술 연산을 적용 df = df.apply(lambda x: x - x.mean())

연습문제 코드

```
import numpy as np
import pandas as pd
# Seed for reproducibility
np.random.seed(0)
# 초기 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame(np.random.randint(0, 100, size = (100, 4)), columns = list('ABCD'))
print("Original DataFrame:")
print(df)
#모든 열에 대해 각 값에서 열의 평균을 빼는 산술 연산을 적용
df = df.apply(lambda x: x - x.mean())
print("\nDataFrame after arithmetic operation:")
print(df)
# 각 열의 표준편차를 계산
std dev = df.std()
print("#nStandard deviation of each column:")
print(std_dev)
# 'A'열에서 값이 50보다 큰 값이 있는지 any 함수를 사용하여 확인
check = (df['A'] > 50).any()
print("#nCheck if any value in column 'A' is greater than 50:")
print(check)
```

데이터 병합

행과 열기준으로 연결 1

행/열기준으로 두 객체를 연결

```
import numpy as np
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4),
                 index = ['a', 'b', 'c', 'd'],
                 columns = ['f', 'g', 'h', 'i'])
print(pd.concat([df, df]))
print(pd.concat([df, df], axis = 1))
   8 9 10 11
d 12 13 14 15
   8 9 10 11
  12 13 14 15
```

행과 열기준으로 연결 2

Axis=0 일 때 Column이 맞지 않는 경우 Nan값 포함하여 concat.

```
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df1 = pd.DataFrame({'A': ['B0', 'B1', 'B2', 'B3'],
                   'B': ['CO', 'C1', 'C2', 'C3'],
                   'C': ['D0', 'D1', 'D2', 'D3']}.
                  index=[0, 1, 2, 3])
df2 = pd.DataFrame({'A': ['B4', 'B5', 'B6', 'B7']},
                   'C': ['C4', 'C5', 'C6', 'C7'],
                   'E': ['E4', 'E5', 'E6', 'E7']},
                  index=[4, 5, 2, 3]
print("Original DataFrames:")
print(df1)
print(df2)
# concat 함수를 사용하여 dfl과 df2를 연결
df_concat = pd.concat([df1, df2])
print("\nDataFrame after concatenation:")
print(df_concat)
```

```
Original DataFrames:
       В
         С
     CO DO
     C1 D1
 B2 C2 D2
3 B3 C3 D3
     C E
4 B4 C4 E4
5 B5 C5 E5
DataFrame after concatenation:
           С
 BO
      CO
          DΩ
             NaN
  В1
      C1
          D1
             NaN
2 B2
          D2
             NaN
      C3
          D3
             NaN
  B4 NaN C4
             E4
 B5
     NaN C5
              F5
      NaN
              E6
              F7
 R7 NaN
```

행과 열기준으로 연결 3

Axis=0 일 때 Column의 순서가 맞지 않으면 자동 맞춤

```
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df1 = pd.DataFrame({'A': ['B0', 'B1', 'B2', 'B3'],
                   'B': ['CO', 'C1', 'C2', 'C3'],
                   'C': ['DO', 'D1', 'D2', 'D3']},
                  index=[0, 1, 2, 3])
df2 = pd.DataFrame({'A': ['B4', 'B5', 'B6', 'B7'],
                   'C': ['C4', 'C5', 'C6', 'C7'],
                   'E': ['E4', 'E5', 'E6', 'E7']},
                  index=[4, 5, 2, 3])
print("Original DataFrames:")
print(df1)
print(df2)
# concat 함수를 사용하여 dfl과 df2를 연결
df concat = pd.concat([df1, df2])
print("\nDataFrame after concatenation:")
print(df_concat)
```

```
Original DataFrames:
         C
     CO DO
         D1
 B2 C2 D2
 B3 C3 D3
4 B4 C4 E4
5 B5 C5 F5
2 B6
     C6 E6
3 B7 C7 E7
DataFrame after concatenation:
       CO
          DΟ
  B0
             NaN
      C1 D1 NaN
2 B2
      C2 D2 NaN
3 B3
      C3 D3
              NaN
     NaN C4
              F4
      NaN C5
               E5
 R5
               E6
      NaN C6
     NaN C7
```

병합

Data를 특정 기준열에 맞춰 병합

```
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df1 = pd.DataFrame({'A': ['AO', 'A1', 'A2'],
                   'B': ['B0', 'B1', 'B2'].
                   'kev': ['K0', 'K1', 'K2']})
df2 = pd.DataFrame({'C': ['CO', 'C1', 'C2'],
                   'D': ['D0', 'D1', 'D2'].
                   'kev': ['K0', 'K2', 'K3']})
print("Original DataFrames:")
print(df1)
print(df2)
# merge 함수를 사용하여 df1과 df2를 'key' 열을 기준으로 병합
df_merge = pd.merge(df1, df2, on='key')
print("\nDataFrame after merge:")
print(df_merge)
```

```
Original DataFrames:

A B key

O AO BO KO

1 A1 B1 K1

2 A2 B2 K2

C D key

O CO DO KO

1 C1 D1 K2

2 C2 D2 K3

DataFrame after merge:

A B key C D

O AO BO KO CO DO

1 A2 B2 K2 C1 D1
```

Inner join

subject_id에 값으로 일치하는 것만 처리

```
subject id first name last name
                    Alex Anderson
                          Ackerman
                  Allen
                               ΑLi
                  Alice
                              Aoni
                  Avound
                           Atiches
  subject_id first_name last_name
0
                   Billy
                            Bonder
                   Brian
                             Black
                    Bran
                           Balwner
                             Brice
                   Bryce
                   Bettv
                            Btisan
  subject_id first_name_x last_name_x first_name_y last_name_y
0
                    Alice
                                  Aoni
                                               Billy
                                                          Bonder
                               Atiches
                    Avoung
                                               Brian
                                                           Black
  subject_id first_name_x last_name_x first_name_y last_name_y
                    Alice
                                  Aoni
                                               Rillv.
                                                          Ronder
                               Atiches
                                               Brian
                                                           Black
                    Avoung
```

Outer join

열기준(subject_id)으로 모든 것을 표시

```
import pandas as pd
raw_data = {'subject_id' : ['1', '2', '3', '4', '5'],
            'first_name' : ['Alex', 'Amy', 'Allen', 'Alice', 'Ayoung'],
            'last_name' : ['Anderson', 'Ackerman', 'Ali', 'Aoni', 'Atiches']}
df_a = pd.DataFrame(raw_data, columns = ['subject_id', 'first_name', 'last_name'])
raw_data = {'subject_id' : ['4', '5', '6', '7', '8'],
            'first_name': ['Billy', 'Brian', 'Bran', 'Bryce', 'Betty'],
            'last name' : ['Bonder', 'Black', 'Balwner', 'Brice', 'Btisan']}
df b = pd.DataFrame(raw data, columns = ['subject id', 'first name', 'last name'])
print(pd.merge(df_a, df_b, on = 'subject_id', how = 'outer'))
 subject_id first_name_x last_name_x first_name_y last_name_y
                     Alex.
                             Anderson
                                               NaN
                                                            NaN
                      Amv
                             Ackerman
                                               NaN
                                                            NaN
                                  Ali
                    Allen
                                               NaN
                                                            NaN
                                             Billy
                    Alice
                                                         Bonder
                                 Aoni
                   Avoung
                              Atiches
                                             Brian
                                                          Black
                      NaN
                                  NaN
                                              Bran
                                                        Balwner
                                  NaN
                                                          Brice
                      NaN
                                              Brvce
                      NaN
                                  NaN
                                              Betty
                                                         Btisan
```

연습문제

- 1. merge 함수를 사용하여 df1과 df2를 'key' 열을 기준으로 병합하세요..
- 2. Key열을 index 값으로 설정하고
- 3. concat 함수를 사용하여 df1과 df2를 가로 방향으로 연결하세요.

```
df1 = pd.DataFrame({
    'A': ['A0', 'A1', 'A2'],
    'B': ['B0', 'B1', 'B2'],
    'key': ['K0', 'K1', 'K2']
})

df2 = pd.DataFrame({
    'C': ['C0', 'C1', 'C2'],
    'D': ['D0', 'D1', 'D2'],
    'key': ['K0', 'K1', 'K2']
}
```

연습문제 코드

```
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df1 = pd.DataFrame(\{'A': ['AO', 'A1', 'A2'],
                  'B' ['B0', 'B1', 'B2'],
                   'key': ['K0', 'K1', 'K2']})
df2 = pd.DataFrame({'C': ['CO', 'C1', 'C2'].
                   'D': ['D0', 'D1', 'D2'].
                   'kev': ['K0', 'K1', 'K2']})
print("Original DataFrames:")
print(df1)
print(df2)
# merge 함수를 사용하여 dfl과 df2를 'key' 열을 기준으로 병합
df_merge = pd.merge(df1, df2, on='key')
print("\nDataFrame after merge:")
print(df merge)
# concat 함수를 사용하여 dfl과 df2를 가로 방향으로 연결
df_concat = pd.concat([df1.set_index('key'), df2.set_index('key')], axis=1)
print("\modelnataFrame after concatenation:")
print(df_concat)
```

Multi index 데이터프레임

MultiIndex

Index나 column에 대한 메타데이터에 대한 객체화

```
import pandas as pd
help(pd.MultiIndex)
Help on class Multilndex in module pandas.core.indexes.multi:
class MultiIndex(pandas.core.indexes.base.Index)
    MultiIndex(levels=None, codes=None, sortorder=None, names=None, dtype=None, copy=False, name=None,
    A multi-level, or hierarchical, index object for pandas objects.
    Parameters
    levels: sequence of arrays
        The unique labels for each level.
    codes: sequence of arrays
        Integers for each level designating which label at each location.
    sortorder : optional int
        Level of sortedness (must be lexicographically sorted by that
        Tevel).
    names: optional sequence of objects
        Names for each of the index levels, (name is accepted for compat).
    copy : bool, default False
        Copy the meta-data.
    verify integrity: bool, default True
        Check that the levels/codes are consistent and valid.
```

표에 대한 메타데이터 관리

실제 데이터를 접근할 때 별도의 메타데이터로 관리 가 필요할 경우

names는 각 열의 명 을 관리

levels는 각 열의 대 표값을 list로 관리

codes는 각 열의 실 제 위치를 관리

\	number	color	
	1	red	
 1	1	blue	
/	2	red	,
	2	blue	객체화

Index에 대한 객체

Levels, Codes/labels, names으로 분리해서 접근 할 수 있 는 정보를 관리

<u>Index(행)</u>

names

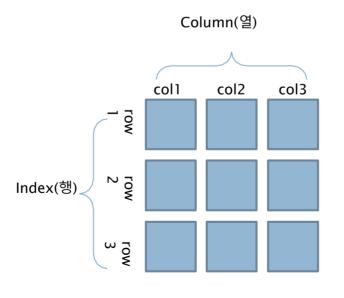
Levels에 대한 명

levels

Index에 대한 이름관리

Codes

Index에 대한 위치관리



Column(열)

names

Levels에 대한 명

levels

Column 에 대한 이름관리

Codes

Column 에 대한 위치관리

MultiIndex 생성하기: tuple

Tuple 형태로 전달시 계층에 대한 이름(levels), 각 이름 별 계층 위치(codes) 그리고 level에 대한 이름(names)

MultiIndex 생성하기: array

List로 lable 형태로 전달시 계층에 대한 이름 (le vels), 각 이름별 계층 위치(codes) 그리고 level에 대한 이름(names)

MultiIndex 생성하기: product

List를 level 형태로 전달시 계층에 대한 이름 (le vels), 각 이름별 계층 위치(codes) 그리고 level에 대한 이름(names)

```
import pandas as pd
numbers = [0, 1, 2]
colors = ['green', 'purple']
mi = pd.MultiIndex.from_product([numbers, colors], names = ['number', 'color'])
print(mi)
print(mi.levels)
print(mi.codes)
print(mi.names)
MultiIndex([(0, 'green').
            (0, 'purple').
            (1, 'green'),
            (1, 'purple').
            (2, 'green'),
            (2. 'purple')],
           names=['number', 'color'])
[[0, 1, 2], ['green', 'purple']]
[[0, 0, 1, 1, 2, 2], [0, 1, 0, 1, 0, 1]]
['number', 'color']
```

DataFrame: 상위 column 조회

DataFrame은 column 구조에 따라 구분해서 접근 해서 조회함

```
import numpy as np
import pandas as pd
arrays = [['bar', 'bar', 'baz', 'baz', 'foo', 'foo', 'qux', 'qux'],
          ['one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two']]
tuples = list(zip(*arrays))
index = pd.MultiIndex.from tuples(tuples, names = ['first', 'second'])
df = pd.DataFrame(np.random.randn(3, 8), index = ['A', 'B', 'C'], columns = index)
print(type(df['bar']))
print(df['bar'])
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
second
             one
                       two
       0.294810 -0.197397
       1.705716 -1.782617
       1.241464 -0.518545
```

DataFrame 조회 : 하위 칼럼

DataFrame은 column 구조에 따라 순차적 접근해 서 조회함

```
import numby as no
import pandas as pd
arrays = [['bar', 'bar', 'baz', 'foo', 'foo', 'qux', 'qux'],
         ['one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two']]
tuples = list(zip(*arrays))
index = pd.MultiIndex.from_tuples(tuples, names = ['first', 'second'])
df = pd.DataFrame(np.random.random(3, 8), index = ['A', 'B', 'C'], columns = index)
print(df['bar', 'one'])
print(df['bar']['one'])
  1.077595
B 1.011048
C -1.240030
Name: (bar, one), dtype: float64
   1.077595
B 1.011048
C -1.240030
Name: one, dtype: float64
```

연습문제

- 1. 아래와 같은 multi column dataframe을 만들고
- 2. 레벨 0 인덱스가 2인 모든 행을 선택하세요
- 3. 이러한 행에서 'A'와 'B'열의 평균을 계산하세요.

```
import pandas as pd
import numpy as np

np.random.seed(0)

index = pd.MultiIndex.from_tuples([(i, j) for i in range(5) for j in range(5)])

df = pd.DataFrame(np.random.randint(0, 100, size=(25, 4)), index=index, columns=list('ABCD'))
```

연습문제 코드

```
import pandas as pd
import numpy as no
# Seed for reproducibility
np.random.seed(0)
# 초기 멀티 컬럼 데이터프레임 생성
index = pd.MultiIndex.from_tuples([(i, j) for i in range(5) for j in range(5)])
df = pd.DataFrame(np.random.randint(0, 100, size=(25, 4)), index=index, columns=list('ABCD'))
print("Original DataFrame:")
print(df)
#레벨 0 인덱스가 2인 모든 행을 선택
df indexed = df.loc[2]
print("\mnDataFrame after indexing with level 0 index equal to 2:")
print(df_indexed)
# 선택된 행에서 'A'와 'B'열의 평균을 계산
average = df_indexed[['A', 'B']].mean()
print("\nAverage of columns 'A' and 'B' for the selected rows:")
print(average)
```

Groupby

Groupby

DataFrame에 대해 group화해서 칼럼들에 대한 연 산 처리

```
import pandas as pd
help(pd.DataFrame.groupby)
Help on function groupby in module pandas.core.frame:
groupby(self, by=None, axis: 'Axis' = 0, level: 'IndexLabel | None' = None, as_index: 'bool' = True, sort: 'bool' = True,
    Group DataFrame using a mapper or by a Series of columns.
    A groupby operation involves some combination of splitting the
    object, applying a function, and combining the results. This can be
    used to group large amounts of data and compute operations on these
    groups.
    Parameters
    by: mapping, function, label, or list of labels
        Used to determine the groups for the groupby.
        If ``by`` is a function, it's called on each value of the object's
        index. If a dict or Series is passed, the Series or dict VALUES
        will be used to determine the groups (the Series' values are first
        aligned; see ``.align()`` method). If a list or ndarray of length
        equal to the selected axis is passed (see the `groupby user guide
        <https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/groupby.html#splitting-an-object-into-groups>`_),
        the values are used as-is to determine the groups. A label or list
        of labels may be passed to group by the columns in ``self``.
        Notice that a tuple is interpreted as a (single) key.
```

Groupby: 1칼럼

하나의 칼럼을 기준으로 group화해서 칼럼들에 대한 연산 처리

	one	two	letter	
0	1	2	a	
1	1	2	a	
2	1	2	b	
3	1	2	b	
4	1	2	С	
<p< td=""><td>andas</td><td>.core</td><td>.groupby</td><td>generic.DataFrameGroupBy object at 0x7f342f82f9a0></td></p<>	andas	.core	.groupby	generic.DataFrameGroupBy object at 0x7f342f82f9a0>
		one	two	
lе	tter			
а		2	4	
b		2	4	
_		1	0	

	letter	one	two
0	a	1	2
1	a	1	2
2	b	1	2
3	b	1	2
4	С	1	2



	one	two
letter		
a	2	4
b	2	4
С	1	2

Groupby: 여러 칼럼 1

칼럼기준을 그룹을 연계하면 인덱스가 multi index 로 변환

```
import pandas as pd
import inspect as ins

d = {'one' : [1, 1, 1, 1, 1],
        'two' : [2, 2, 2, 2, 2],
        'letter' : ['a', 'a', 'b', 'b', 'c']}

# Create dataframe
df1 = pd.DataFrame(d)
print(df1)
letterone = df1.groupby(['letter', 'one']).sum()
print(letterone)
```

	one	two	letter
0	1	2	a
1	1	2	a
2	1	2	b
3	1	2	b
4	1	2	С
			two
Te	tter	one	
a		1	4
b		1	4
С		1	2

	letter	one	two
0	a	1	2
1	a	1	2
2	b	1	2
3	b	1	2
4	С	1	2



		two
letter	one	
a	1	4
b	1	4
С	1	2

Groupby: 여러 칼럼 2

as_index=False로 처리해서 grouby메소드 이후에 도 index구성이 변하지 않도록 처리

	letter	one	two		
0	a	1	4		
1	b	1	4		
2	С	1	2		
Ra	angelnde:	x(sta	rt=0,	stop=3,	step=1)

	letter	one	two
0	a	1	2
1	a	1	2
2	b	1	2
3	b	1	2
4	С	1	2



	letter	one	two
0	a	1	4
1	b	1	4
2	С	1	2

mean/size 조회

특정 열을 기준을 가지고 특정 열에 대한 값을 처리

```
import pandas as pd
import numpy as np

df = pd.DataFrame(np.arange(30).reshape(5, 6))
df1 = df.copy()

df1[0] = ['A', 'B', 'B', 'C', 'C']
df1[1] = ['1', '2', '2', '3', '3']

print(df1[2].groupby(df1[0]).obj)
print(df1[2].groupby(df1[0]).mean())
print(df1[2].groupby(df1[0]).size())
```

```
0 2
1 8
2 14
3 20
4 26
Name: 2, dtype: int64
0
A 2.0
B 11.0
C 23.0
Name: 2, dtype: float64
0
A 1
B 2
C 2
Name: 2, dtype: int64
```

Groupby + mean: 2개 그룹

Groupby + mean 메소드를 사용해서 2개 그룹에 대한 평균값을 계산 groupby 내의 파라미터를 칼럼구분([,]) 처리

DataFrameGroupby: iterable

DataFrameGroupby 객체도 iterable 이므로 행이 name, 데이터가 group으로 출력됨

```
import numpy as no
import pandas as pd
df = pd.DataFrame(np.arange(30).reshape(5, 6))
df1 = df.copv()
df1[0] = ['A', 'B', 'B', 'C', 'C']
df1[1] = ['1', '2', '2', '3', '3']
for name, group in dfl.groupby([0, 1]):
  # print the name of the regiment
  print(name)
  # print the data of that regiment
  print(group)
('A', '1')
   0 1 2 3 4 5
```

Groupby에 대한 describe 확인

Groupby에 대한 describe() 처리

```
Casualties
count mean std min 25% 50% 75% max
Platoon
A 6.0 4.5 1.974842 1.0 4.25 5.0 5.0 7.0
B 5.0 4.4 2.073644 1.0 4.00 5.0 6.0 6.0
C 5.0 5.4 1.341641 4.0 4.00 6.0 6.0 7.0
```

연습문제

- 1. 아래와 같은 dataframe을 만들고
- 2. Animal 컬럼을 기준으로 데이터프레임을 그룹화하세요.
- 3. 그 다음, 각 그룹의 Max Speed와 Weight 컬럼의 평균을 계산하세요.

```
import pandas as pd

df = pd.DataFrame({
    'Animal': ['Falcon', 'Falcon', 'Parrot', 'Parrot'],
    'Max Speed': [380., 370., 24., 26.],
    'Weight': [1, 1.5, 0.3, 0.5]
})
```

연습문제 코드

```
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame({
    'Animal': ['Falcon', 'Falcon', 'Parrot', 'Parrot'],
    'Max Speed': [380., 370., 24., 26.],
    'Weight': [1, 1.5, 0.3, 0.5]
-})
print("Original DataFrame:")
print(df)
#'Animal' 컬럼을 기준으로 데이터프레임을 그룹화하고, 각 그룹의 'Max Speed'와 'Weight' 컬럼의 평균을 계산
grouped = df.groupby('Animal').mean()
print("#nDataFrame after groupby and mean calculation:")
print(grouped)
Original DataFrame:
   Animal Max Speed Weight
O Falcon
              380.0
                    1.0
1 Falcon
              370.0
                     1.5
2 Parrot
          24.0
                     0.3
3 Parrot
              26.0
                       0.5
DataFrame after groupby and mean calculation:
       Max Speed Weight
Animal
           375.0 1.25
Falcon
            25.0
Parrot
                   0.40
```

DATAFRAME APPLY

Apply

Apply 메소드는 내부 함수를 모든 행,열에 대해계 산을 처리함

df.apply(func)

Column(열) Column(열) col1 col2 col3 col1 col2 col3 Apply 메소드 row row row 2 Index(행) row 2 Index(행) func(df 원소값)을 넣어 전체 row 3 값을 전화 row 3

Dataframe 모든 원소에 적용

Apply 메소드는 Dataframe각 열, 행에 함수를 적용 (series에 적용)

```
import numpy as no
import pandas as pd
dfx = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4, 4))
print(dfx)
print(dfx.applv(sum))
print(dfx.apply(np.mean))
  12 13 14 15
    24
    28
     32
     36
dtype: int64
    6.0
    7.0
     8.0
     9.0
dtype: float64
```

사용자 함수 정의 확인

함수를 직접 정의하여 dataframe에 apply

```
import numpy as no
import pandas as pd
# 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame(\{'A': [1, 2, 3, 4],
                'B': [10, 20, 30, 40],
                'C': [100, 200, 300, 400]})
# 함수 정의 (제곱 값을 반환)
def square(x):
   return x**2
# apply 함수를 사용하여 각 열에 함수 적용
df = df.applv(square)
print(df)
           С
 1 100
           10000
1 4 400
            40000
       900
            90000
 16 1600 160000
```

Dataframe apply 적용

Platoon 칼럼기준으로 Casulties 값을 가지고 합산, 평균, 표준편차, 분산을 계산

Dataframe apply 적용

Platoon 칼럼기준으로 Casulties 값을 가지고 합산, 평균, 표준편차, 분산을 계산

```
Platoon
    27
Name: Casualties, dtype: int64
Platoon
Name: Casualties, dtype: int64
Platoon
    4.5
    4.4
Name: Casualties, dtype: float64
Platoon
    1.802776
  1.854724
   1.200000
Name: Casualties, dtvpe: float64
Platoon
    3.25
    3.44
    1.44
Name: Casualties, dtype: float64
```

Name 칼럼에 apply 메소드 적용

문자열로 저장된 칼럼에 대해 소문자를 대문자로 전환

```
import numpy as np
import pandas as pd
data = {'name' : ['Jason', 'Molly', 'Tina', 'Jake', 'Amy'],
        'year': [2012, 2012, 2013, 2014, 2014].
        'reports': [4, 24, 31, 2, 3],
        'coverage': [25, 94, 57, 62, 70]}
df = pd.DataFrame(data, index = ['Cochice', 'Pima', 'Santa Cruz', 'Maricopa', 'Yuma'])
capitalizer = lambda x: x.upper()
print(df['name'].apply(capitalizer))
Cochice
             JASON
Pima
            MOLLY
Santa Cruz TINA
            JAKE
Maricopa
             AMY
Yuma
Name: name, dtype: object
```

map

사전에 정의한 내용을 변수에 적용할 수 있는 기능 Series에서만 적용 가능 머신러닝 모델에 학습하기 전 입력데이터의 형태를 모두 숫자로 변환하기위해 많이 사용되는 함수

```
import pandas as pd
initial_list = ['A', 'B', 'A', 'C', 'C', 'A', 'B', 'A', 'D', 'D', 'A', 'D']
initial_series = pd.Series(initial_list)
initial_series
initial_dict = {'A' : 1, 'B' : 2, 'C' : 3, 'D' : 4}
initial_dict
initial_dict
initial_after = initial_series.map(initial_dict)
pd.DataFrame({'변환 전':initial_series, '변환 후':initial_after})
```

	변환 전	변환	후
0	А		1
1	В		2
2	А		1
3	С		3
4	С		3
5	Α		1
6	В		2
7	Α		1
8	D		4
9	D		4
10	Α		1
11	D		4

Applymap

Dataframe에서만 사용 가능 문자열 칼럼은 변경없이 숫자타입일 경우는 100을 곱셈함

```
import numpy as np
import pandas as pd
data = {'name' : ['Jason', 'Molly', 'Tina', 'Jake', 'Amy'],
       'year': [2012, 2012, 2013, 2014, 2014].
       'reprots': [4, 24, 31, 2, 3],
        'coverage': [25, 94, 57, 62, 70]}
df = pd.DataFrame(data, index = ['Cochice', 'Pima', 'Santa Cruz', 'Maricopa', 'Yuma'])
def times100(x):
  if type(x) is str:
   return x
  elif x:
   return 100 * x
  else:
   return
print(df.applymap(times100))
                  year reprots coverage
            name
Cochice
                                       2500
            Jason 201200
                              400
```

Applymap vs apply

Applymap : dataframe 각 원소에 적용 Apply : dataframe 각 행,열에 적용

```
import pandas as pd
# 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame({'A': [1, 2, 3, 4]},
                 'B': [10, 20, 30, 40],
                 'C': [100, 200, 300, 400]})
# apply에 적용 가능하지만 applymap에 적용 불가능한 함수 정의 (각 열의 평균 계산)
def col mean(col):
   return col.mean()
# apply 함수를 사용하여 각 열에 함수 적용
result_apply = df.apply(col_mean)
print("Result with apply:")
print(result_apply)
# applymap 함수를 사용하여 각 열에 함수 적용 시도 (오류 발생)
   result_applymap = df.applymap(col_mean)
except Exception as e:
   print("\nError with applymap:")
   print(str(e))
```

Result with apply:

A 2.5
B 25.0
C 250.0
dtype: float64

Error with applymap:
'int' object has no attribute 'mean'

연습문제

- 1. 아래와 같은 dataframe을 만들고
- 2. 사용자 정의 함수 subtract_mean를 생성하여 각 열의 값에서 해당 열의 평 균을 뺀 값을 반환하세요.
- 3. 그 다음, apply 함수를 사용하여 subtract_mean 함수를 데이터프레임의 각 열에 적용하세요.

```
import pandas as pd

df = pd.DataFrame({
   'A': [1, 2, 3, 4],
   'B': [10, 20, 30, 40],
   'C': [100, 200, 300, 400]
})
```

연습문제 코드

```
import pandas as pd
# 초기 데이터프레임 생성
df = pd.DataFrame(\{'A': [1, 2, 3, 4],
                  'B': [10, 20, 30, 40],
                  'C': [100, 200, 300, 400]})
print("Original DataFrame:")
print(df)
# 사용자 정의 함수 정의
def subtract mean(column):
   return column - column.mean()
# apply 함수를 사용하여 각 열에 함수 적용
df = df.apply(subtract_mean)
print("\modataFrame after applying user-defined function:")
print(df)
```

```
Original DataFrame:

A B C

0 1 10 100
1 2 20 200
2 3 30 300
3 4 40 400

DataFrame after applying user-defined function:

A B C

0 -1.5 -15.0 -150.0
1 -0.5 -5.0 -50.0
2 0.5 5.0 50.0
3 1.5 15.0 150.0
```

Quiz

- 주식 데이터 분석
- 문제: 당신은 주식 투자를 좋아하는 데이터 과학자입니다. 최근에 몇 가지 주 식에 대한 일일 가격 데이터를 수집하였고, 이를 바탕으로 아래 작업을 수행 하세요:
 - 1. Pandas를 사용하여 데이터 파일을 읽고 DataFrame으로 변환하는 코드를 작성하세요.
 - 회사별로 평균 종가를 계산하고, 가장 높은 평균 종가를 가진 회사 이름 을 찾으세요.
 - 3. 특정 회사 (' Apple ')의 최저 저가와 최고 고가를 찾으시오.
 - 4. 'Apple' 회사의 일별 가격 변동률을 계산하고, 가장 큰 변동률을 가진 날짜를 찾으세요.

가격 변동률은

(Close-Open)/Open×100%(Close-Open)/Open×100%.

Quiz 데이터

```
import pandas as pd
#데이터 파일 읽기:
filename = 'stock data.csv'
df = pd.read_csv(filename)
print("1", df.head)
# 가장 높은 평균 종가를 가진 회사 찾기
avg close = df.groupby('Company')['Close'].mean()
sorted avg close = avg close.sort values(ascending=False)
highest avg close company = sorted avg close.index[0]
print("2", highest avg close company)
#'Apple' 회사의 최저 저가와 최고 고가 찾기
apple data = df[df['Company'] == 'Apple']
lowest low = apple data['Low'].min()
highest high = apple data['High'].max()
print("3", lowest low, highest high)
#'Apple' 회사의 일별 가격 변동률 계산 및 가장 큰 변동률 가진 날짜 찾기:
apple data = df[df['Company'] == 'Apple']
apple data['Change'] = (apple data['Close'] - apple data['Open']) / apple data['Open'] * 100
sorted change = apple data['Change'].sort values(ascending=False)
max_change_date = apple_data.loc[sorted_change.index[0], 'Date']
print("4", max change date)
```

Quiz 데이터 실행 결과

```
1 <bound method NDFrame.head of
                                          Date
                                                  Company
                                                                 Open
                                                                             High
                                                                                                    Close
                                                                                          Low
    2023-01-01
                    Apple 137.454012 138.233984 126.044793
                                                               126.335211
    2023-01-01
                   Google 186,617615
                                       192.812211 183.077252
                                                               189.806636
    2023-01-01 Microsoft
                           102.058449
                                       102.975472
                                                    94.728457
                                                                96.249668
    2023-01-02
                 Apple
                          152.475643
                                       154.635368 145.767799
                                                               147.223945
    2023-01-02
                 Google
                          161.185289
                                       163.017099
                                                   154.624479
                                                               156.904829
295
    2023-04-09
                   Google
                           129,166258
                                       132.641167
                                                   117.984049
                                                               122,284661
    2023-04-09
296
                Microsoft
                           177.985099
                                       178.509750
                                                   176.533104
                                                               177.743329
297
    2023-04-10
                           198.666259
                                       199.378737
                                                   190.461771
                                                               192.956212
                    Apple
298
    2023-04-10
                   Google
                           161.815573
                                      167.113315
                                                  160.183267
                                                               167.064461
299
    2023-04-10 Microsoft 151.771164 170.026748
                                                  150.018030
                                                               169.587415
```

 $[300 \text{ rows} \times 6 \text{ columns}] >$

2 Google

3 73.54412574081596 209.2434840871398

4 2023-03-28

감사합니다 [2차시]

데이터 시각화

데이터 시각화

- 1. 많은 양의 데이터를 한눈에 볼 수 있다.
- 2. 데이터 분석에 대한 전문 지식이 없어도, 누구나 쉽게 데이터 인사이트를 찾을 수 있다.
- 3. 요약 통계보다 정확한 데이터 분석 결과를 도출할 수 있다.
- 4. 효과적인 데이터 인사이트 공유로 데이터 기반의 의사결정을 할 수 있다.

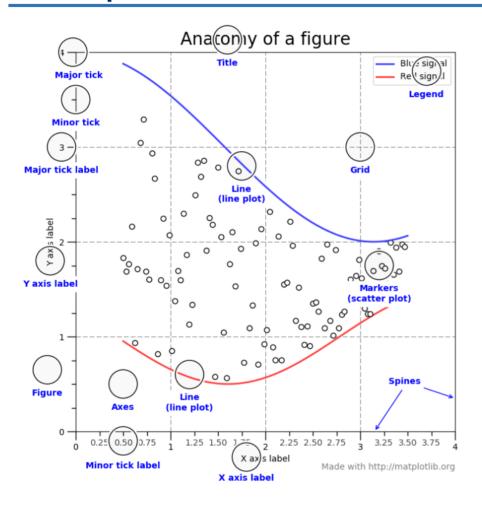
Matplotlib

Matplotlib은 데이터 시각화 파이썬 라이브

최근 가장 많이 사용되는 시각화 파이썬 라이브러리



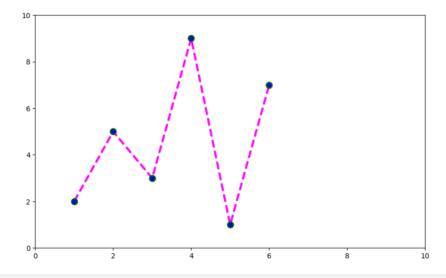
Matplotlib : 구성요소



- 1. Figure : 그래프가 그려질 공간
- 2. Axes: 그래프가 그려지는 영역
- 3. X axis : X 축
- 4. Yaxis : Y 축
- 5. Tick : 눈금
- 6. Spines : 그래프 테두리
- 7. Line : 선
- 8. Markers : 점
- 9. Grid : 그래프 격자
- 10. Title: 그래프 제목
- 11. Label: 그래프의 이름
- 12. Legend: 범례

Matplotlib : 예제

```
import numpy as no
import matplotlib.pyplot as plt
                                                               # 그래프를 그릴 공간 만들기
fig = plt.figure(figsize = (10, 6))
ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
                                                               # 좌표 공간 만들기
ax.set(xlim = [0, 10], vlim = [0, 10])
                                                               # 좌표 최대치 산정
line, = ax.plot([1, 2, 3, 4, 5, 6], [2, 5, 3, 9, 1, 7])
                                                               # 그래프 그리기
line.set(color = 'magenta', linewidth = 3,
                                                               # 그래프 꾸미기
        linestyle = '--', marker = 'o',
        markersize = 8, markeredgewidth = 2,
        markerfacecolor = 'blue', markeredgecolor = 'darkgreen')
                                                               #그래프 Display
plt.show()
```



Matplotlib: interface

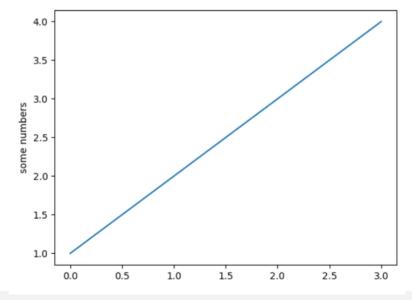
object=-oriented	State-based
figure와 axes 객체를 직접 생성하고 이들의 메소 드를 사용하여 그래프를 그림	현재 figure나 현재 axes와 같은 "현재 상태"에 의 존하는 함수
import matplotlib.pyplot as plt x = [1, 2, 3, 4, 5] y = [2, 3, 5, 7, 11] fig, ax = plt.subplots() # figure와 axes 객체 생성 ax.plot(x, y) # axes 객체의 메소드를 사용하여 플롯 생성 plt.show()	<pre>import matplotlib.pyplot as plt x = [1, 2, 3, 4, 5] y = [2, 3, 5, 7, 11] plt.plot(x, y) plt.show()</pre>
Plot이 복잡해질수록 강력하고 유연해짐	간단하지만 현재 상태의 figure와, axe에 의존 따로 정의하여 변경은 가능 St Graph Total Company Street S

JUPYTER 내에서 그래프 보기

%matplotlib inline 명령을 먼저 실행해야 jupyter notebook 내에서 그래프가 보임

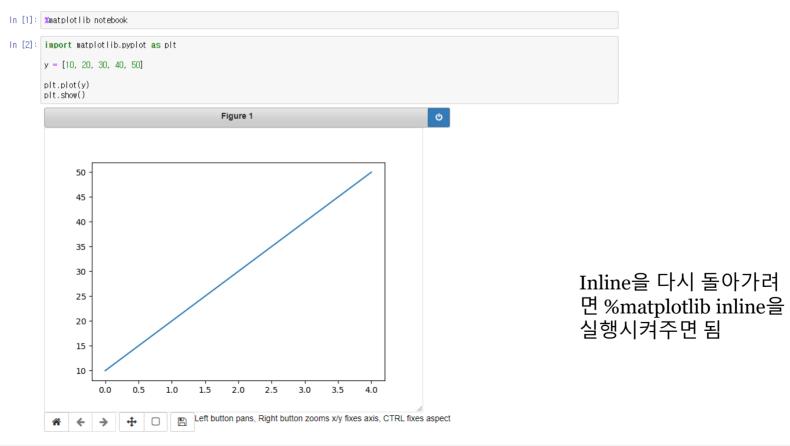
```
%matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt

plt.plot([1, 2, 3, 4])
plt.ylabel('some numbers')
plt.show()
```



notebook 실행

%matplotlib notebook 명령을 먼저 실행해야 jupyter notebook 내에 qt 창이 실행



Axes 객체 생성

subplot 함수를 이용해서 Axes 객체를 생성

```
import matplotlib.pyplot as plt

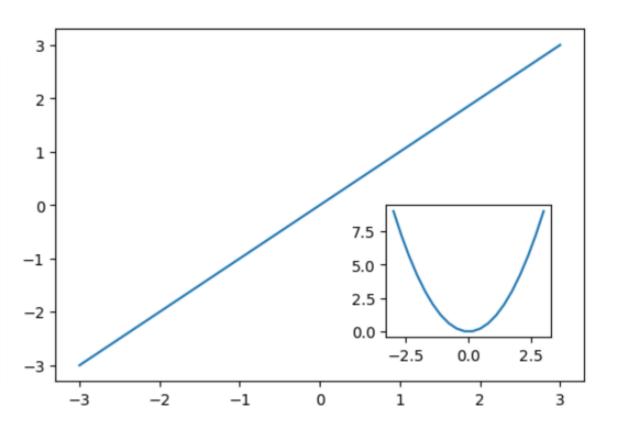
x = np.linspace(-3, 3, 20)
y1 = x
y2 = x**2

fig = plt.figure(figsize = (6, 4))

plt.axes([0.1, 0.1, 0.8, 0.8])
plt.plot(x, y1)

plt.axes([0.6, 0.2, 0.25, 0.3])
plt.plot(x, y2)

plt.show()
```



Plot 함수

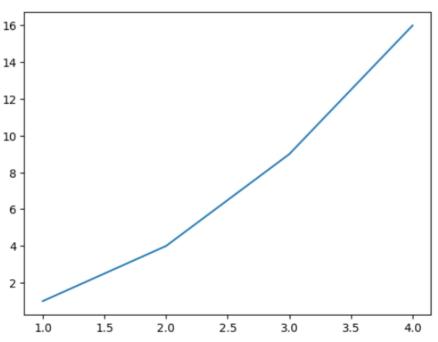
선 그래프를 그리는 함수. Plot함수로 그리면 Line2D class의 인스턴스가 생김

```
import matplotlib.pyplot as plt
help(plt.plot)
Help on function plot in module matplotlib.pvplot:
plot(*args, scalex=True, scaley=True, data=None, **kwargs)
   Plot v versus x as lines and/or markers.
   Call signatures::
       plot([x], y, [fmt], *, data=None, **kwargs)
       plot([x], y, [fmt], [x2], y2, [fmt2], ..., **kwargs)
   The coordinates of the points or line nodes are given by *x*. *v*.
   The optional parameter *fmt* is a convenient way for defining basic
    formatting like color, marker and linestyle. It's a shortcut string
   notation described in the *Notes* section below.
   >>> plot(x, y) # plot x and y using default line style and color
   >>> plot(x, y, 'bo') # plot x and y using blue circle markers
   >>> plot(y)
                      # plot y using x as index array 0..N-1
   >>> plot(v, 'r+') # ditto, but with red plusses
```

plot 함수 예제 1

x축과 y축 넣고 그래프 보기 (미리 Figure, axe 가 호출되지 않았다면 plot함수가 자동 호출)

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot([1, 2, 3, 4], [1, 4, 9, 16])
plt.show()
```



plot 함수 예제 2

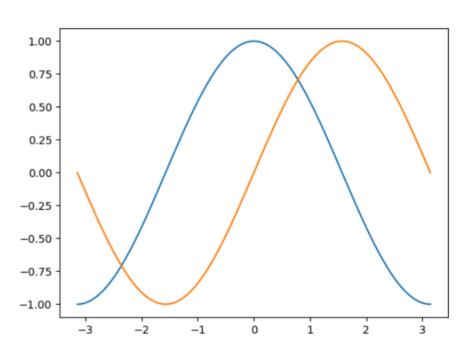
두 그래프를 동시에 그리기

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

X = np.linspace(-np.pi, np.pi, 256, endpoint = True)
C, S = np.cos(x), np.sin(X)

plt.plot(X, C)
plt.plot(X, S)

plt.show()
```

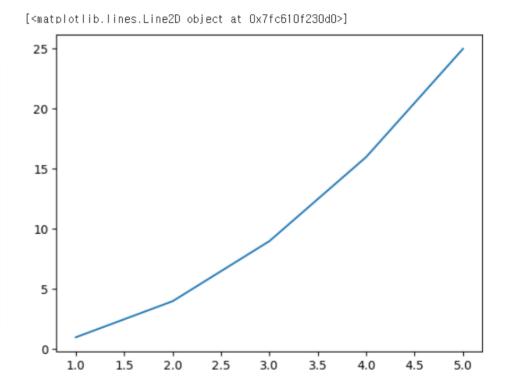


plot 함수 결과 확인하기

plot 함수로 그린 결과를 조회하면 Line2D 인 스턴스가 생김

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

# Make an array of x values
x = [1, 2, 3, 4, 5]
# Make an array of y values for each x value
y = [1, 4, 9, 16, 25]
# Use pyplot to plot x and y
mo = plt.plot(x, y)
print(mo)
# show the plot on the screen
plt.show()
```



두 리스트를 매칭

x 와 y 축의 원소를 맞춰 정의한 후 plot 함수에 넣고 color, marker, linestyle을 부여

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

years = [x for x in range(1950, 2011, 10)]
print(years)

gdp = [y for y in np.random.randint(300, 10000, size = 7)]

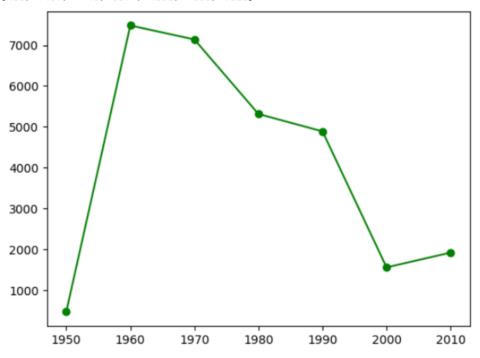
print(gdp)

plt.plot(years, gdp, color = 'green', marker = 'o', linestyle = 'solid')
plt.show()
```

두 리스트를 매칭: 그래프

앞장의 선언대로 년도는 x축, gdp는 y축으로 구성되고 맞는 접은 원, 각 점마다 선으로 연결된 그래프를 그림

[1950, 1960, 1970, 1980, 1990, 2000, 2010] [468, 7481, 7140, 5314, 4889, 1558, 1920]



인공지능 개발 능력을 위한 기초

line color -> 문자

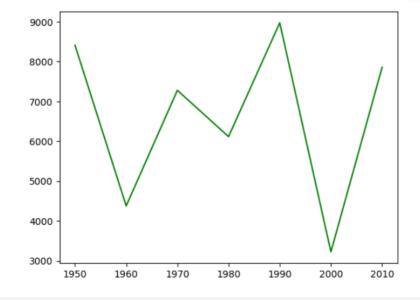
Line2D에 대한 line color 처리

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

years = [x for x in range(1950, 2011, 10)]
gdp = [y for y in np.random.randint(300, 10000, size = 7)]

plt.plot(years, gdp, color = 'g')

plt.show()
```

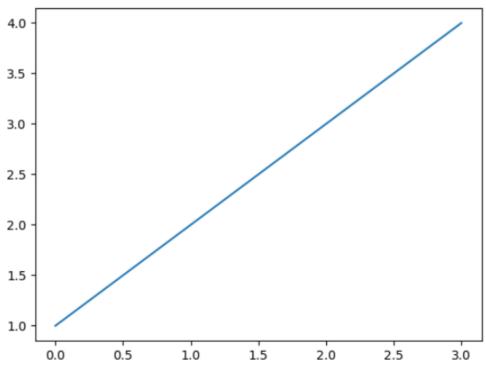


- · b: blue
- · g: green
- r: red
- c: cyan
- m: magenta
- y: yellow
- k: black
- w: white

line color defaults

line color의 default 값은 blue

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot([1, 2, 3, 4])
plt.show()
```



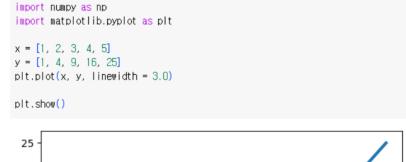
plot 함수 : linewidth

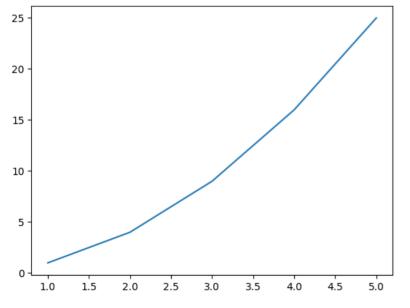
Plot 함수에 line을 굵게 하려면 linewidth에 값을 부여

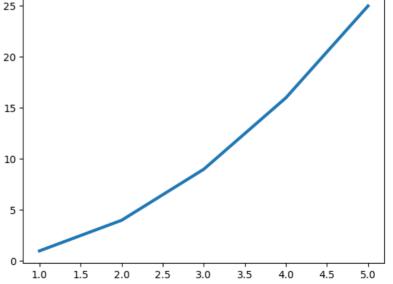
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

x = [1, 2, 3, 4, 5]
y = [1, 4, 9, 16, 25]
plt.plot(x, y)

plt.show()
```







marker

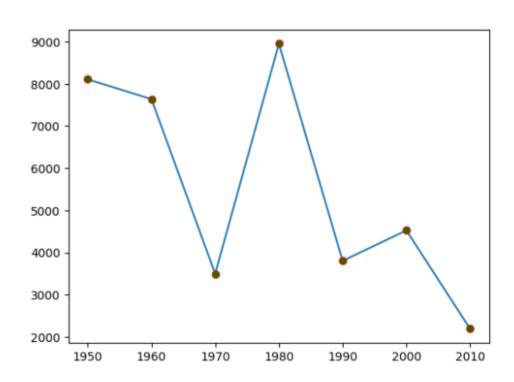
Line2D에 대한 marker 처리

marker	description
" "	point
""	pixel
"o"	circle
"v"	triangle_down
" ^ "	triangle_up
"<"	triangle_left
">"	triangle_right
"1"	tri_down
"2"	tri_up
"3" "4" "8"	tri_left
"4"	tri_right
"8"	octagon
"s"	square
"p"	pentagon
"*"	star
"h"	hexagon1
"H"	hexagon2
"+"	plus
"x"	X
"D"	diamond
"d"	thin_diamond

marker	description
")"	vline
""	hline
TICKLEFT	tickleft
TICKRIGHT	tickright
TICKUP	tickup
TICKDOWN	tickdown
CARETLEFT	caretleft
CARETRIGHT	caretright
CARETUP	caretup
CARETDOWN	caretdown
"None"	nothing
None	nothing
" "	nothing
(633	nothing
'\$\$'	render the string using mathtext.
verts	a list of (x, y) pairs used for Path v e rtices. The center of the marker i s l ocated at (0,0) and the size is n or malized.
path	a <u>Path</u> instance.
(numsides, style, angle)	see below

marker 처리 예시

marker에 대한 정보를 세팅해서 처리



color와 style 조합 표시하기

line color와 linestyle을 조합해서 문자열로 조합해서 처리하기



g: green

r: red

c: cyan

· m: magenta

y: yellow

k: black

w: white

marker	description
""	point
""	pixel
°0"	circle
"v"	triangle_down
"^"	triangle_up
"<"	triangle_left
">"	triangle_right
"1"	tri_down
"2"	tri_up
"3" "4" "8"	tri_left
"4"	tri_right
"8"	octagon
"s"	square
"p"	pentagon
"*"	star
"h"	hexagon1
"H"	hexagon2
"+"	plus
"x"	X
"D"	diamond
"d"	thin_diamond



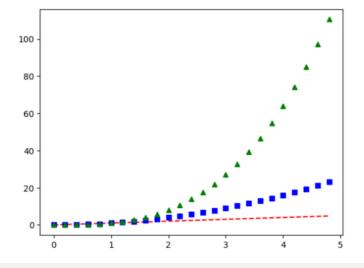
linestyle
``'-'`` or ``'solid'``
``''`` or ``'dashed'``
``''`` or ``'dashdot'``
``':'`` or ``'dotted'``
``'None'``
331 133
551155

여러 선에 색과 스타일 조합

'r--': 빨간색과 - 조합, 'bs':는 파란색과 사각형 조합, 'g^': 초록색과 삼각형 조합

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

# evenly sampled time at 200ms intervals
t = np.arange(0., 5., 0.2)
# red dashes, blue squares and green triangles
plt.plot(t, t, 'r--', t, t**2, 'bs', t, t**3, 'g^')
plt.show()
```



y = x y = x**2 y = x**3 에 대한 함수의 그래프를 표현

axis 함수 이해하기

axis 함수는 리스트의 값을 그대로 표시하고 앞의 2자리는 x축, 뒤에 2자리는 y축을 표시

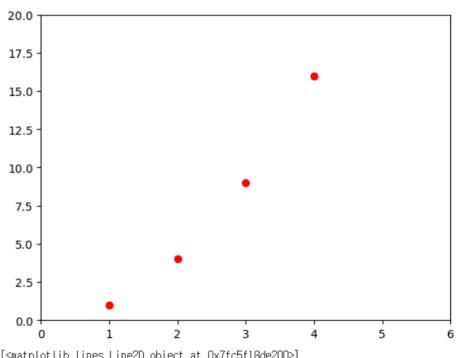
```
import matplotlib.pvplot as plt
help(plt.axis)
Help on function axis in module matplotlib.pvplot:
axis(arg=None, /, *, emit=True, **kwargs)
    Convenience method to get or set some axis properties.
    Call signatures::
      xmin. xmax. vmin. vmax = axis()
      xmin, xmax, ymin, ymax = axis([xmin, xmax, ymin, ymax])
      xmin, xmax, ymin, ymax = axis(option)
      xmin, xmax, ymin, ymax = axis(**kwargs)
    Parameters
    xmin, xmax, ymin, ymax : float, optional
        The axis limits to be set. This can also be achieved using ::
            ax.set(xlim=(xmin, xmax), ylim=(ymin, ymax))
```

axis 함수 실행 예시

x축을 0,6으로 제한하고 y축을 0,20으로 제한

```
import matplotlib.pyplot as plt

a = plt.plot([1, 2, 3, 4], [1, 4, 9, 16], 'ro')
b = plt.axis([0, 6, 0, 20])
plt.show()
print(a)
print(type(b), b)
```



[<matplotlib.lines.Line2D object at 0x7fc5f18de200>] <class 'tuple'> (0.0, 6.0, 0.0, 20.0)

xticks 함수: x축 넣기

xticks함수를 이용해서 세부 값을 부여

```
import matplotlib.pvplot as plt
help(plt.xticks)
Help on function xticks in module matplotlib.pvplot:
xticks(ticks=None, labels=None, *, minor=False, **kwargs)
    Get or set the current tick locations and labels of the x-axis.
    Pass no arguments to return the current values without modifying them.
    Parameters
    ticks: array-like, optional
        The list of xtick locations. Passing an empty list removes all xticks.
    labels: array-like, optional
        The labels to place at the given *ticks* locations. This argument can
        only be passed if *ticks* is passed as well.
    minor : bool, default: False
        If ``False``, get/set the major ticks/labels; if ``True``, the minor
       ticks/labels.
    **kwards
        `.Text` properties can be used to control the appearance of the labels.
```

yticks 함수 : y축 넣기

yticks함수를 이용해서 세부 값을 부여

```
import matplotlib.pyplot as plt
help(plt.yticks)
Help on function yticks in module matplotlib.pyplot:
vticks(ticks=None, labels=None, *, minor=False, **kwargs)
    Get or set the current tick locations and labels of the y-axis.
    Pass no arguments to return the current values without modifying them.
    Parameters
    ticks: array-like, optional
        The list of vtick locations. Passing an empty list removes all vticks.
    labels: array-like, optional
        The labels to place at the given *ticks* locations. This argument can
        only be passed if *ticks* is passed as well.
    minor : bool, default: False
        If ``False``, get/set the major ticks/labels; if ``True``, the minor
        ticks/labels.
    **kwargs
         `.Text` properties can be used to control the appearance of the labels.
```

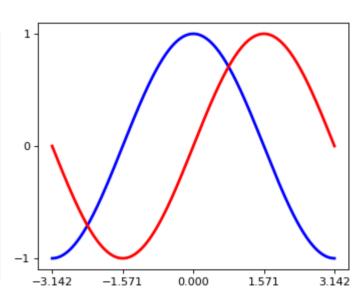
좌표 축 범위 제한

xticks, yticks를 이용해서 좌표축 범위 제한

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

X = np.linspace(-np.pi, np.pi, 256, endpoint = True)
C, S = np.cos(X), np.sin(X)
plt.figure(figsize = (5, 4), dpi = 80)
plt.plot(X, C, color = 'blue', linewidth = 2.5, linestyle = "-")
plt.plot(X, S, color = 'red', linewidth = 2.5, linestyle = "-")

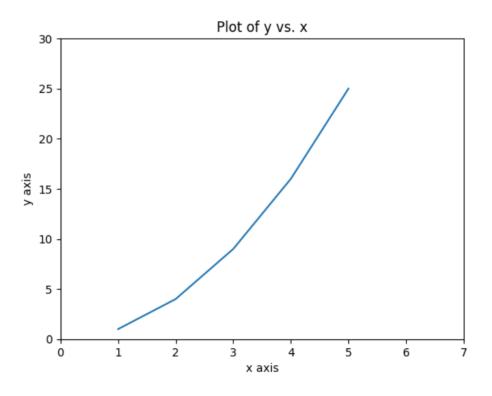
plt.xticks([-np.pi, -np.pi/2, 0, np.pi/2, np.pi])
plt.yticks([-1, 0, +1])
plt.show()
```



lim 함수 : 축 넣기

xlim, ylim 함수를 이용해서 축내의 범위 값을 부여

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Make an array of x values
x = [1, 2, 3, 4, 5]
# Make an array of y values for each x value
y = [1, 4, 9, 16, 25]
# Use pyplot to plot x and y
plt.plot(x, y)
# Give plot a title
plt.title('Plot of y vs. x')
# Make axis Labels
plt.xlabel('x axis')
plt.ylabel('y axis')
# Set axis limits
plt.xlim(0.0, 7.0)
plt.ylim(0.0, 30.)
# Show the plot on the screen
plt.show()
```

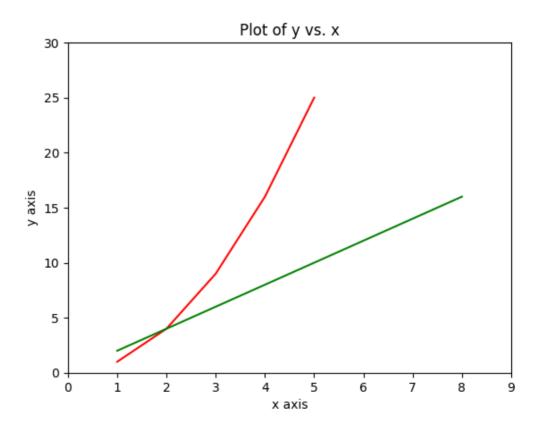


Xlable/ylabel

xlable/ylabel

x축과 y축 label 붙이기

```
import numpy as no
import matplotlib.pyplot as plt
# Make x, y arrays for each graph
x1 = [1, 2, 3, 4, 5]
y1 = [1, 4, 9, 16, 25]
x2 = [1, 2, 4, 6, 8]
y2 = [2, 4, 8, 12, 16]
# Use pyplot to plot x and y
plt.plot(x1, y1, 'r')
plt.plot(x2, y2, 'g')
# Give plot a title
plt.title('Plot of v vs. x')
# Make axis Labels
plt.xlabel('x axis')
plt.ylabel('y axis')
# Set axis limits
plt.xlim(0.0, 9.0)
plt.ylim(0.0, 30.)
# Show the plot on the screen
plt.show()
```

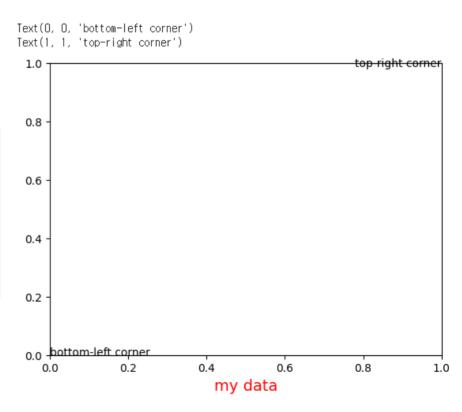


xlabel 함수: font/color

x축 그래프에 label에 fontsize와 font color 변 경하기

```
import matplotlib.pyplot as plt

txt = plt.text(0, 0, 'bottom-left corner')
txt1 = plt.text(1, 1, 'top-right corner', ha = 'right', va = 'center')
print(txt)
print(txt1)
t = plt.xlabel('my data', fontsize = 14, color = 'red')
plt.show()
```



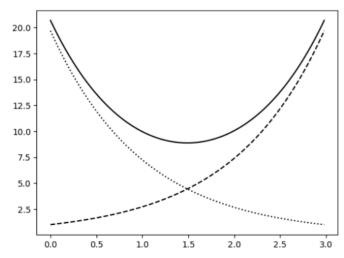
plot 함수: label

Plot 함수에 legend함수 처리를 위해 label을 정의

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

# Make same fake data
a = b = np.arange(0, 3, .02)
c = np.exp(a)
d = c[::-1]

# Create plots with pre-defined labels
plt.plot(a, c, 'k--', label = 'Model length')
plt.plot(a, d, 'k:', label = 'Data length')
plt.plot(a, c + d, 'k', label = 'Total message length')
plt.show()
```





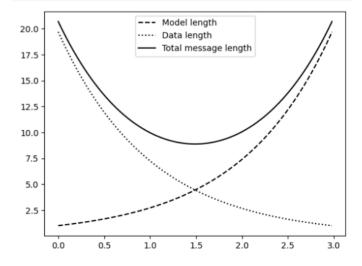
legend 함수 호출하면 범 주 표시

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

# Make same fake data
a = b = np.arange(0, 3, .02)
c = np.exp(a)
d = c[::-1]

# Create plots with pre-defined labels
plt.plot(a, c, 'k--', label = 'Model length')
plt.plot(a, d, 'k:', label = 'Data length')
plt.plot(a, c + d, 'k', label = 'Total message length')

plt.legend()
plt.show()
```



Legend 함수

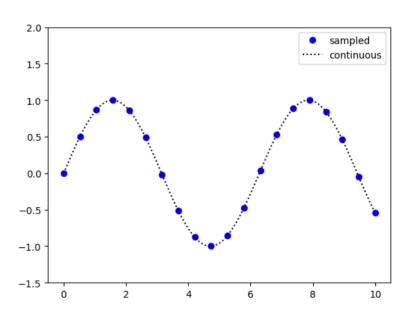
plot함수의 label을 이용해서 그래프에 범주를 표시

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

x1 = np.linspace(0, 10, 20)
y1 = np.sin(x1)

x2 = np.linspace(0, 10, 1000)
y2 = np.sin(x2)
plt.plot(x1, y1, 'bo', label = 'sampled')
plt.plot(x2, y2, ':k', label = 'continuous')
plt.legend()

plt.ylim(-1.5, 2.0)
plt.show()
```



Legend 함수

legend 생성시 위치 배정 및 색깔 입히기

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

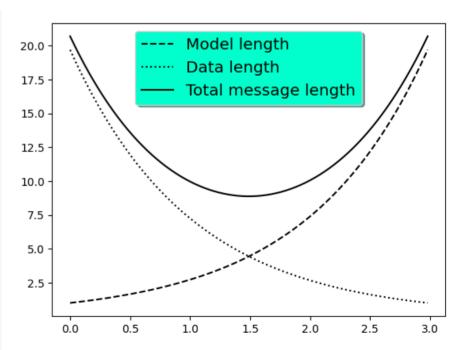
# Make some fake data
a = b = np.arange(0, 3, .02)
c = np.exp(a)
d = c[::-1]

# Create plots with pre-defined Labels
plt.plot(a, c, 'k--', label = 'Model length')
plt.plot(a, d, 'k:', label = 'Data length')
plt.plot(a, c + d, 'k', label = 'Total message length')

legend = plt.legend(loc = 'upper center', shadow = True, fontsize = 'x-large')

# Put a nicer background color on the legend
legend.get_frame().set_facecolor('#00FFCC')

plt.show()
```



Legend 함수

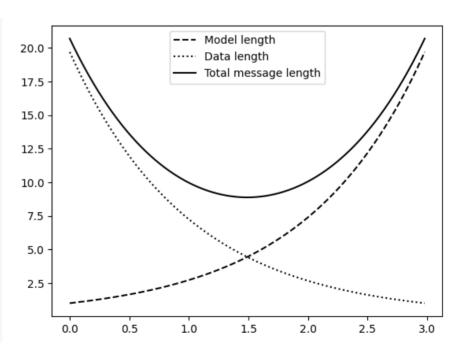
2. 데이터 시각화

plot함수의 label을 이용해서 그래프에 범주를 표시

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

# Make some fake data
a = b = np.arange(0, 3, .02)
c = np.exp(a)
d = c[::-1]

# Create plots with pre-defined Labels
plt.plot(a, c, 'k--', label = 'Model length')
plt.plot(a, d, 'k:', label = 'Data length')
plt.plot(a, c + d, 'k', label = 'Total message length')
plt.legend()
plt.show()
```

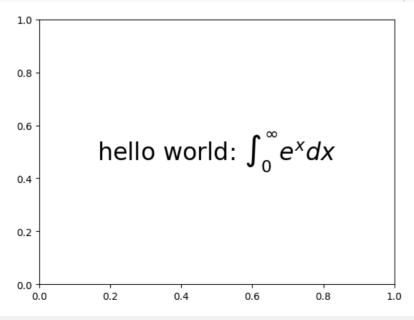


text 함수

그래프 내에 특정 좌표에 문자열이 들어가도록 입력해 서 표시

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

plt.text(0.5, 0.5, 'hello world: $\#int_0^\#infty e^x dx$', size = 24, ha = 'center', va = 'center')
plt.show()
```

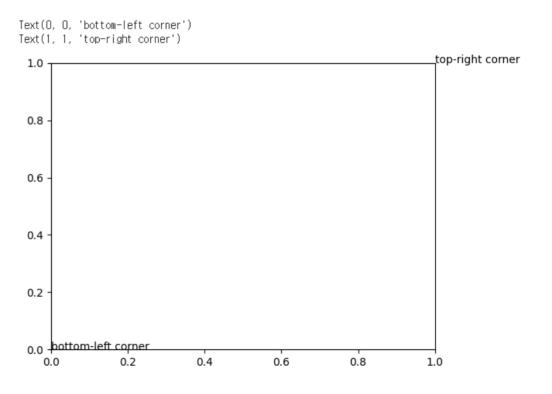


text 함수

text함수는 Text 클래스의 객체를 생성하고 그 위치 값을 좌표로 해서 문자열을 출력함

```
import matplotlib.pyplot as plt

txt = plt.text(0, 0, 'bottom-left corner')
txt1 = plt.text(1, 1, 'top-right corner')
print(txt)
print(txt1)
plt.show()
```



text 함수: text 붙이기

그래프 내에 text를 사용해서 입력하기

```
import numpy as no
import matplotlib.pvplot as plt
mu, sigma = 100, 15
x = mu + sigma + np.random.randn(10000)
# the histogram of the data
n, bins, patches = plt.hist(x, 50, density = True, facecolor = 'g', alpha = 0.75)
plt.xlabel('Smarts')
plt.ylabel('Probability')
plt.title('Histogram of IQ')
plt.text(60, .025, r'$#mu=100,# #sigma=15$')
plt.axis([40, 160, 0, 0.03]) 🤝
plt.grid(True)
plt.show()
                          Histogram of IQ
   0.030
                                                                                                     텍스트에 대해 입력
   0.020
 Probability
0.015
   0.010
   0.005
   0.000
                               100
                                        120
                                                140
                              Smarts
```

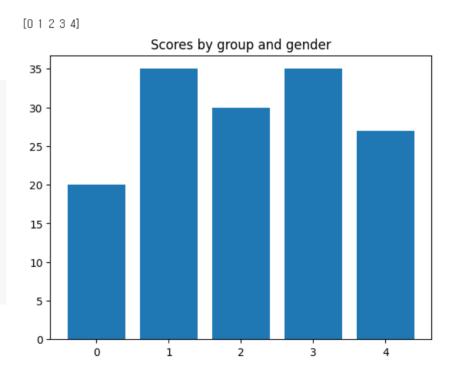
인공지능 개발 능력을 위한 기초

title 함수:제목 붙이기

그래프에 제목을 표시

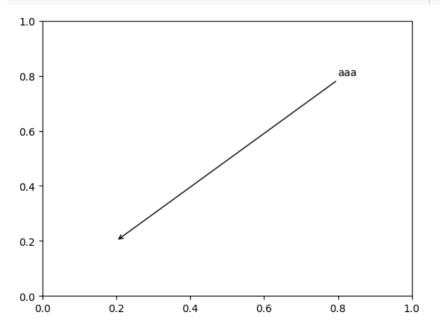
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

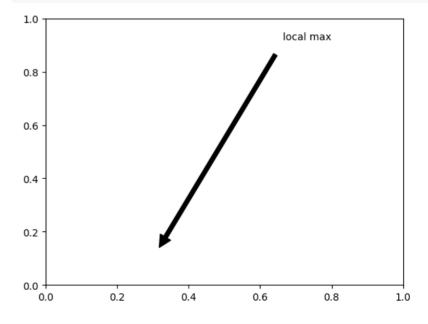
N = 5
menMeans = (20, 35, 30, 35, 27)
ind = np.arange(N)
print(ind)
plt.bar(ind, menMeans)
plt.title('Scores by group and gender')
plt.show()
```



annotate 함수

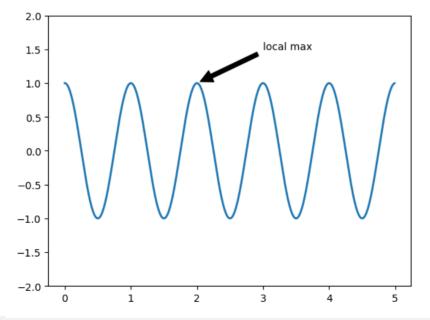
annotate 함수는 문장열, xy(화살표 끝 지시), xytext(문자열 시 작 위치), arrowpros(화살표) 그래프에 주석을 표시





annotate 함수: 실행

annotate 함수는 그래프에 주석을 표시



연습문제

- 다음 작업을 수행하세요:
 - 1. x 축의 값으로 사용될 0에서 10까지의 숫자를 생성하세요.
 - 2. 첫 번째 함수로 sin(x), 두 번째 함수로 cos(x)를 사용합니다. 이 두 함수에 대해 plot을 생성하세요.
 - 3. plot에 "Sine and Cosine functions"라는 제목을 추가하세요.
 - 4. x축과 y축에 각각 "x values", "y values"라는 레이블을 추가하세요.
 - 5. 범례를 추가하여 첫 번째 그래프를 "sin(x)", 두 번째 그래프를 "cos(x)"로 표시 하세요.
 - 6. x축의 범위를 0에서 10으로, y축의 범위를 -1에서 1로 설정하세요.

연습문제 코드

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Data for plotting
x = np.linspace(0, 10, 100)
y1 = np.sin(x)
y2 = np.cos(x)
# Create a figure
plt.figure()
# Plot sin(x)
plt.plot(x, y1, label = 'sin(x)')
# Plot cos(x)
plt.plot(x, y2, label = 'cos(x)')
# Set labels
plt.xlabel('x values')
plt.ylabel('y values')
# Set title
plt.title('Sine and Cosine functions')
# Set Tegend
plt.legend()
# Set x and y limits
plt.xlim(0, 10)
plt.ylim(-1, 1)
# Show the plot
plt.show()
```

감사합니다 [2차시]