제2장 파이썬과 넘파이 뷬습



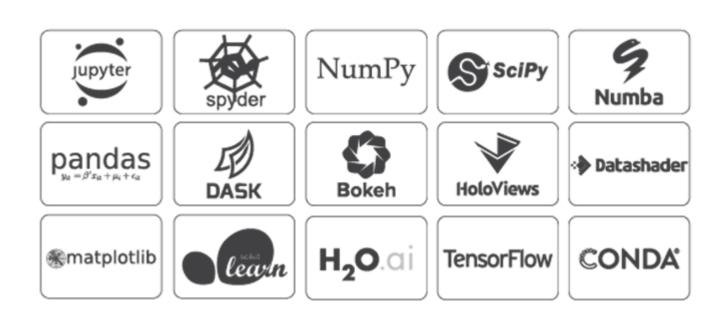
- 영어와 유사한 문법을 사용하기 때문에 파이썬으로 작성된 코드는 읽기 쉽다.
- 빠르게 코드를 작성하고 테스트할 수 있다.
- 성능 좋은 라이브러리



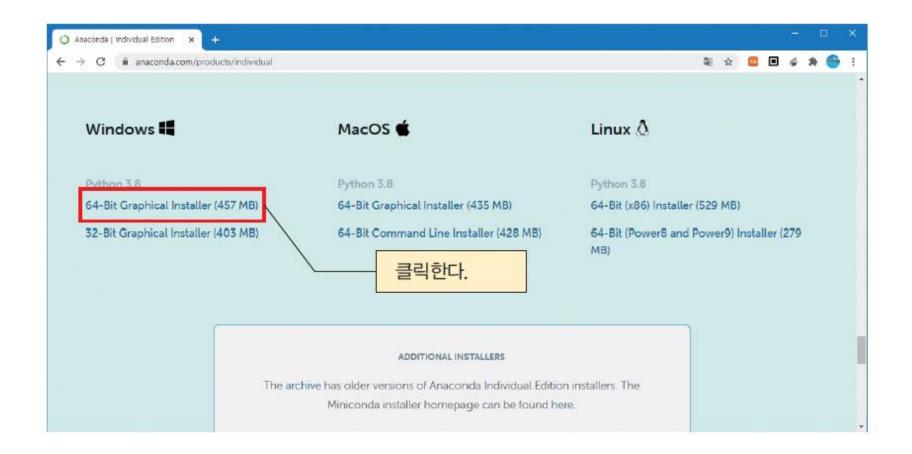
그림 2-1 파이썬의 라이브러리



• 인기 있는 라이브러리가 거의 모두 포함되어 있다.









현재 파이썬의 최신 버전은 3.9이지만 텐서플로우는 아직도 3.7 버 전을 사용할 수 있다. 이렇게 되면 충돌이 생겨서 최신 버전의 파이 썬에서는 텐서플로우가 실행되지 않는다





가상 환경 deep



(base) C:\Users\deep> conda create -n deep python=3.7

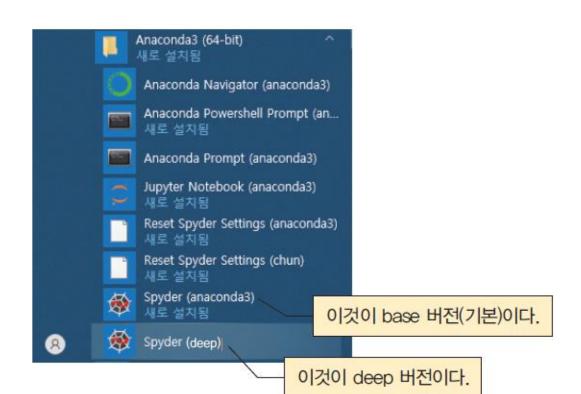
(base) C:\Users\deep> conda activate deep

(deep) C:\Users\deep> conda install spyder

(deep) C:\Users\deep> conda install tensorflow

책 오타 |

가상학병 생성

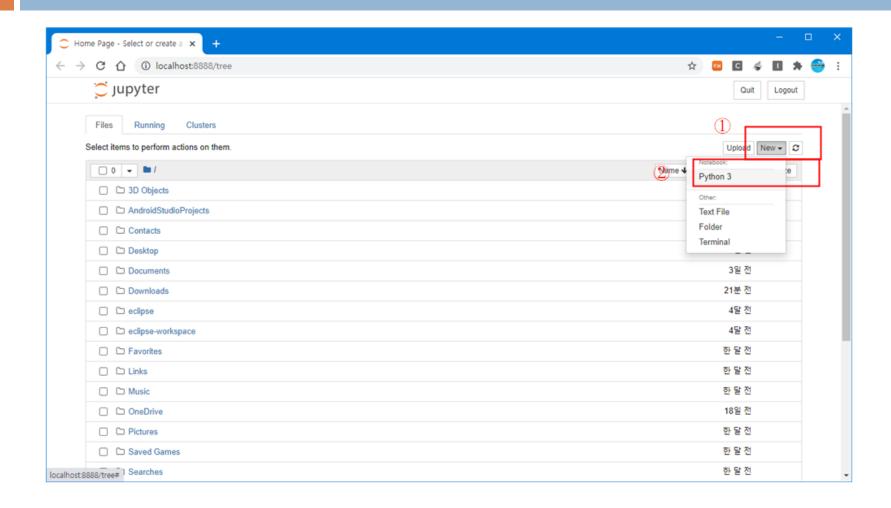


지금부터 가상 환경 deep을 사용합니다.

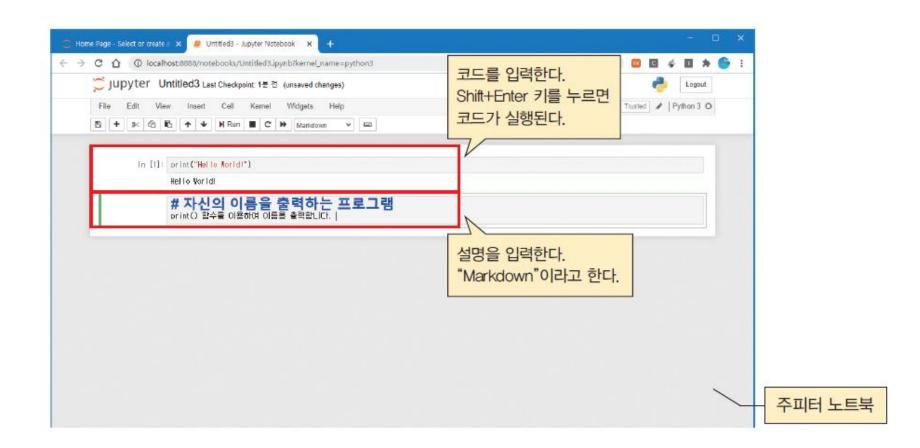
파이~신의 개발 도구

특징	스파이더	주피터 노트북	구글의 코랩	
설치 필요?	YES	YES	NO	
인터페이스	GUI	웹 브라우저	웹 브라우저	
인터넷 연결 필요?	NO	NO	YES	
코드와 텍스트 통합	NO	YES	YES	
데이터 파일 사용	로컬/리모트	로컬/리모트	구글 드라이브	
CPU 사용	내 컴퓨터의 CPU	내 컴퓨터의 CPU	구글 클라우드 CPU	

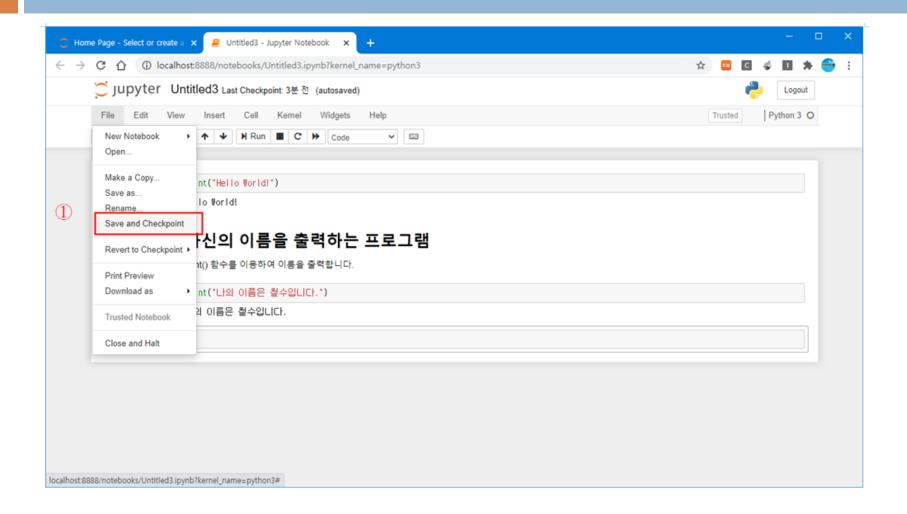




주피터 노트북(소스 입력과 실행)





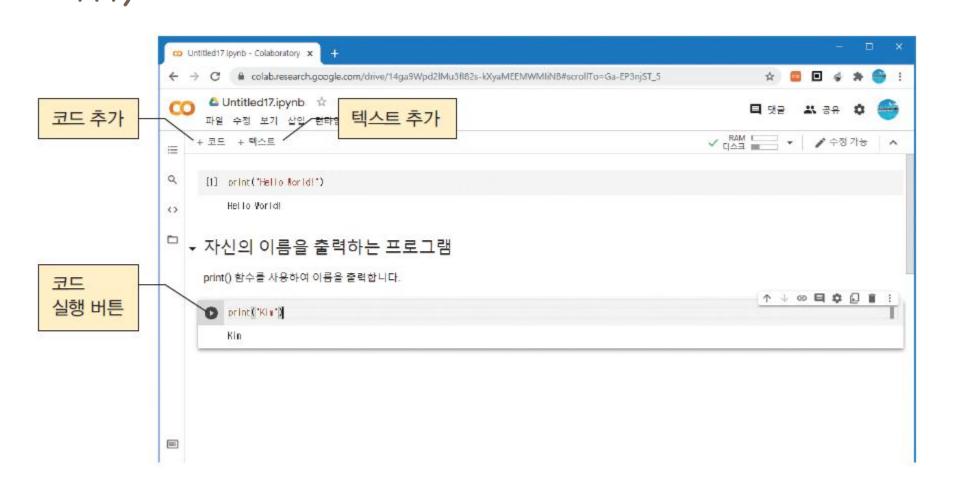




- 구글 Colab은 주피터 노트북 개념을 클라우드로 확장한 것이다.
- 텍스트를 이미지, HTML, LaTeX 등과 함께 하나의 문서로 통합
- Colab 메모장을 만들면 Google 드라이브 계정에 저장

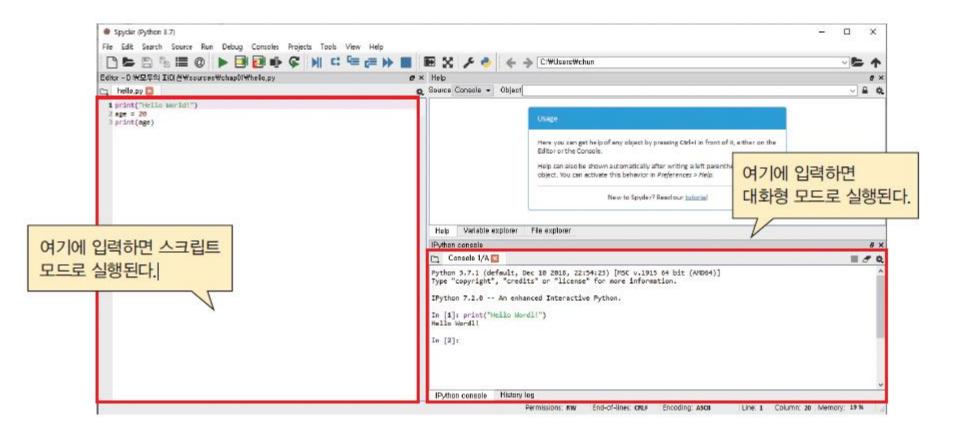


(colabcolab.research.google.co





 스파이더는 고급 편집 기능, 분석, 디버깅, 프로파일링 등의 기능이 있으며 변수 조사, 대화식 실행, 심층 검사,시각화 기능을 갖춘 포괄 적인 개발 도구



파이썬 뷬습(산술연산)

```
>>> 3.14 * 10 * 10
314.0
>>> 3.14 * 10**2
314.0
```

파이썬 뷬(자료형)

```
>>> type(10)
Int

>>> type(3.14)
Float

>>> type("python")
str
```

파이썬 복습(변수)

```
>>> r = 20
>>> PI = 3.14 # 원주율 정의
>>> area = PI * r**2
>>> area
1256.0
```

파이~선 복습(리스트)

```
>>> lst = [ 10, 20, 30, 40, 50] # 리스트 정의

>>> lst [10, 20, 30, 40, 50] # 리스트 출력

>>> lst[2] # 리스트의 원소 접근

30

>>> lst[2] = 90 # 세 번째 원소를 90으로 변경

>>> lst [10, 20, 90, 40, 50]

>>> len(lst) # 리스트의 길이 출력

5
```

파이~선 복습(슬라이신)

>>> lst[0:3] [10, 20, 90]	# 인덱스 0부터 2까지를 추출한다.
>>> lst[2:] [90, 40, 50]	# 인덱스 2부터 끝까지를 추출한다.
>>> lst[:3] [10, 20, 90]	# 인덱스 0부터 2까지를 추출한다.
>>> lst[:-1] [10, 20, 90, 40]	# 처음부터 마지막 원소 앞까지 추출한다.

파이썬 복습(딕셔너리)

```
>>> car = { 'HP':200, 'make': "BNW" } # 딕셔너리 정의

>>> car['HP'] # 원소에 접근
200

>>> car['color'] = "white" # 새 원소 추가
>>> car
{'HP': 200, 'make': 'BNW', 'color': 'white'}
```

파이썬 뷬(if-else 문)

```
>>> temp = -10
>>> if temp < 0:
... print("영하입니다.") # 들여쓰기를 해야 한다.
... else
... print("영상입니다.")
...
```

파이~선 복습(for 문)

```
>>> for i in [1, 2, 3, 4, 5]:
... print(i, end="")
...
1 2 3 4 5
```

```
class Person:
  def __init__(self, name, age):
    self.name = name
    self.age = age

def sayHello(self):
    print("Hello 나의 이름은 " + self.name)

p1 = Person("John", 36)
  p1.sayHello()
```

Hello 나의 이름은 John

디러닝 개발에 사용되는 라이브러리

라이브러리 이름	웹사이트	설명	
넘파이(Numpy)	https://numpy.org	효율적인 행렬 연산 라이브러리	
맷플롯립(Matplotlib)	https://matplotlib.org 다양한 그래프를 그리는 라이브		
사이킷런(Scikit-learn)	https://scikit-learn.org 전통적인 머신러닝 라이브러리		
텐서플로우(TensorFlow)	https://tensorflow.org	딥러닝을 지원하는 라이브러리	
케라스(Keras)	https://keras.io 고수준의 딥러닝 라이브러리		
파이토치(PyTorch)	https://pytorch.org	페이스북에서 만든 딥러닝 라이브러리	
판다스(Pandas)	https://pandas.pydata.org	데이터 처리를 위한 라이브러리	



conda 또는 pip 사용

```
(base) C:\Users\kim> activate deep
(deep) C:\Users\kim> pip install gtts
Collecting gtts
Using cached gTTS-2.2.2-py3-none-any.whl (25 kB)
...
Successfully installed gtts-2.2.2
```



- 파이썬 리스트는 데이터가 비연속인 위치에 저장된다. 따라서 대용 량 데이터를 처리할 때 상당히 불리하다.
- C언어 스타일의 배열은 데이터를 연속적인 위치에 저장해서 아주 효율적으로 데이터를 처리할 수 있다. -> 넘파이

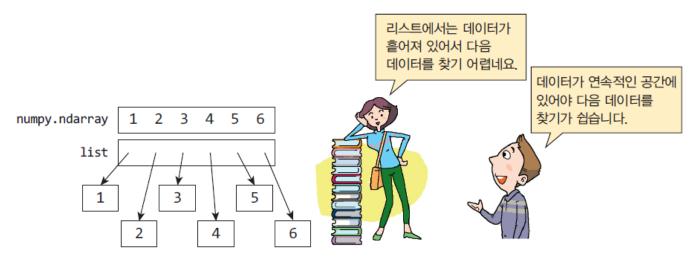
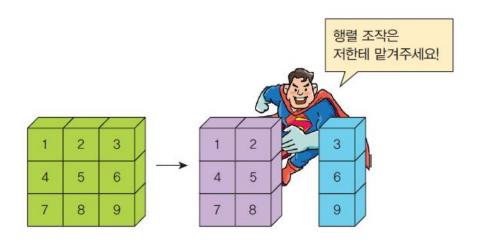


그림 2-3 파이썬 리스트와 넘파이 배열의 비교



- NumPy(Numerical Python)
- 과학 및 공학 분야에서 사용되는 오픈 소스 라이브러리
- Pandas, SciPy, Matplotlib, scikit-learn 등 과학 패키지에서 사용
- 다차원 배열 데이터 구조를 포함 ndarray
- 다양한 수학적인 행렬 연산을 수행하는 데 사용
- > pip install numpy





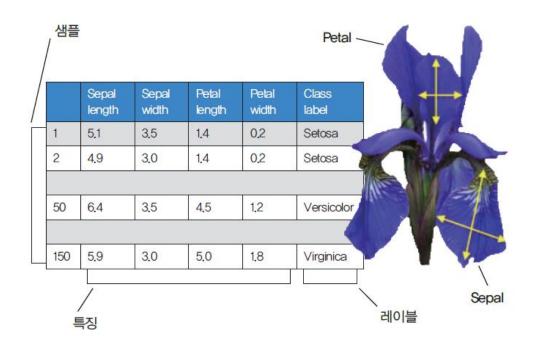
• 훈련 샘플은 2차원 행렬이나 3차원 행렬에 저장된다.

	특징 #1	특징 #2	특징 #3	특징 #4		
샘플 #1						
샘플 #2						
샘플 #3						



딥러닝에서는 넘파이가 중요한가?

- 훈련 샘플은 2차원 행렬이나 3차원 행렬에 저장된다.
- 훈련 샘플에 특징을 제외하거나 추가, 또는 훈련샘플 중에서 몇 개를 테스트 용으로 남겨두기도 -> 행렬 조작 -> 넘파이를 통해야





• 우리는 numpy를 np로 단축하여 표기한다. 코딩 시간을 절약할 수 있으며 코드를 표준화하기 위해서이다.

>>> import numpy as np

너파이 배열 생성하기

```
>>> import numpy as np

>>> a = np.array([1, 2, 3])
>>> a
array([1, 2, 3])

>>> a[0]
1
```

2차원 남파이 배열

너파이 배열의 속성

- 배열의 차원 및 항목 수는 형상(shape)에 의해 정의된다. 배열의 형상은 각 차원의 크기를 지정하는 정수의 튜플이다.
- 넘파이에서는 차원을 축(axes)이라고 한다

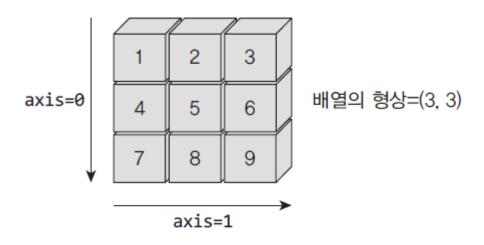
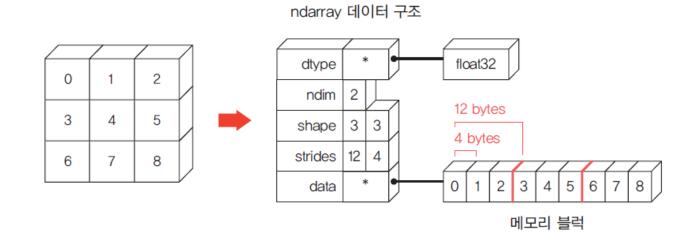


그림 2-4 넘파이 배열의 형상

너파이 배열의 속성

속성	설명
ndim	축의 개수. 2차원 배열이면 ndim은 2이다.
shape	배열의 형상. 형상은 정수 튜플로 나타낸다. 예를 들어서 n개의 행과 m개의 열이 있는 행렬의 경우, shape는 (n, m)이다.
size	배열 안에 있는 요소들의 총 개수
dtype	배열 요소의 자료형, numpy.int32, numpy.int16, numpy.float64가 그 예이다.
itemsize	배열을 이루는 요소의 크기로서 단위는 바이트이다. 예를 들어, float64은 itemsize가 8이다.
data	실제 데이터가 저장되는 메모리 블럭의 주소



너파이 배열의 속성

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.array([[ 0, 1, 2],
       [ 3, 4, 5],
       [ 6, 7, 8]])
                       # 배열의 형상
>>> a.shape
(3, 3)
                       # 배열의 차원 개수
>>> a.ndim
                        # 요소의 자료형
>>> a.dtype
dtype('int32')
>>> a.itemsize
                        # 요소 한개의 크기
4
                        #오타
                        #전체 요소의 개수
>>> a.size
9
```

스파이더에서의 넘파이 배열 디버그



zeros(), eye(), ones() "!

```
# (3, 4)는 배열의 형상(행의 개수, 열의 개수)
>>> np.zeros( (3, 4) )
array([[ 0., 0., 0., 0.],
    [0., 0., 0., 0.],
    [0., 0., 0., 0.]
>>  np.ones((3, 4))
                                                                   np.zeros((3, 4))
array([[1, 1, 1, 1],
    [1, 1, 1, 1],
    [1, 1, 1, 1]
>>> np.eye(3)
array([[1., 0., 0.],
                                                                   np.ones((3, 4))
    [0., 1., 0.],
    [0., 0., 1.]
                                                               np.eye(3)
```

arange() **

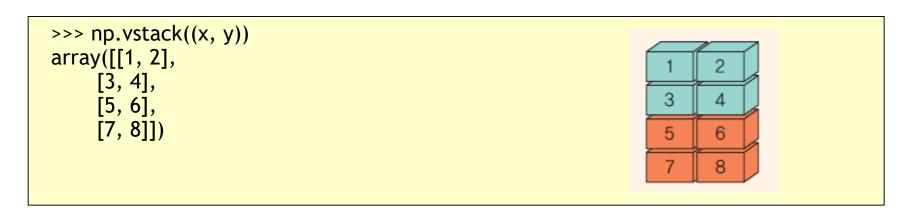
```
>>> np.arange(5)
array([0, 1, 2, 3, 4])
# 시작값을 지정하려면 다음과 같이 한다.
>>> np.arange(1, 6)
array([1, 2, 3, 4, 5])
# 증가되는 간격을 지정하려면 다음과 같이 한다.
>>> np.arange(1, 10, 2)
array([1, 3, 5, 7, 9])
```

```
Zinspace() *!
```

2개의 배열 합치기

```
>>> x = np.array([[1, 2], [3, 4]])
>>> y = np.array([[5, 6], [7, 8]])

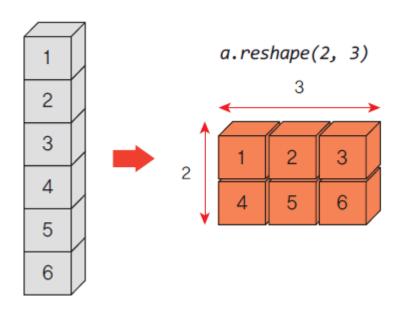
>>> np.concatenate((x, y), axis=1)
array([[1, 2, 5, 6],
        [3, 4, 7, 8]])
```





new_array = old_array.reshape((2, 3))

H로운 배열 원래의 배열 새로운 배열의 형상



reshape() "!

```
>>> a = np.arange(12)
array([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11])
# a에 대하여 reshape(3, 4)를 호출하면 1차원 배열이 2차원 배열로 바뀌게 된다.
>>> a.reshape(3, 4)
array([[ 0, 1, 2, 3],
   [4, 5, 6, 7],
    [8, 9, 10, 11]])
>>> a.reshape(6, -1)
array([[ 0, 1],
    [2, 3],
    [4, 5],
    [6, 7],
    [8, 9],
    [10, 11]])
```

배열 분할하기

```
>>> array = np.arrange(30).reshape(-1, 10)
>>> array
Array([[ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9],
    [10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19],
    [20, 21, 22, 23, 24, 25, 26, 27, 28, 29]])
>>> arr1, arr2 = np.split(array, [3], axis=1)
>>> arr1
array([[ 0, 1, 2],
    [10, 11, 12],
    [20, 21, 22]])
>>> arr2
array([[ 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9],
    [13, 14, 15, 16, 17, 18, 19],
    [23, 24, 25, 26, 27, 28, 29]])
```

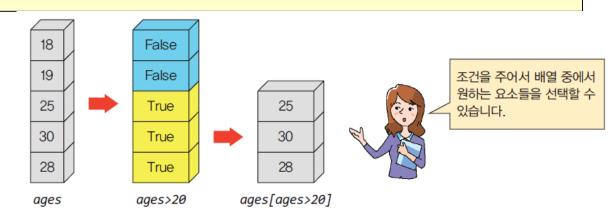
배열에 새로운 축 추가하기

```
>>> a = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6])
>>> a.shape
(6,)
>>> a1 = a[np.newaxis, :]
>>> a1
array([[1, 2, 3, 4, 5, 6]])
>>> a1.shape
(1, 6)
>>> a2 = a[:, np.newaxis]
array([[1],
     [2],
     [3],
     [4],
     [5],
     [6]])
>>> a2.shape
(6, 1)
```

인덱싱과 슬라이싱

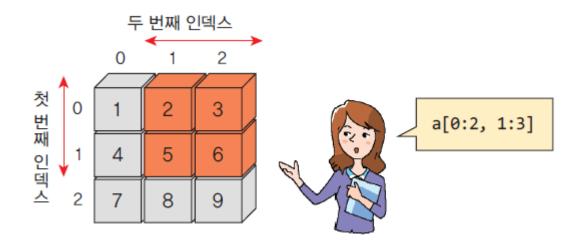
```
>>> ages = np.array([18, 19, 25, 30, 28])
>>> ages[1:3] # 인덱스 1에서 인덱스 2까지
array([19, 25])
>>> ages[:2] # 인덱스 0에서 인덱스 1까지
array([18, 19])

# 논리적인 인덱싱(logical indexing)
>>> y = ages > 20
>>> y
array([False, False, True, True, True])
>>> ages[ ages > 20 ]
array([25, 30, 28])
```



2차원 배열의 인덱싱

2차원 배열의 슬라이싱





data

(0, 0) (0, 1) (0, 2) (0, 3) (1, 0) (1, 1) (1, 2) (1, 3) (2, 0) (2, 1) (2, 2) (2, 3) (3, 0) (3, 1) (3, 2) (3, 3)

data[0]

(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

data[1,:]

(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

data[:,2]

(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

data[0:2,0:2]

(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

data[0:2,2:4]

(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

data[::2,::2]

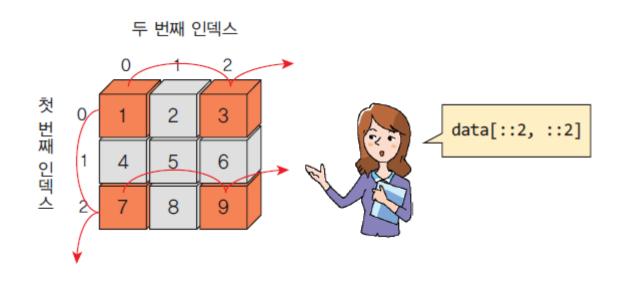
(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

data[1::2,1::2]

(0, 0)	(0, 1)	(0, 2)	(0, 3)
(1, 0)	(1, 1)	(1, 2)	(1, 3)
(2, 0)	(2, 1)	(2, 2)	(2, 3)
(3, 0)	(3, 1)	(3, 2)	(3, 3)

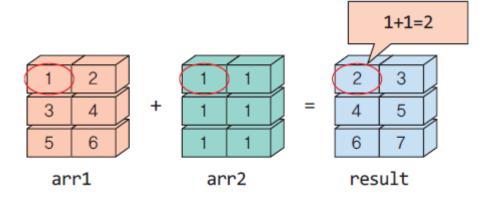
2차원 배열의 슬라이싱

a[::2, ::2]



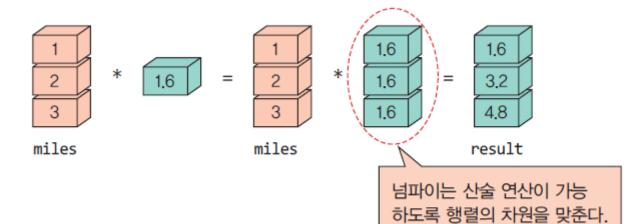
배열과 배열의 연산

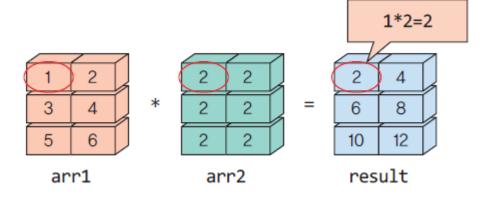
```
>>> arr1 = np.array([[1, 2], [3, 4], [5, 6]])
>>> arr2 = np.array([[1, 1], [1, 1], [1, 1]])
>>> result = arr1 + arr2 # 넘파이 배열에 + 연산이 적용된다.
>>> result
array([[2, 3],
        [4, 5],
        [6, 7]])
```



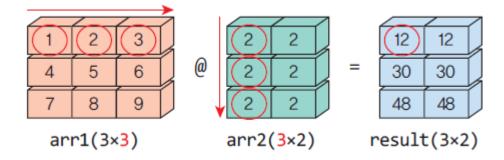
브로드케스팅

```
>>> miles = np.array([1, 2, 3])
>>> result = miles * 1.6
>>> result
array([1.6, 3.2, 4.8])
```









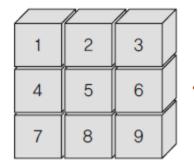
너파이 배열에 함수를 적용하면?

```
>>> A = np.array([0, 1, 2, 3])
>>> 10 * np.sin(A)
array([0. , 8.41470985, 9.09297427, 1.41120008])
```

넘파이의 sin() 함수를 적 용하면 배열의 요소에 모두 sin() 함수가 적용된다.

너파이 배열 메소드

```
>>> a = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
>>> a.sum()
45
>>> a.min()
1
>>> a.max()
9
```



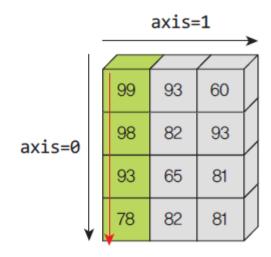
$$.max() = 9$$

\angle				/
	1	2	3	
	4	5	6	
	7	8	9	

$$.min() = 1$$

계산을 특정한 행이나 열만을 가지고도 할 수 있다

```
>>> scores = np.array([[99, 93, 60], [98, 82, 93], ...: [93, 65, 81], [78, 82, 81]]) 
>>> scores.mean(axis=0) 
array([92. , 80.5 , 78.75])
```



78

scores.mean(axis=0) 92 80



a = np.random.rand(5, 3)

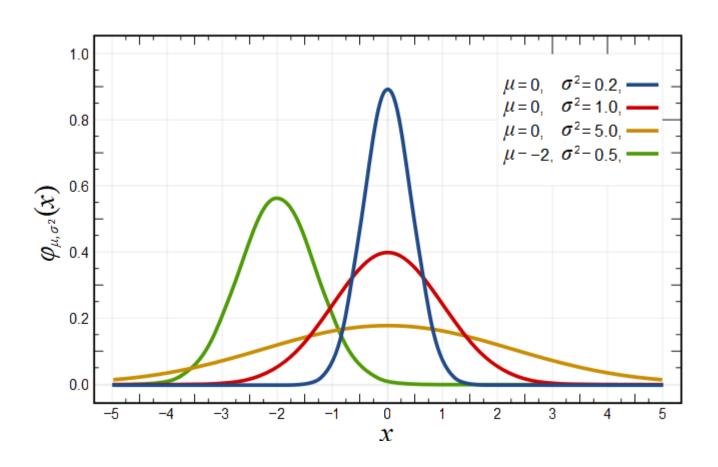
새로운 배열

행의 개수 열의 개수

```
>>> np.random.seed(100)
>>> np.random.rand(5)
array([0.54340494, 0.27836939, 0.42451759, 0.84477613, 0.00471886])

>>> np.random.rand(5, 3)
array([[0.12156912, 0.67074908, 0.82585276],
        [0.13670659, 0.57509333, 0.89132195],
        [0.20920212, 0.18532822, 0.10837689],
        [0.21969749, 0.97862378, 0.81168315],
        [0.17194101, 0.81622475, 0.27407375]])
```

정규 분포에서 난수 생성하기



정규분포에서 난수 생성하기

정규분포에서 난수 생성하기

```
>>> mu, sigma = 0, 0.1 # 평균과 표준 편차
>>> np.random.normal(mu, sigma, 5)
array([ 0.15040638, 0.06857496, -0.01460342, -0.01868375, -0.1467971 ])
```

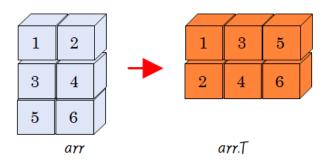
a = np.random.normal(
$$loc=0.0$$
, $scale=1.0$, $size=None$)

고유 항목 및 개수를 얻는 방법

```
>>> a = np.array([11, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 12, 13, 11, 14, 18, 19, 20])
>>> unique_values = np.unique(a)
>>> unique_values
array([11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20])
```

전치행렬 계산하기

```
import numpy as np
arr = np.array([[1, 2], [3, 4], [5, 6]])
print(arr.T)
```



다차원 배열의 평탄화

```
>>> x = np.array([[1, 2, 3, 4], [5, 6, 7, 8], [9, 10, 11, 12]])
>>> x.flatten()
array([ 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12])
```

CSV 파일 일고 쓰기

- 대부분의 학습 샘플들은 CSV 파일에 저장되어서 제공된다.
- 판다스(Pandas) 라이브러리를 사용

import numpy as np import pandas as pd

x = pd.read_csv('countries.csv', header=0).values
print(x)

[['KR' 'Korea' 98480 'Seoul' 48422644] ['US' 'USA' 9629091 'Washington' 310232863] ['JP' 'Japan' 377835 'Tokyo' 127288000] ['CN' 'China' 9596960 'Beijing' 1330044000] ['RU' 'Russia' 17100000 'Moscow' 140702000]]

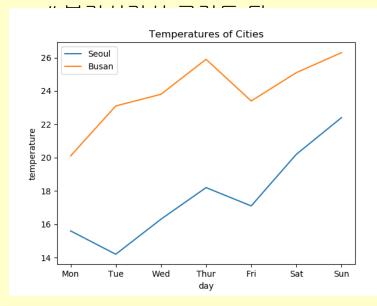


- 매트플롯은 GNUplot처럼 그래프를 그리는 라이브러리이다.
- 매트플롯은 무료이고 오픈 소스이다.
- 2가지 방식의 사용법
 - 함수 호출 방식으로 사용하는 방법
 - 객체 지향 방식으로 사용하는 방법



```
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
X = [ "Mon", "Tue", "Wed", "Thur", "Fri", "Sat", "Sun" ]
Y1 = [15.6, 14.2, 16.3, 18.2, 17.1, 20.2, 22.4]
Y2 = [20.1, 23.1, 23.8, 25.9, 23.4, 25.1, 26.3]
plt.plot(X, Y1, label="Seoul")
plt.plot(X, Y2, label="Busan")
plt.xlabel("day")
plt.ylabel("temperature")
plt.legend(loc="upper left")
plt.title("Temperatures of Cities")
plt.show()
```

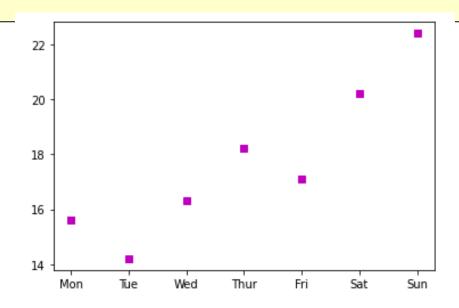
분리시켜서 그려도 됨





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

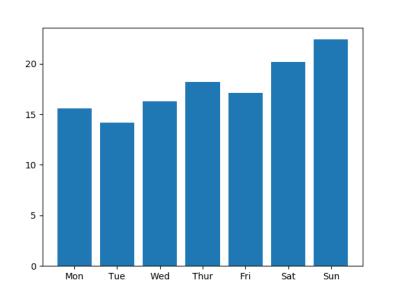
```
X = [ "Mon", "Tue", "Wed", "Thur", "Fri", "Sat", "Sun" ] plt.plot(X, [15.6, 14.2, 16.3, 18.2, 17.1, 20.2, 22.4], "sm") plt.show()
```





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

```
X = [ "Mon", "Tue", "Wed", "Thur", "Fri", "Sat", "Sun" ]
Y = [15.6, 14.2, 16.3, 18.2, 17.1, 20.2, 22.4]
plt.bar(X, Y)
plt.show()
```

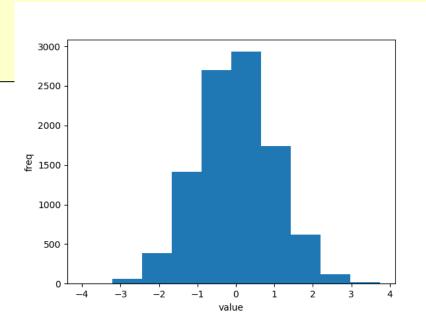




```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

numbers = np.random.normal(size=10000)

plt.hist(numbers)
plt.xlabel("value")
plt.ylabel("freq")
plt.show()
```

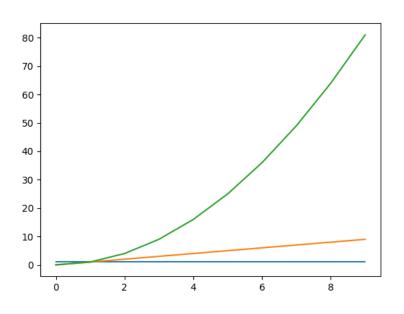




```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
X = np.arange(0, 10)
Y = X^{**}2
plt.plot(X, Y)
plt.show()
                                               80
                                               70
                                               60
                                               50
                                               40
                                               30
                                               20 -
                                               10 -
                                                             2
                                                                                6
                                                                                          8
```

너파이와 메트플로

```
X = np.arange(0, 10)
Y1 = np.ones(10)
Y2 = X
Y3 = X**2
plt.plot(X, Y1, X, Y2, X, Y3)
plt.show()
```



Lab: 시크모이드 함수 미분값

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
def sigmoid(x):
  s=1/(1+np.exp(-x))
  ds=s^*(1-s)
                           # 시그모이드 함수 1차 미분 함수
  return s,ds
X = np.linspace(-10, 10, 100)
Y1, Y2 = sigmoid(X)
plt.plot(X, Y1, X, Y2)
plt.xlabel("x")
plt.ylabel("Sigmoid(X), Sigmoid'(X)")
plt.show()
```

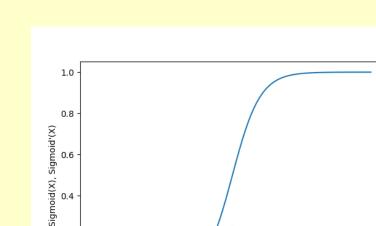
```
\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}
```

$$\sigma'(x) = \sigma(x) (1 - \sigma(x))$$

5.0

7.5

10.0



0.2

-10.0 -7.5 -5.0

