[TA 3-2]

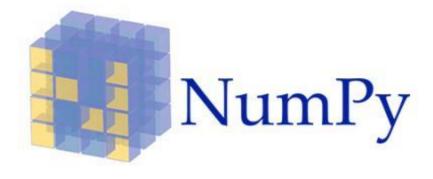
NumPy & Pandas Primer

빅데이터프로그래밍기초

박진수 교수

Big Data Institute,
Seoul National University

NumPy

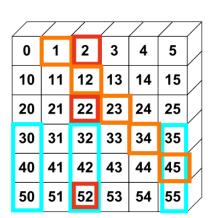


NumPy란?

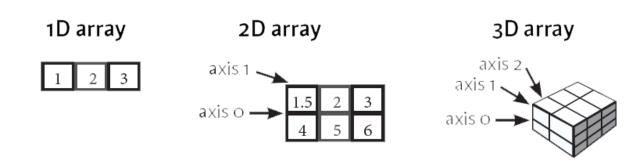
- · 계산과학(Computation science) 분야에 자주 활용되는 Python 라이브러리
 - 고성능의 다차원 배열(array) 객체와 이를 다룰 수 있는 다양한 도구를 지원
 - 문법이나 구동 방식이 MATLAB과 비슷함
 - NumPy 불러오기

In [1]: import numpy as np

>>> a[(0,1,2,3,4),(1,2,3,4,5)]



- ·배열: NumPy의 핵심적인 객체로 "동일한 자료형을 가지는 값들이 격자판 형태로 있는 것"
 - 파이썬의 리스트(list)와 거의 비슷하나 배열은 동일한 자료형만 들어가야 한다는 차이를 갖는다
 - 사용방법도 리스트와 유사하나 특성과 활용 가능한 함수 등이 다르다
 - 다차원(n-dimensional) 배열로 확장 가능



- · 배열의 생성
 - 일반적으로 리스트를 배열로 변환하여 생성한다

- 다차원 배열도 같은 방법으로 생성한다

· 배열의 생성

- NumPy에 내장된 다양한 함수로 배열을 만들 수 있다

```
In [5]: arr1 = np.zeros((2,2)) # 모든 값이 0인 배열 생성
        arr1
Out [5]: array([[ 0., 0.],
              [0., 0.]
In [4]: arr2 = np.ones((1,2)) # 모든 값이 1인 배열 생성
        arr2
Out [4]: array([[ 1., 1.]])
In [6]: arr3 = np.full((1,2), 10) # 모든 값이 특정 상수인 배열 생성
        arr3
        C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\numpy\core\numeric.py:301: Future\arning: i
        n the future, full((1, 2), 10) will return an array of dtype('int32')
         format(shape, fill_value, array(fill_value).dtype), FutureWarning)
Out [6]: array([[ 10., 10.]])
In [8]: arr4 = np.eye(3) # 단위행렬 생성
        arr4
Out [8]: array([[ 1., 0., 0.],
              [ 0., 1., 0.],
              [0., 0., 1.]
In [9]: arr5 = np.random.random((2,2)) # 랜덤한 값으로 채워진 배열 생성
        arr5
Out [9]: array([[ 0.43185899, 0.10813613],
              [ 0.85616989, 0.78237002]])
```

- ·배열의 rank와 shape
 - rank(ndim): 배열이 몇 차원인지를 의미한다

```
In [8]: arr1 = np.array([1, 2, 3])
    print(arr1.ndim)
    arr2 = np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
    print(arr2.ndim)
    arr3 = np.array([[[1,2,3],[4,5,6]],[[7,8,9],[10,11,12]]])
    print(arr3.ndim)

1
2
3
```

- shape: 각 차원의 크기를 알려주는 튜플

```
In [9]: arr1 = np.array([1, 2, 3])
  print(arr1.shape)
  arr2 = np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
  print(arr2.shape)
  arr3 = np.array([[[1,2,3],[4,5,6]],[[7,8,9],[10,11,12]]])
  print(arr3.shape)

(3,)
  (2, 3)
  (2, 2, 3)
```

·배열 인덱싱

- Python의 리스트와 같은 방법으로([]) 리스트를 slicing할 수 있다

```
In [10]: arr1 = np.array([1, 2, 3])
         arr1[0]
Out [10]: 1
In [11]: arr2 = np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
         arr2[1]
Out [11]: array([4, 5, 6])
In [12]: arr3 = np.array([[[1,2,3],[4,5,6]],[[7,8,9],[10,11,12]]])
         arr3[0][1]
Out [12]: array([4, 5, 6])
In [13]: arr3[0,0,1]
Out [13]: 2
In [14]: arr4 = np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8], [9,10,11,12]])
         arr5 = arr4[:2, :]
         arr5
Out [14]: array([[1, 2, 3, 4],
                [5, 6, 7, 8]])
```

- ·배열 인덱싱
 - 불리언 배열 인덱싱을 통해 특정 조건을 만족하는 요소는 True로, 만족하지 않는 요소는 False로 반환할 수 있다.
 - 그리고 이를 통해 특정 조건을 만족하는 원소들만 취사선택해 배열로 저장할 수 있다

- ·배열 자료형
 - 흔히 쓰이는 배열의 자료형은 int64(정수형)와 float64(실수형)이다
 - 배열을 생성할 때 명시적으로 특정 자료형을 지정할 수 있다

```
In [18]: arr1 = np.array([1])
arr1.dtype
Out [18]: dtype('int32')
In [19]: arr2 = np.array([1.0])
arr2.dtype
Out [19]: dtype('float64')
In [20]: arr3 = np.array([1,2], dtype = np.float64)
arr3.dtype
Out [20]: dtype('float64')
```

· 배열 연산

- 기초연산(사칙연산)

```
In [21]: arr1 = np.array([[1,2], [3,4]], dtype = np.float64)
        arr2 = np.array([[5,6], [7,8]], dtype = np.float64)
In [22]: arr1 + arr2
Out [22]: array([[ 6., 8.],
               [ 10., 12.]])
In [23]: arr1 - arr2
Out [23]: array([[-4., -4.],
             [-4., -4.]])
In [24]: # 행렬의 곱연산이 아님
         arr1 * arr2
Out [24]: array([[ 5., 12.],
               [ 21., 32.]])
In [25]: arr1 / arr2
                        , 0.33333333],
Out [25]: array([[ 0.2
               [ 0.42857143, 0.5 ]])
In [26]: np.sqrt(arr1)
Out [26]: array([[ 1. , 1.41421356],
               [1.73205081, 2. ]])
```

- ·배열 연산
 - 내적 및 행렬의 곱연산

```
In [27]: # 백년의 내적
vector1 = np.array([1,2])
vector2 = np.array([3,4])
np.dot(vector1, vector2)

Out [27]: 11

In [28]: # 행렬의 골연산
arr1 = np.array([[1,2], [3,4]], dtype = np.float64)
arr2 = np.array([[5,6], [7,8]], dtype = np.float64)
np.dot(arr1, arr2)

Out [28]: array([[19., 22.], [43., 50.]])
```

·배열 연산

- sum 연산

- ·배열 연산
 - 전치(행렬) 연산

전치행렬

```
In [33]: arr1 = np.array([[1,2], [3,4]], dtype = np.float64)
arr1

Out [33]: array([[ 1., 2.], [ 3., 4.]])

In [34]: arr1.T # 哲과 얼을 바꿀

Out [34]: array([[ 1., 3.], [ 2., 4.]])
```

데이터 불러오기

- 수치형 데이터 불러오기
 - loadtxt() 함수를 이용해 수치형 데이터(정수 혹은 실수형)를 불러올 수 있다
 - 결과로 NumPy 배열이 생성된다

```
data = np.loadtxt('test-data.csv', delimiter = ',')
In [3]:
       data
Out [3]: array([[ 73.,
                      80.,
                            75., 152.],
                93.,
                      88.,
                            93., 185.],
                      91., 90., 180.],
                      98., 100., 196.],
                      66.,
                            70., 142.],
                      46.,
                            55., 101.],
                69.,
                      74., 77., 149.],
                      56.,
                            60.. 115.].
                      79.,
                            90., 175.],
                87.,
                            88., 164.],
              [ 79.,
                      70.,
                69.,
                      70.,
                            73., 141.],
                      65.,
                            74., 141.],
                70.,
                      95.,
                            91., 184.],
                93.,
                79.,
                      80.,
                            73., 152.],
                70.,
                      73., 78., 148.],
                            96., 192.],
                93.,
                      89..
                78.,
                      75.,
                            68., 147.],
                      90.,
                81.,
                            93., 183.],
                88.,
                      92.,
                            86., 177.],
                            77., 159.],
                      83.,
                78.,
                      86.,
                            90., 177.],
                82.,
                86.,
                      82.,
                            89., 175.],
                78.,
                      83.,
                            85., 175.],
                      83., 71., 149.],
              [ 76.,
                      93.,
                            95., 192.]])
```

데이터 불러오기

- 수치형 및 문자열 데이터 불러오기
 - 문자열이 포함된 데이터를 불러오거나 결측치(missing value)가 있을 경우 genfromtxt() 함수를 활용한다
 - 자료형(data type)으로는 None를 설정한다

실습 3-2-1. 랜덤 벡터 생성과 정렬

- · 길이 10인 랜덤 벡터(1차원 배열)을 생성하고 이를 정렬한다
 - 오름차순과 내림차순으로 한 번씩 정렬해 본다
 - 수행 예시

```
In [7]: arr # 오름차순 정렬
Out [7]: array([ 0.030492 , 0.12043689, 0.32015067, 0.33430422, 0.72236358, 0.83430805, 0.88724013, 0.8975324 , 0.91277164, 0.98039898])
In [9]: arr # 내림차순 정렬
Out [9]: array([ 0.98039898, 0.91277164, 0.8975324 , 0.88724013, 0.83430805, 0.72236358, 0.33430422, 0.32015067, 0.12043689, 0.030492 ])
```

실습 3-2-2. 벡터를 행렬로 변환하기

- · 길이 9의 벡터(1차원 배열)를 생성하고 이를 3X3 크기의 행렬로 변환한다
 - NumPy의 arange() 함수를 이용해 0부터 8까지의 정수를 담은 1차원 배열을 생성한다
 - 이를 reshape() 함수로 2차원 배열로 변환한다
 - 수행 예시

실습 3-2-3. 대각행렬(diagonal matrix)

- · 실습 3-2-2에서 생성한 행렬을 대각행렬로 변환해 본다
 - 우선 행렬의 주대각 원소(대각선상에 있는 원소)만 1차원 배열로 출력해 본다
 - 3X3 대각행렬(정사각행렬의 주대각 성분 이외의 모든 성분이 0인 행렬)로 변환해 본다
 - 수행 예시

실습 3-2-4. 행렬 정규화(normalization)

- · 정수로 이루어진 5X5 행렬을 만들고 이를 정규화해본다
 - randint() 함수를 이용해 1부터 100 사이의 정수로 이루어진 행렬을 생성한다
 - 행렬 내의 값들을 정규화한다

$$X' = rac{X - X_{
m min}}{X_{
m max} - X_{
m min}}$$

- 수행 예시

```
In [33]: arr
Out [33]: array([[ 2, 37, 7, 27, 14].
               [83, 64, 96, 95, 4],
               [26, 12, 44, 78, 33],
               [95, 92, 69, 90, 85],
               [34, 49, 10, 96, 82]])
In [37]: arr_normalized
Out [37]: array([[ 0.
                        , 0.37234043, 0.05319149, 0.26595745, 0.12765957],
               [ 0.86170213, 0.65957447, 1.
                                             , 0.9893617 , 0.0212766 ],
               [ 0.25531915, 0.10638298, 0.44680851, 0.80851064, 0.32978723],
               [ 0.9893617 , 0.95744681 , 0.71276596 , 0.93617021 , 0.88297872] ,
               [ 0.34042553, 0.5 ,
                                          0.08510638, 1.
                                                               . 0.85106383]])
```

실습 3-2-5. 행렬 곱(matrix multiplication)

- · 아래의 행렬 곱 연산을 수행한다
 - np.dot() 함수를 활용한다

$$A * B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$$

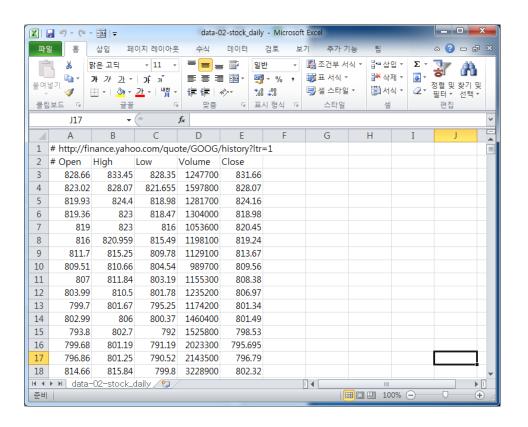
- 수행 예시

In [44]: result

Out [44]: array([[22, 28], [49, 64]])

실습 3-2-6. 주식 데이터 불러오기

- · stock-data.csv의 데이터를 불러온다
 - 1열부터 4열('Open', 'High', 'Low', 'Volume')까지의 데이터는 x_data로 저장하고 5열('Close')의 데이터는 y_data로 저장한다
 - 즉, x_data의 shape은 (732,4), y_data의 shape은 (732,) 혹은 (732,1)이 되어야 한다



실습 3-2-6. 주식 데이터 불러오기

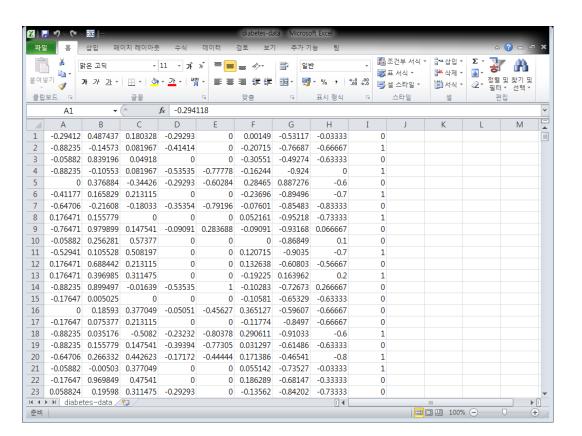
· stock-data.csv의 데이터를 불러온다

- 수행 예시

```
In [8]: x_data.shape
 Out [8]: (732, 4)
 In [9]: x_data
 Out [9]: array([[ 8.28659973e+02,
                                   8.33450012e+02,
                                                   8.28349976e+02,
                  1.24770000e+06],
               [ 8.23020020e+02,
                                   8.28070007e+02,
                                                    8.21655029e+02.
                  1.59780000e+06],
               [ 8.19929993e+02,
                                   8.24400024e+02,
                                                   8.18979980e+02,
                  1.28170000e+06],
               [ 5.66892592e+02,
                                   5.67002574e+02, 5.56932537e+02,
                   1.08000000e+04],
               [ 5.61202549e+02, 5.66432590e+02, 5.58672539e+02,
                  4.12000000e+04],
               [ 5.68002570e+02, 5.68002570e+02, 5.52922516e+02,
                  1.31000000e+04]])
In [10]: y_data.shape
Out [10]: (732,)
In [11]: y_data
Out[11]: array([831.659973, 828.070007, 824.159973, 818.97998
                819.23999 , 813.669983, 809.559998, 808.380005,
                801.340027, 801.48999, 798.530029, 795.695007,
                                                                 796.789978,
                802.320007, 823.309998, 832.150024, 835.669983,
                819.309998, 805.02002, 802.174988, 806.070007,
                807.880005, 806.359985, 807.909973, 804.789978,
                806.150024, 794.02002, 786.900024, 786.140015,
                                                                 771.820007,
                782.789978, 785.049988, 791.549988, 789.909973,
                794.559998, 796.419983, 794.200012, 790.799988,
                797.070007, 796.099976, 789.27002, 789.289978, 776.419983,
                771.190002, 759.109985, 762.52002, 750.5
                758.039978, 770.840027, 768.23999, 761.679993,
                768.27002 , 769.200012, 760.539978, 771.22998 ,
                758.48999 , 736.080017, 754.02002 , 762.559998, 785.309998,
                790.51001, 782.52002, 762.02002, 762.130005, 768.700012,
                783.609985, 784.539978, 795.369995, 795.349976, 799.070007,
                807.669983, 813.109985, 799.369995, 796.969971, 801.5
                795, 26001 . 779, 960022, 778, 530029, 778, 190002, 786, 140015.
                783.070007, 785.940002, 775.080017, 776.859985, 776.469971,
                77E #20003 772 EE0000 777 200070 77E 01001
```

실습 3-2-7. 당뇨 데이터 불러오기

- · diabetes-data.csv의 데이터를 불러온다
 - 1열부터 8열까지의 데이터는 x_data로 저장하고 9열의 데이터는 y_data로 저장한다
 - 즉, x_data의 shape은 (759, 8), y_data의 shape은 (759,) 혹은 (759,1)이 되어야 한다



실습 3-2-7. 당뇨 데이터 불러오기

· diabetes-data.csv의 데이터를 불러온다

- 수행 예시

```
In [14]: x_data.shape
Out [14]: (759, 8)
In [15]: x_data
Out [15]: array([[-0.294118 , 0.487437
                                   0.180328 , ..., 0.00149028,
              -0.53117 , -0.0333333 ],
                                 , 0.0819672 , ..., -0.207153 ,
             [-0.882353 , -0.145729
              -0.766866 , -0.666667 ],
             [-0.0588235 , 0.839196 , 0.0491803 , ..., -0.305514 ,
              -0.492741 , -0.633333 1.
             [-0.411765 , 0.21608
                                   0.180328 , ..., -0.219076 ,
              -0.857387 , -0.7
             [-0.882353 , 0.266332 , -0.0163934 , ..., -0.102832 ,
              -0.768574 , -0.133333 ],
             [-0.882353 , -0.0653266 , 0.147541 , ..., -0.0938897 ,
              -0.797609 . -0.933333 11)
In [16]: y_data.shape
Out [16]: (759,)
In [17]: y_data
Out [17]: array([ 0., 1., 0., 1., 0., 1., 0., 1., 0., 1., 0., 1.,
              0., 0., 0., 0., 1., 0., 1., 1., 0., 0., 0., 0., 1.,
              1., 1., 1., 0., 1., 1., 1., 1., 0., 0., 0., 1.,
              1., 1., 0., 1., 0., 1., 1., 0., 1., 1., 1., 1., 0.,
              1., 1., 0., 1., 1., 1., 1., 0., 1., 1., 0., 1., 0.,
              1., 1., 1., 0., 1., 0., 1., 1., 1., 1., 1., 0., 1.,
              1., 1., 1., 1., 0., 1., 1., 1., 0., 1., 1., 1.,
              0., 1., 1., 1., 1., 0., 0., 1., 1., 1., 1.,
              1., 1., 1., 0., 0., 0., 1., 1., 0., 0., 0., 1., 1.,
              1., 0., 1., 1., 1., 0., 0., 1., 1., 0., 0., 0.,
              1., 1., 1., 1., 1., 1., 1., 0., 1., 0., 1., 1.,
              1., 0., 1., 1., 1., 0., 0., 1., 1., 1., 1., 0.,
              0., 1., 1., 1., 0., 1., 0., 1., 0., 1., 1., 1.,
              1., 0., 0., 0., 0., 0., 1., 1., 0., 0., 1., 0., 1.,
              0., 0., 0., 1., 1., 1., 1., 1., 0., 0., 1., 0.,
              1., 1., 1., 0., 0., 0., 1., 0., 0., 0., 1.,
```

Pandas



Pandas란?

- ·데이터 전처리와 준비를 효과적으로 할 수 있도록 도와주는 Python 라이브러리
 - 엑셀의 시트와 같은 '데이터프레임(Dataframe)'을 활용하여 데이터를 쉽게 핸들링할 수 있다
 - Pandas 불러오기

In [1]: import pandas as pd

d	А	В	C	D	
	Cookie Sales by Region				
	SalesRep	Region	# Orders	Total Sales	
	Bryan	West	217	\$35,000	
	Hilary	West	268	\$24,547	
	Henry	North	224	\$21,253	
	Jane	North	286	\$12,485	
	Joseph	South	226	\$22,463	
	Mary	East	228	\$32,368	
)	Molly	West	234	\$57,639	
L	Raymond	East	267	\$42,463	
2	Sussy	East	279	\$53,467	
3	Thomas	South	261	\$63,456	
4					

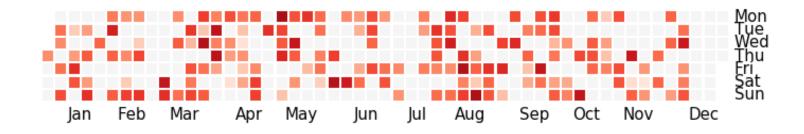
In [3]: DataFrame(data, columns = ['year', 'state', 'pop'])

Out [3]:

	year	state	рор
0	2000	Ohio	1.5
1	2001	Ohio	1.7
2	2002	Ohio	3.6
3	2001	Nevada	2.4
4	2002	Nevada	2.9

시리즈(Series)

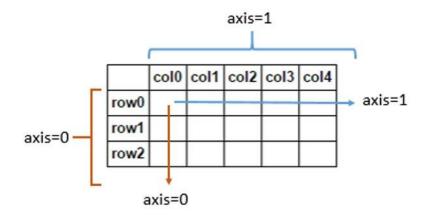
- · Pandas의 시리즈(Series)는 1차원 리스트, 혹은 NumPy의 1차원 배열과 유사하다
 - 엑셀의 시트와 같은 '데이터프레임(Dataframe)'을 활용하여 데이터를 쉽게 핸들링할 수 있다
 - NumPy 배열과는 다르게 서로 다른 자료형도 시리즈 내에 담을 수 있다



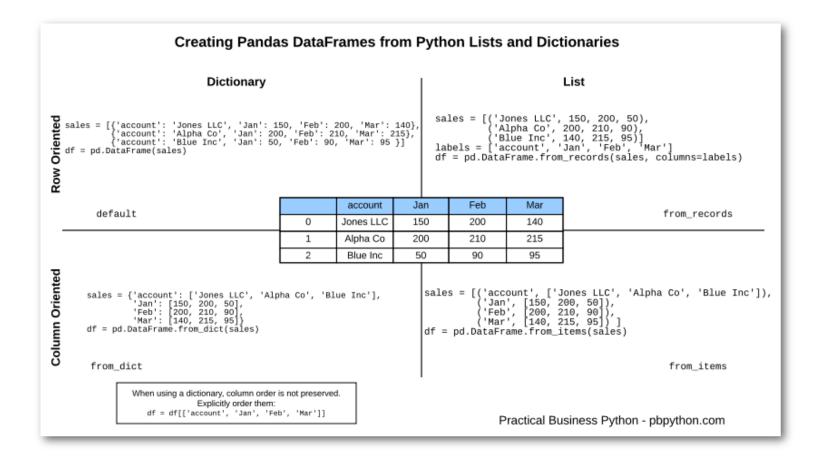
시리즈(Series)

- · 시리즈 생성하기
 - 일반적으로 파이썬 리스트를 시리즈로 변환하여 생성한다

- · Pandas의 데이터프레임(Dataframe)은 2차원 리스트 혹은 배열과 유사한 자료구조이다
 - 행렬(matrix)과 같이 행(row)과 열(column)로 이루어져 있으며, 이를 인덱스를 이용해 접근할 수 있다
 - 두 개의 축(axis)가 있어 행과 열을 관리할 수 있다
 - 데이터프레임에는 시리즈와 같이 서로 다른 자료형을 담을 수 있다



- · 데이터프레임 생성하기
 - 데이터프레임은 리스트, 배열 혹은 딕셔너리로 생성할 수 있다



- · 데이터프레임 생성하기
 - 배열 혹은 리스트로 데이터프레임 생성하기



■ 생성하면서 축(axis)을 잘 고려한다

- · 데이터프레임 생성하기
 - 딕셔너리로 데이터프레임 생성하기

■ 생성하면서 축(axis)을 잘 고려한다

- · 데이터프레임 생성하기
 - 컬럼 이름과 인덱스를 인자값으로 설정할 수 있다

Out [17]:

	a	b	С
1	-0.865203	-0.041992	0.426080
2	-0.430009	0.070265	-0.499093
3	2.522299	0.632737	0.903667
4	0.075403	1.592519	1.263607
5	0.774317	-0.783115	0.229059
6	-0.264901	-0.385646	1.540035
7	0.440429	-1.067525	-0.458921
8	0.930104	0.551395	-0.557046
9	0.959832	1.307272	0.134029
10	0.302500	-1.073217	0.946988

■ 따로 설정하지 않을 경우 디폴트(0부터 시작하는 정수)로 설정된다

- · 데이터 열람하기
 - head()와 tail() 함수로 데이터의 일부를 열람할 수 있다
 - 인자값을 주지 않을 경우 상위, 혹은 하위 5개 데이터만 보여준다

In [21]: df4.head()

Out [21]:

	a	b	С
1	0.298188	0.199613	-0.866343
2	-1.082578	1.835957	0.292041
3	-0.617539	0.817866	0.370413
4	0.514701	-0.601944	0.910449
5	0.831008	-0.241993	0.746269

In [22]: df4.tail(3)

Out [22]:

		a	b	С
	8	-2.489759	0.221283	0.557908
	9	-0.443511	0.913075	0.931968
	10	0.724700	1.848305	1.972213

- · 데이터 열람하기
 - 인덱스(행)과 컬럼(열)의 데이터만 열람할 수 있다

```
In [23]: df4.index
Out [23]: RangeIndex(start=1, stop=11, step=1)
In [24]: df4.columns
Out [24]: Index(['a', 'b', 'c'], dtype='object')
```

- 데이터프레임 내의 값들만 추출해 볼 수 있다

- · 데이터 열람하기
 - describe() 함수로 데이터의 요약(수치형인 경우 기초 통계량)을 열람할 수 있다

In [26]: df4.describe()

Out [26]:

	a	b	С
count	10.000000	10.000000	10.000000
mean	-0.514360	0.584529	0.330630
std	1.110103	0.799090	0.926653
min	-2.489759	-0.601944	-1.027011
25%	-1.205632	0.205030	-0.363192
50%	-0.530525	0.426562	0.464160
75%	0.460573	0.889273	0.869404
max	0.831008	1.848305	1.972213

· 데이터 변경하기

- 전치(transpose): 데이터프레임의 열과 행을 바꾼다

In [28]: df4

Out [28]:

	a	b	С
1	0.298188	0.199613	-0.866343
2	-1.082578	1.835957	0.292041
3	-0.617539	0.817866	0.370413
4	0.514701	-0.601944	0.910449
5	0.831008	-0.241993	0.746269
6	-1.246650	0.441432	-0.581602
7	-1.632162	0.411691	-1.027011
8	-2.489759	0.221283	0.557908
9	-0.443511	0.913075	0.931968
10	0.724700	1.848305	1.972213

In [27]: df4.T

Out [27]:

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
а	0.298188	-1.082578	-0.617539	0.514701	0.831008	-1.246650	-1.632162	-2.489759	-0.443511	0.724700
b	0.199613	1.835957	0.817866	-0.601944	-0.241993	0.441432	0.411691	0.221283	0.913075	1.848305
С	-0.866343	0.292041	0.370413	0.910449	0.746269	-0.581602	-1.027011	0.557908	0.931968	1.972213

- · 데이터 변경하기
 - 정렬(sorting): 특정 컬럼의 값을 기준으로 정렬하기

In [29]: df4.sort_values(by = 'b')

Out [29]:

	a	b	С
4	0.514701	-0.601944	0.910449
5	0.831008	-0.241993	0.746269
1	0.298188	0.199613	-0.866343
8	-2.489759	0.221283	0.557908
7	-1.632162	0.411691	-1.027011
6	-1.246650	0.441432	-0.581602
3	-0.617539	0.817866	0.370413
9	-0.443511	0.913075	0.931968
2	-1.082578	1.835957	0.292041
10	0.724700	1.848305	1.972213

- · 데이터 변경하기
 - 삽입(insertion): 새로운 컬럼을 삽입할 수 있다

```
In [30]: df4['d'] = np.random.random(10)
```

In [31]: df4

Out [31]:

	a	b	С	d
1	0.298188	0.199613	-0.866343	0.632383
2	-1.082578	1.835957	0.292041	0.676948
3	-0.617539	0.817866	0.370413	0.000727
4	0.514701	-0.601944	0.910449	0.463687
5	0.831008	-0.241993	0.746269	0.423285
6	-1.246650	0.441432	-0.581602	0.081380
7	-1.632162	0.411691	-1.027011	0.181873
8	-2.489759	0.221283	0.557908	0.819547
9	-0.443511	0.913075	0.931968	0.273757
10	0.724700	1.848305	1.972213	0.558798

- · 데이터 선택하기
 - 컬럼의 이름을 넣어 특정 컬럼의 데이터를 선택할 수 있다
 - 시리즈가 결과로 나옴

```
In [33]: a = df4['a']
         a
Out [33]: 1
              0.298188
              -1.082578
              -0.617539
              0.514701
              0.831008
             -1.246650
             -1.632162
             -2.489759
         9 -0.443511
         10 0.724700
         Name: a, dtype: float64
In [34]: type(a)
```

Out [34]: pandas.core.series.Series

· 데이터 선택하기

- 슬라이싱을 통해 행을 기준으로 데이터를 자를 수 있다

In [36]: df4[0:5]

Out [36]:

	a	b	С	d
1	0.298188	0.199613	-0.866343	0.632383
2	-1.082578	1.835957	0.292041	0.676948
3	-0.617539	0.817866	0.370413	0.000727
4	0.514701	-0.601944	0.910449	0.463687
5	0.831008	-0.241993	0.746269	0.423285

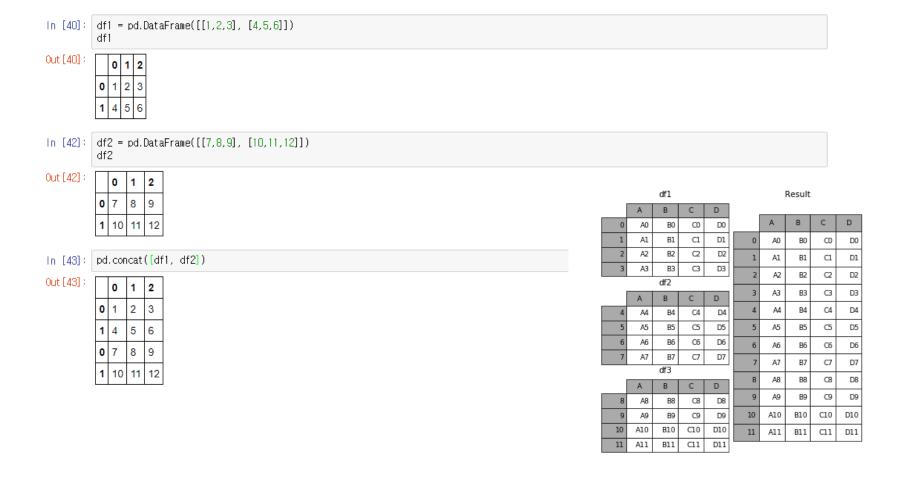
In [38]: df4[5:]

Out [38]:

	a	b	С	d
6	-1.246650	0.441432	-0.581602	0.081380
7	-1.632162	0.411691	-1.027011	0.181873
8	-2.489759	0.221283	0.557908	0.819547
9	-0.443511	0.913075	0.931968	0.273757
10	0.724700	1.848305	1.972213	0.558798

. 데이터 합치기

- concat(): 따로 축을 설정하지 않을 경우 데이터를 컬럼을 기준으로 병합한다



- · 데이터 합치기
 - concat(): 축을 1로 설정할 경우 행을 기준으로 병합한다

In [44]: pd.concat([df1, df2], axis = 1)

Out [44]:

| O | 1 | 2 | 0 | 1 | 2 |
| O | 1 | 2 | 3 | 7 | 8 | 9 |
| 1 | 4 | 5 | 6 | 10 | 11 | 12

df1 df4 Result С α NaN NaN C1 D1 NaN NaN F3 D2 F6 АЗ В3 C3 D3 АЗ В3 C3 D3 D7 F7 NaN NaN NaN NaN F7 NaN NaN

- · 데이터 합치기
 - 더욱 많은 데이터 병합 함수와 예제는 아래를 참고한다
 - LINK: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/merging.html#merging

데이터 불러오기

- · pandas에서도 numpy와 유사하게 csv와 text 데이터를 불러올 수 있다
 - read_csv() 함수를 활용한다

3 4 PARK

4 5 LIM

19

36

■ read_csv() 함수를 통해 데이터를 불러올 경우 저절로 데이터프레임으로 저장된다

데이터 불러오기

- · pandas에서는 excel 형태(.xlsx/.xls)의 데이터도 쉽게 불러올 수 있다
 - read_excel() 함수를 활용한다

In [6]: df = pd.read_excel('excel_data.xlsx')
 df

Out [6]:

	ID	LAST_NAME	AGE
0	1	KIM	30
1	2	CHOI	25
2	3	LEE	41
3	4	PARK	19
4	5	LIM	36

■ read_excel() 함수를 통해 데이터를 불러올 경우에도 저절로 데이터프레임으로 저장된다

데이터 불러오기

- · pandas를 활용하면 csv 혹은 excel 형태의 데이터로 저장하는 것도 용이하다
 - to_csv() 혹은 to_excel() 함수를 활용한다

```
In [7]: df.to_csv('data.csv', sep = ',')
In [8]: df.to_excel('data.xlsx')
```

실습 3-2-8. 데이터프레임 생성하기

- · 아래 내용의 데이터를 담은 데이터프레임을 생성해 본다
 - 1열부터 8열까지의 데이터는 x_data로 저장하고 9열의 데이터는 y_data로 저장한다

Index	Title	Artist	Length	Year
0	Skyfall	Adele	4:46	2012
1	Lose Yourself	Eminem	5:26	2002
2	Another Brick in the Wall	Pink Floyd	3:59	1979
3	Use Somebody	Kings of Leon	3:51	2008
4	Treasure	Bruno Mars	2:58	2013

⁻ Title, Artist, Length는 String 타입으로, Year는 int 타입으로 저장한다

실습 3-2-8. 데이터프레임 생성하기

· 아래 내용의 데이터를 담은 데이터프레임을 생성해 본다

- 수행 예시

In [3]: data

Out [3]:

	Artist	Length	Title	Year
0	Adele	4:46	Skyfall	2012
1	Eminem	5:26	Lose Yourself	2002
2	Pink Floyd	3:59	Another Brick in the Wall	1979
3	Kings of Leon	3:51	Use Somebody	2008
4	Bruno Mars	2:58	Treasure	2013

실습 3-2-9. 데이터프레임 나누기

- ·실습 3-2-8에서 생성된 데이터프레임에서 'Title' 컬럼의 데이터만 추출한다
 - 추출한 데이터는 모두 소문자(lowercase)로 변환한 뒤 title_lowercase 이름의 리스트에 저장한다
 - 수행 예시

```
In [5]: title_lowercase
Out[5]: ['skyfall',
    'lose yourself',
    'another brick in the wall',
    'use somebody',
    'treasure']
```

실습 3-2-10. 엑셀 데이터 불러오기

- · animals.xlsx 파일을 불러와 데이터프레임을 생성한다
 - 엑셀 파일의 첫 세 컬럼(name, hair, feathers)의 데이터만 포함하는 데이터프레임 animals를 생성한다
 - 수행 예시

In [11]:	anim	als		
Out [11] :	Т	name	hair	feathers
	0	aardvark	1	0
	1	antelope	1	0
	2	bass	0	0
	3	bear	1	0
	4	boar	1	0
	5	buffalo	1	0
	6	calf	1	0
	7	carp	0	0
	8	catfish	0	0
	9	cavy	1	0
				_

■ 참고: .loc[] 혹은 .iloc[] 를 통해 슬라이싱한다 (refer to: https://stackoverflow.com/questions/10665889/how-to-take-column-slices-of-dataframe-in-pandas)

실습 3-2-11. 엑셀 파일로 저장하기

- · 실습 3-2-10에서 생성된 animals 데이터프레임의 데이터를 엑셀 파일로 저장한다
 - animals_sub.xlsx 이름으로 저장한다
 - 수행 예시

