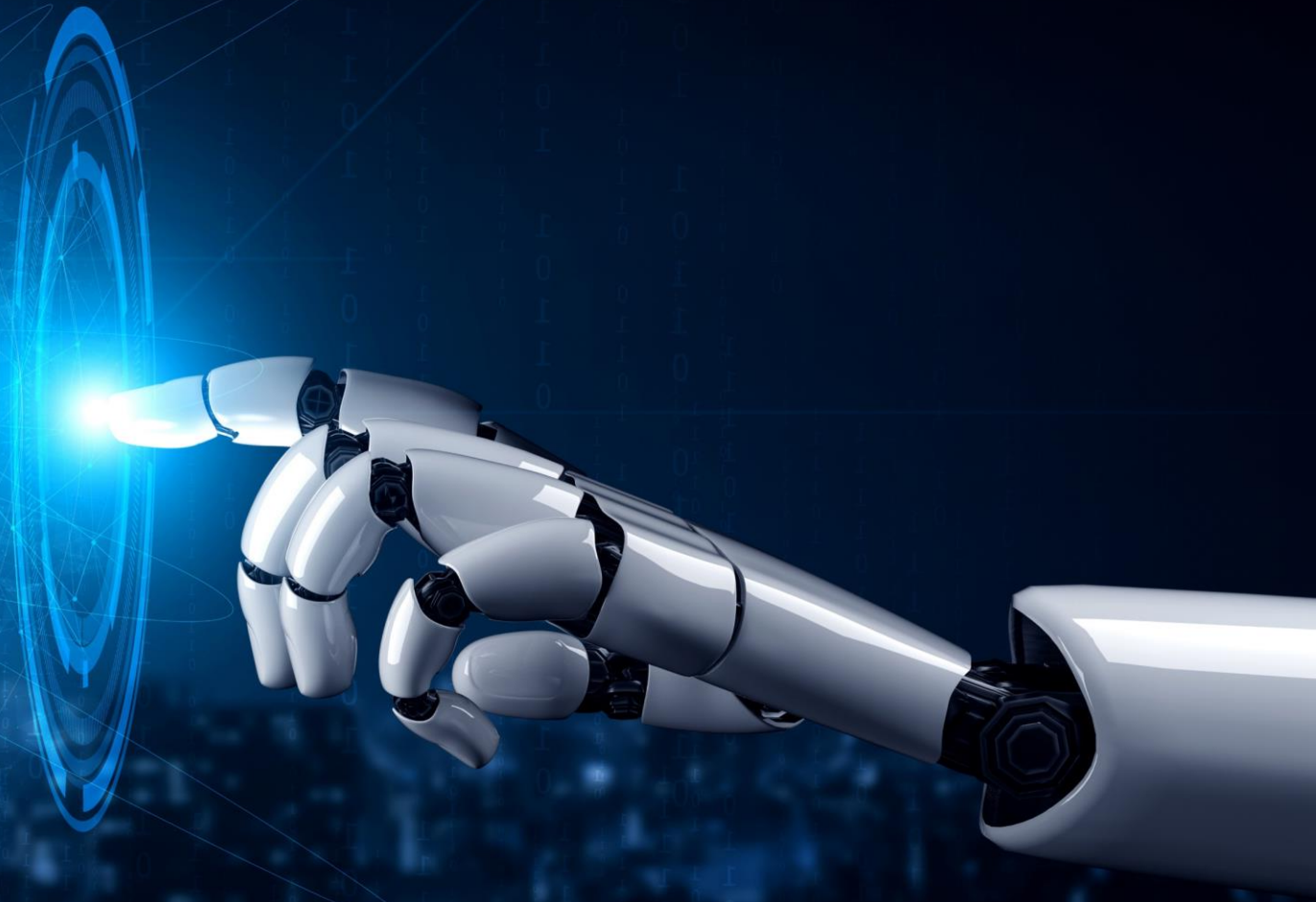


파이썬 Numpy

충북대학교 소프트웨어학과
류관희



목 차

❖ Part 1. 파이썬 제어문 및 함수

- 제어문(조건문, 반복문)
- 함수

❖ Part 2. Numpy 설치 및 배열처리

- Numpy 설치 방법
- 수치 데이터 처리방법

❖ Part 3. Numpy 데이터 생성 및 연산

- 배열 생성 방법
- 배열 모양 변경
- 산술연산 및 관계연산
- 행렬연산 및 선형대수함수



01

파이썬

제어문 및 함수

- 제어문(조건문, 반복문)
- 함수

02

Numpy 설치 및 배열처리

- Numpy 설치 방법
- 수치 데이터 처리 방법

03

Numpy 데이터 생성 및 연산

- 배열 생성 방법
- 배열 모양 변경
- 산술연산 및 관계 연산
- 행렬연산 및 선형 대수함수

학습목표

- 파이선에서 제공하는 다음과 같은 문법을 이해할 수 있다.
 - 제어문(조건문, 반복문)
 - 함수

파이썬 제어문

- if, if ~ else, if ~ elif ~ else
if 조건문 : # 문장은 반드시 단계별로 들여쓰기
 문장 # pass 사용가능
else :
 문장
- while
while 조건문 : # 조건에 True사용(무한루프)
 문장
- for
for 변수 in 리스트(튜플, 문자열 등) :
 문장
for 변수 in range(시작값, 끝값) : # 끝값은 1 더 큰값
 문장
- break, continue

조건문 예제

```
x = int(input("정수 x = "))
```

```
if(x % 2 == 1):           # 괄호 생략 가능
    print("홀수입니다.")
else:
    print("짝수입니다.")
```

조건문 예제

```
score = int(input("점수 = "))
```

```
if(score >= 90):
```

```
    print("A학점")
```

```
elif(score >= 80):
```

```
    print("B학점")
```

```
elif(score >= 70):
```

```
    print("C학점")
```

```
elif(score >= 60):
```

```
    print("D학점")
```

```
else: print("F학점")
```


반복문 예제

```
sum = 0
for i in range(1,101): # range의 끝값 주의
    sum += i
print("1+2+...+100 = ", sum)
print("1+2+...+100 = " + str(sum))
```

range 함수

```
range(start,stop[,step])
range(stop[,step]) # 0부터 시작
```

```
score = [23, 45, 67, 43, 12]
sum = 0
for data in reversed(score):
    sum += data
print("자료의 합 =", sum)
```


반복문 예제

```
sum = 0
i = 1
while(i <= 100):
    sum += i
    i += 1
print("1+2+...+100 =", sum)
```

```
sum = 0
i = 1
while(i <= 100):
    sum += i
    i *= 2
print("1+2+4+...+64 =", sum)
```

반복문 예제

```
import random
# 게임을 위한 랜덤 숫자 생성
ans = random.randrange(1, 101, 1)
num = -1
t_cnt = 0 # 시도횟수
print("1~100 숫자 Up & Down 게임을 시작합니다 !!!")
print("-----")
while ( ans != num ):
    num = int(input("1 ~ 100 사이의 숫자를 입력하세요 : "))
    if (num > ans):
        print("Down")
    elif (num < ans):
        print("Up")
    t_cnt += 1
print("-----")
print(t_cnt, "번 만에 정답을 맞추셨습니다.")
```

파이선 함수

함수의 구조

```
def 함수명(입력 인수) :  
    수행할 문장1  
    수행할 문장2
```

```
def sum(a, b):  
    c = a + b  
    return c
```

```
m = sum(4, 7)  
print('m = ', m)
```

파이썬 함수

가변인수

```
def sum_many(*args):  
    sum = 0  
    for i in args:  
        sum += i  
    return sum
```

```
m = sum_many(1, 2, 3)  
print('m = ', m)  
m = sum_many(1, 2, 3, 4)  
print('m = ', m)
```

문제풀이

- 파이썬에서 다음과 같은 제어문을 설명하시오 ?
 - ✓ if, if ~ else, if ~ elif ~ else
- 파이썬에서 다음과 같은 반복문을 설명하시오 ?
 - ✓ while 조건문 :
문장
 - ✓ for 변수 in range(시작값, 끝값) :
문장
 - ✓ range(1, 100, 2)

요약

- 파이썬에서 사용하는 제어문을 공부하였다
 - ✓ if, if ~ else, if ~ elif ~ else
- 파이썬에서 사용하는 반복문을 공부하였다.
 - ✓ while 조건문 :
문장
 - ✓ for 변수 in range(시작값, 끝값) :
문장
- 파이썬에서 사용하는 함수를 공부하였다.

01

파이썬

제어문 및 함수

- 제어문(조건문, 반복문)
- 함수

02

Numpy 설치 및 배열처리

- Numpy 설치 방법
- 수치 데이터 처리 방법

03

Numpy 데이터 생성 및 연산

- 배열 생성 방법
- 배열 모양 변경
- 산술연산 및 관계 연산
- 행렬연산 및 선형 대수함수

학습목표

- 파이썬에서 제공하는 Numpy 라이브러리를 이해할 수 있다.
 - 설치 방법
 - Numpy 라이브러리를 이용한 수치 데이터 처리 방법

데이터 분석시각화 라이브러리

- Numpy
 - <https://numpy.org/>
- Scipy
 - <https://www.scipy.org/>
- Pandas
 - <https://pandas.pydata.org/>
- Plotly
 - <https://plotly.com/>
- Matplotlib
 - <https://matplotlib.org/>

Numpy

- Numpy: Numerical Python
 - <https://numpy.org/>

[Install](#) [Documentation](#) [Learn](#) [Community](#) [About Us](#) [Contribute](#)



The fundamental package for scientific computing with Python

GET STARTED

NumPy v1.19.0 First Python 3 only release - Cython interface to numpy.random complete

POWERFUL N-DIMENSIONAL ARRAYS

Fast and versatile, the NumPy vectorization, indexing, and broadcasting concepts are the de-facto standards of array computing today.

NUMERICAL COMPUTING TOOLS

NumPy offers comprehensive mathematical functions, random number generators, linear algebra routines, Fourier transforms, and more.

INTEROPERABLE

NumPy supports a wide range of hardware and computing platforms, and plays well with distributed, GPU, and sparse array libraries.

PERFORMANT

The core of NumPy is well-optimized C code. Enjoy the flexibility of Python with the speed of compiled code.

EASY TO USE

NumPy's high level syntax makes it accessible and productive for programmers from any background or experience level.

OPEN SOURCE

Distributed under a liberal [BSD license](#), NumPy is developed and maintained publicly on [GitHub](#) by a vibrant, responsive, and diverse [community](#).

Numpy 설치 및 장점

- Conda 환경
 - `conda install numpy`
- Pip 환경
 - `pip install numpy`
- 사용방법
 - `import numpy as np`
- 사용장점
 - C언어로 구현된 저수준 고성능 라이브러리
 - 빠르고 메모리 효율적으로 다차원 배열 ndarray 연산 지원
 - 선형대수, 난수 발생기, 푸리에 변환 등 다양한 연산 기능 지원

Numpy 장점

- 행렬과 벡터를 곱하는 연산(반복문 사용)

```
In [1]: 1 import numpy as np  
        2 import time
```

```
In [2]: 1 n = 1000  
        2 m = 5000
```

```
In [3]: 1 #X 행렬: 크기 1000 x 5000  
        2 #W 행렬: 크기 1000 x 1  
        3 #Z = W*X
```

```
In [4]: 1 X = np.random.rand(n, m)  
        2 W = np.random.rand (n,1)  
        3 Z = np.zeros((1, m))
```

```
In [5]: 1 start_time = time.time()
```

```
In [6]: 1 for i in range (X.shape[1]):  
        2     for j in range (X.shape[0]):  
        3         Z[0][i] += W[j]*X[j][i]
```

```
In [7]: 1 end_time = time.time()
```

```
In [8]: 1 print("반복문 이용 실행시간: ", (end_time - start_time)*1000, "ms") |
```

반복문 이용 실행시간: 16142.804861068726 ms

Numpy 장점

- 행렬과 벡터를 곱하는 연산(Numpy 사용)

```
In [8]: 1 print("반복문 이용 실행시간: ", (end_time - start_time)*1000, "ms") |
```

```
반복문 이용 실행시간: 16142.804861068726 ms
```

```
In [9]: 1 start_time = time.time()
```

```
In [10]: 1 Z = np.dot(W.T,X)
```

```
In [11]: 1 end_time = time.time()
```

```
In [12]: 1 print("numpy 이용 실행시간: ", (end_time - start_time)*1000, "ms")
```

```
numpy 이용 실행시간: 33.908843994140625 ms
```

- 속도 향상
 - $Z = \text{np.dot}(W.T, X)$
 - Vectorization: 반복문이나 인덱싱 을 사용하지 않고 데이터에 배치 작업 (실제 수행은 C 언어에서 처리)

Numpy 기능

- ndarray: a (usually fixed-size) multidimensional container of items of the same type and size

속성	설명
ndarray.ndim	배열의 차원(dimension)의 수, 축(axes), 랭크(rank)로도 부름
ndarray.shape	배열의 각 차원에서의 크기를 tuple로 반환
ndarray.size	배열의 요소의 전체 개수
ndarray.dtype	배열 요소의 자료형, 파이썬 기본자료형 또는 numpy.int32, numpy.int16, numpy.float64 등의 자체 자료형
ndarray.itemsize	배열 요소의 바이트 수
ndarray.data	배열 요소를 담고 있는 실제 버퍼, 직접 사용하지 않음

Numpy 사용 예제

```
In [1]: 1 import numpy as np
```

```
In [2]: 1 x = np.float32(1.0)
        2 x
```

```
Out [2]: 1.0
```

```
In [3]: 1 y = np.int_([1,2,4])
        2 y
```

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

```
In [4]: 1 z = np.arange(3, dtype=np.uint8)
        2 z
```

```
Out [4]: array([0, 1, 2], dtype=uint8)
```

```
In [5]: 1 z.dtype
```

```
Out [5]: dtype('uint8')
```

```
In [6]: 1 w = np.array([1, 2, 3], dtype='f')
        2 w
```

```
Out [6]: array([1., 2., 3.], dtype=float32)
```

Numpy 사용 예제

```
In [7]: 1 x = np.array([2,3,1,0])  
        2 x
```

```
Out[7]: array([2, 3, 1, 0])
```

```
In [8]: 1 x = np.array([[ 1.+0.j, 2.+0.j], [ 0.+0.j, 0.+0.j], [ 1.+1.j, 3.+0.j]])  
        2 x
```

```
Out[8]: array([[1.+0.j, 2.+0.j],  
               [0.+0.j, 0.+0.j],  
               [1.+1.j, 3.+0.j]])
```

```
In [9]: 1 x = np.array([[1,2.0],[0,0]],[1+1j,3.]) # note mix of tuple and lists, and types  
        2 x
```

```
Out[9]: array([[1.+0.j, 2.+0.j],  
               [0.+0.j, 0.+0.j],  
               [1.+1.j, 3.+0.j]])
```

Numpy 사용 예제

```
In [10]: 1 np.zeros((2, 3))
```

```
Out[10]: array([[0., 0., 0.],
               [0., 0., 0.]])
```

```
In [11]: 1 np.arange(10)
```

```
Out[11]: array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
In [12]: 1 np.arange(2, 10, dtype=float)
```

```
Out[12]: array([2., 3., 4., 5., 6., 7., 8., 9.])
```

```
In [13]: 1 np.arange(2, 3, 0.1)
```

```
Out[13]: array([2. , 2.1, 2.2, 2.3, 2.4, 2.5, 2.6, 2.7, 2.8, 2.9])
```

```
In [14]: 1 np.linspace(1., 4., 6)
```

```
Out[14]: array([1. , 1.6, 2.2, 2.8, 3.4, 4. ])
```

```
In [17]: 1 Z = np.ones(4*1000000, np.float32)
          2 len(Z)
```

```
Out[17]: 4000000
```

Numpy 사용 예제

```
In [26]: 1 a = np.array([4, 2, 9, 3])  
         2 a + 1
```

a=vec(4,2,9,3)

```
Out [26]: array([ 5,  3, 10,  4])
```

```
In [27]: 1 2**a
```

```
Out [27]: array([ 16,   4, 512,   8], dtype=int32)
```

```
In [28]: 1 b = np.ones(4) + 5  
         2 b
```

```
Out [28]: array([6.,  6.,  6.,  6.])
```

```
In [29]: 1 a - b
```

```
Out [29]: array([-2., -4.,  3., -3.])
```

```
In [30]: 1 a * b
```

```
Out [30]: array([24., 12., 54., 18.])
```

```
In [31]: 1 a + b
```

```
Out [31]: array([10.,  8., 15.,  9.])
```

```
In [32]: 1 j = np.arange(5)  
         2 j
```

```
Out [32]: array([0, 1, 2, 3, 4])
```

```
In [33]: 1 2**(j + 1) - j
```

```
Out [33]: array([ 2,  3,  6, 13, 28])
```

Numpy 연산자

```
In [42]: 1 c = np.ones((3, 3))
          2 c
```

```
Out [42]: array([[1., 1., 1.],
                 [1., 1., 1.],
                 [1., 1., 1.]])
```

3x3 행렬 생성(모든 값은 1)

```
In [43]: 1 c*c
```

```
Out [43]: array([[1., 1., 1.],
                 [1., 1., 1.],
                 [1., 1., 1.]])
```

C=CxC : multiplication

```
In [44]: 1 c = c.dot(c)
          2 c
```

```
Out [44]: array([[3., 3., 3.],
                 [3., 3., 3.],
                 [3., 3., 3.]])
```

$C[i][j] = C[i][j] * C[i][j]$

```
In [45]: 1 c*c
```

```
Out [45]: array([[9., 9., 9.],
                 [9., 9., 9.],
                 [9., 9., 9.]])
```

Numpy 연산자

Comparisons:

```
>>> a = np.array([1, 2, 3, 4])
>>> b = np.array([4, 2, 2, 4])
>>> a == b
array([False,  True, False,  True])
>>> a > b
array([False, False,  True, False])
```

Array-wise comparisons:

```
>>> a = np.array([1, 2, 3, 4])
>>> b = np.array([4, 2, 2, 4])
>>> c = np.array([1, 2, 3, 4])
>>> np.array_equal(a, b)
False
>>> np.array_equal(a, c)
True
```

Logical operations:

```
>>> a = np.array([1, 1, 0, 0], dtype=bool)
>>> b = np.array([1, 0, 1, 0], dtype=bool)
>>> np.logical_or(a, b)
array([ True,  True,  True, False])
>>> np.logical_and(a, b)
array([ True, False, False, False])
```

Numpy 연산자

```
In [46]: 1 a = np.arange(5)
```

```
In [47]: 1 np.sin(a)
```

```
Out [47]: array([ 0.          ,  0.84147098,  0.90929743,  0.14112001, -0.7568025 ])
```

```
In [48]: 1 np.log(a)
```

```
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\ipykernel_launcher.py:1: RuntimeWarning:
    """Entry point for launching an IPython kernel.
```

```
Out [48]: array([      -inf,  0.          ,  0.69314718,  1.09861229,  1.38629436])
```

```
In [49]: 1 np.exp(a)
```

```
Out [49]: array([ 1.          ,  2.71828183,  7.3890561 , 20.08553692, 54.59815003])
```

```
In [52]: 1 a = np.triu(np.ones((3, 3)), 0)
2 a
```

```
Out [52]: array([[1., 1., 1.],
                [0., 1., 1.],
                [0., 0., 1.]])
```

```
In [53]: 1 a.T
```

```
Out [53]: array([[1., 0., 0.],
                [1., 1., 0.],
                [1., 1., 1.]])
```

Upper
Triangulation

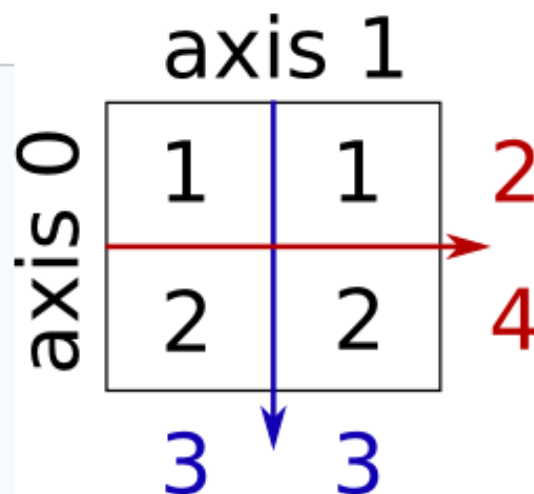
Transpose
전치

Numpy 연산자

```
>>> x = np.array([1, 2, 3, 4])
>>> np.sum(x)
10
>>> x.sum()
10
```

Sum by rows and by columns:

```
>>> x = np.array([[1, 1], [2, 2]])
>>> x
array([[1, 1],
       [2, 2]])
>>> x.sum(axis=0)    # columns (first
                    # dimension)
array([3, 3])
>>> x[:, 0].sum(), x[:, 1].sum()
(3, 3)
>>> x.sum(axis=1)    # rows (second dimension)
array([2, 4])
>>> x[0, :].sum(), x[1, :].sum()
(2, 4)
```



Same idea in higher dimensions:

```
>>> x = np.random.rand(2, 2, 2)
>>> x.sum(axis=2)[0, 1]
1.14764...
>>> x[0, 1, :].sum()
1.14764...
```

Numpy 함수

```
1 x.min()
```

```
0.10288979685592559
```

```
1 x.max()
```

```
0.6658059906402732
```

```
1 x.mean()
```

```
0.39335800898850837
```

```
1 np.median(x)
```

```
0.35314737041116734
```

문제풀이

- Numpy의 full name은 무엇인가?
- Numpy에서 제공하는 다음 함수들의 기능을 설명하시오.
 - arange(2,10)
 - linspace

요약

- 데이터 분석에서 필수적으로 사용되는 Numpy 기본 기능을 소개하였음
- Numpy에서 제공하는 다음과 같은 함수를 소개하였음
 - `arange(2,10)`
 - `linspace`

01

파이썬

제어문 및 함수

- 제어문(조건문, 반복문)
- 함수

02

Numpy 설치 및 배열처리

- Numpy 설치 방법
- 수치 데이터 처리 방법

03

Numpy 데이터 생성 및 연산

- 배열 생성 방법
- 배열 모양 변경
- 산술연산 및 관계 연산
- 행렬연산 및 선형 대수함수

학습목표

- 파이썬에서 제공하는 Numpy 라이브러리를 이해할 수 있다.
 - 배열 생성 방법
 - 배열 모양 변경
 - 산술연산 및 관계연산
 - 행렬연산 및 선형대수함수

배열 생성: eye()

```
# eye(N, M=None, k=0, dtype=<class 'float'>)
```

```
>>> E1 = np.eye(3, dtype=int)
```

```
>>> E1
```

```
array([[1, 0, 0],  
       [0, 1, 0],  
       [0, 0, 1]])
```

```
>>> E2 = np.eye(3, k=1, dtype=int)
```

```
>>> E2
```

```
array([[0, 1, 0],  
       [0, 0, 1],  
       [0, 0, 0]])
```

```
>>> E3 = np.eye(3, k=-1, dtype=int)
```

```
>>> E3
```

```
array([[0, 0, 0],  
       [1, 0, 0],  
       [0, 1, 0]])
```

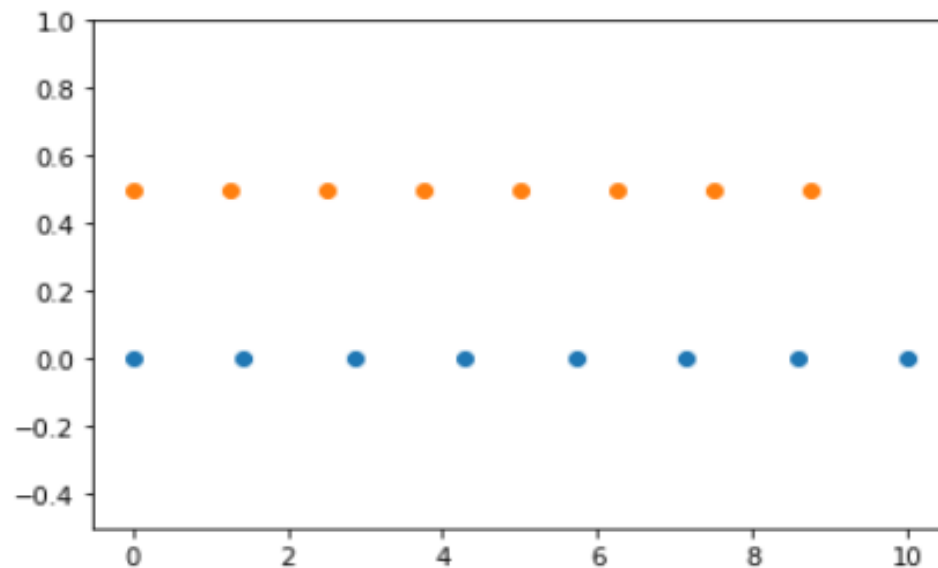

배열생성: linspace()

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
1 N = 8
2 y = np.zeros(N)
```

```
1 x1 = np.linspace(0, 10, N, endpoint=True)
2 x2 = np.linspace(0, 10, N, endpoint=False)
```

```
1 plt.plot(x1, y, 'o')
2 plt.plot(x2, y + 0.5, 'o')
3 plt.ylim([-0.5, 1])
4 plt.show()
```



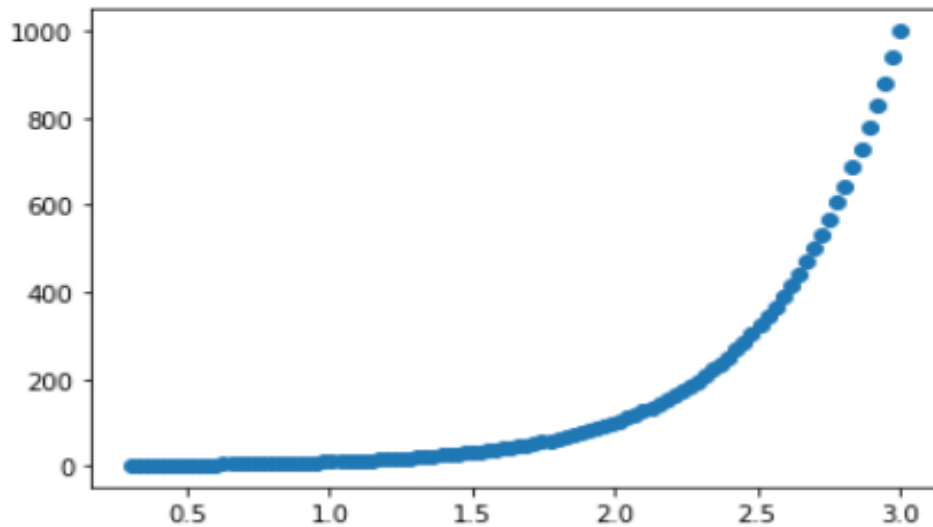
배열생성 : linspace()

```
>>> import numpy as np
```

```
# logspace(start, stop, num=50, endpoint=True, base=10.0, dtype=None)
```

```
1 x = np.linspace(0.3, 3, 100, endpoint=True)
2 y = np.logspace(0.3, 3, num = 100)
```

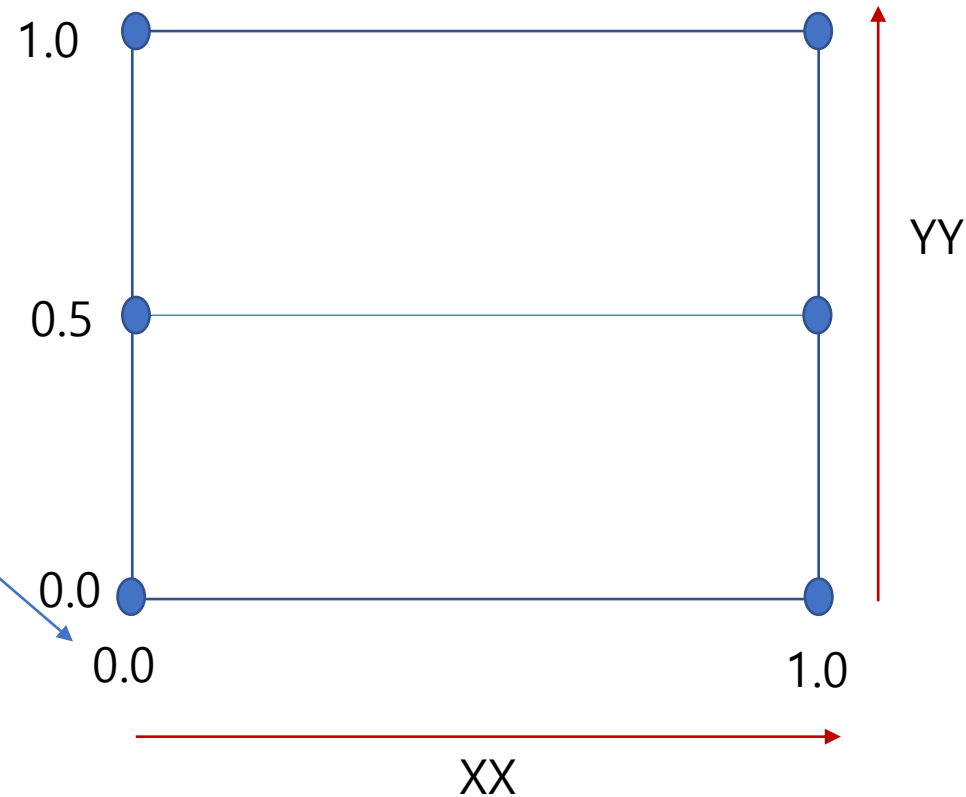
```
1 plt.plot(x, y, 'o')
2 plt.show()
```



배열생성: meshgrid()

```
1 nx, ny = (2, 3)
2 x = np.linspace(0, 1, nx)
3 y = np.linspace(0, 1, ny)
4 xx, yy = np.meshgrid(x, y)
5 print("X:", x, "Y:", y)
6 print("XX:", xx, "\n YY:", yy)
```

```
X: [0. 1.] Y: [0. 0.5 1. ]
XX: [[0. 1.]
      [0. 1.]
      [0. 1.]]
YY: [[0. 0. ]
      [0.5 0.5]
      [1. 1. ]]
```

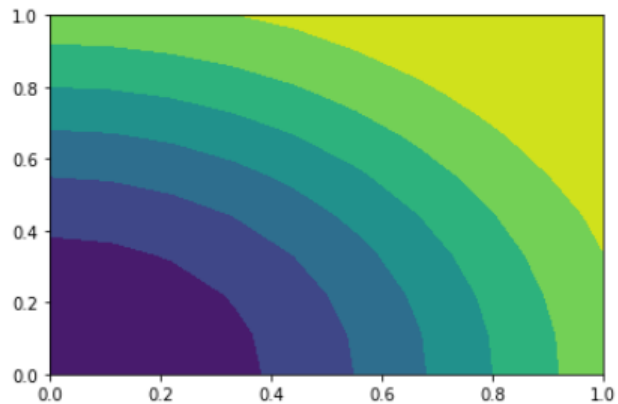


배열생성

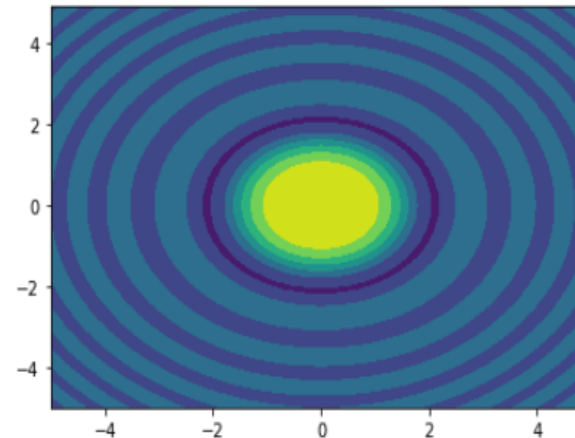
```
1 nx, ny = (2, 3)
2 x = np.linspace(0, 1, nx)
3 y = np.linspace(0, 1, ny)
4 xx, yy = np.meshgrid(x, y)
5 print("X:", x, "Y:", y)
6 print("XX:", xx, "\n YY:", yy)
```

X: [0. 1.] Y: [0. 0.5 1.]
 XX: [[0. 1.]
 [0. 1.]
 [0. 1.]]
 YY: [[0. 0.]
 [0.5 0.5]
 [1. 1.]]

```
1 nx, ny = (10, 10)
2 x = np.linspace(0, 1, nx)
3 y = np.linspace(0, 1, ny)
4 xx, yy = np.meshgrid(x, y)
5 z = np.sin(xx**2 + yy**2)
6 h = plt.contourf(x, y, z)
7 plt.show()
```



```
1 x = np.arange(-5, 5, 0.1)
2 y = np.arange(-5, 5, 0.1)
3 xx, yy = np.meshgrid(x, y)
4 z = np.sin(xx**2 + yy**2) / (xx**2 + yy**2)
5 h = plt.contourf(x, y, z)
6 plt.show()
```



배열생성: vstack()

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.array([1, 2, 3])
>>> b = np.array([4, 5, 6])
>>> np.vstack((a,b))
array([[1, 2, 3],
       [4, 5, 6]])
>>> A = np.vstack([1,2,3], [4,5,6], [7, 8, 9], [10, 11, 12]))
>>> A
array([[ 1,  2,  3],
       [ 4,  5,  6],
       [ 7,  8,  9],
       [10, 11, 12]])
```

배열 생성: vstack()

```
>>> np.vsplit(A, 2)
```

```
[array([[1, 2, 3],  
       [4, 5, 6]]), array([[ 7,  8,  9],  
                          [10, 11, 12]])]
```

```
>>> np.vsplit(A, [2, 3])
```

```
[array([[1, 2, 3],  
       [4, 5, 6]]), array([[7, 8, 9]]), array([[10, 11, 12]])]
```

배열생성: hstack()

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.array([1, 2, 3])
>>> b = np.array([4, 5, 6])
>>> np.hstack((a,b))
array([1, 2, 3, 4, 5, 6])
```

```
>>> a = np.array([[1],[2],[3]])
>>> b = np.array([[4],[5],[6]])
>>> b
array([[4],
       [5],
       [6]])
>>> np.hstack((a,b))
array([[1, 4],
       [2, 5],
       [3, 6]])
```

배열생성: hstack()

```
>>> import numpy as np
```

```
>>> A = np.arange(8).reshape(2, 4)
array([[0, 1, 2, 3],
       [4, 5, 6, 7]])
```

```
>>> np.hsplit(A, 2)
```

```
[array([[0, 1],
       [4, 5]]), array([[2, 3],
       [6, 7]])]
```

```
array([[0, 1, 2, 3],
       [4, 5, 6, 7]])
```

```
>>> np.hsplit(A, [2, 3])
```

```
[array([[0, 1],
       [4, 5]]), array([[2],
       [6]]), array([[3],
       [7]])]
```

```
array([[0, 1, 2, 3],
       [4, 5, 6, 7]])
```


배열모양변경: reshape()

```
1 A = np.arange(8)
2 A
```

```
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7])
```

```
1 B = A.reshape(2, 4)
```

```
1 A.ndim
```

```
1
```

```
1 A.shape
```

```
(8,)
```

```
1 B.ndim
```

```
2
```

```
1 B
```

```
array([[0, 1, 2, 3],
       [4, 5, 6, 7]])
```

```
1 C = B.reshape(4, 2)
2 C
```

```
array([[0, 1],
       [2, 3],
       [4, 5],
       [6, 7]])
```

```
1 D = B.reshape(2, 2, 2)
2 D
```

```
array([[[0, 1],
        [2, 3]],
       [[4, 5],
        [6, 7]]])
```

배열모양변경:ravel(), flatten()

```
>>> import numpy as np
>>> A = np.arange(10)
>>> B = A.reshape((2, 5))
>>> B
array([[0, 1, 2, 3, 4],
       [5, 6, 7, 8, 9]])
>>> B.ravel() # a contiguous flattened array.
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
>>> np.ravel(B) # a contiguous flattened array.
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
>>> B.flatten() # a contiguous flattened array.
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

배열모양변경: 전치행렬

```
>>> import numpy as np
```

```
>>> A = np.arange(15).reshape((5,3))
```

```
>>> A
```

```
array([[ 0,  1,  2],  
       [ 3,  4,  5],  
       [ 6,  7,  8],  
       [ 9, 10, 11],  
       [12, 13, 14]])
```

```
>>> A.T
```

```
array([[ 0,  3,  6,  9, 12],  
       [ 1,  4,  7, 10, 13],  
       [ 2,  5,  8, 11, 14]])
```

```
>>> A.transpose()  
array([[ 0,  3,  6,  9, 12],  
       [ 1,  4,  7, 10, 13],  
       [ 2,  5,  8, 11, 14]])
```

행렬연산

```
>>> import numpy as np
>>> A = np.arange(10).reshape((2,5))
>>> A
array([[0, 1, 2, 3, 4],
       [5, 6, 7, 8, 9]])
>>> A<5
array([[ True,  True,  True,  True,  True],
       [False, False, False, False, False]], dtype=bool)
>>> A>5
array([[False, False, False, False, False],
       [False,  True,  True,  True,  True]], dtype=bool)
```

행렬연산

```
>>> A%2 == 0
array([[ True, False,  True, False,  True],
       [False,  True, False,  True, False]])
>>> A%2 != 0
array([[False,  True, False,  True, False],
       [ True, False,  True, False,  True]])
# ndarray.any(axis=None, out=None, keepdims=False)
>>> (A>5).any()
True
# ndarray.all(axis=None, out=None, keepdims=False)
>>> (A>5).all()
False
```

행렬 연산

```
>>> np.logical_and(A%2 == 0 , A>5)
array([[False, False, False, False, False],
       [False, True, False, True, False]], dtype=bool)
>>> np.logical_or(A%2 == 0 , A>5)
array([[ True, False, True, False, True],
       [False, True, True, True, True]], dtype=bool)
```

Numpy.linalg 선형대수 함수

표준 선형대수 알고리즘에 관련된 함수를 제공하는 라이브러리

Matrix and vector products

<code>dot(a, b[, out])</code>	Dot product of two arrays.
<code>linalg.multi_dot(arrays, *[, out])</code>	Compute the dot product of two or more arrays in a single function call, while automatically selecting the fastest evaluation order.
<code>vdot(a, b)</code>	Return the dot product of two vectors.
<code>inner(a, b)</code>	Inner product of two arrays.
<code>outer(a, b[, out])</code>	Compute the outer product of two vectors.
<code>matmul(x1, x2, /[, out, casting, order, ...])</code>	Matrix product of two arrays.
<code>tensordot(a, b[, axes])</code>	Compute tensor dot product along specified axes.
<code>einsum(subscripts, *operands[, out, dtype, ...])</code>	Evaluates the Einstein summation convention on the operands.
<code>einsum_path(subscripts, *operands[, optimize])</code>	Evaluates the lowest cost contraction order for an einsum expression by considering the creation of intermediate arrays.
<code>linalg.matrix_power(a, n)</code>	Raise a square matrix to the (integer) power n .
<code>kron(a, b)</code>	Kronecker product of two arrays.

Numpy.linalg 선형대수 함수

표준 선형대수 알고리즘에 관련된 함수를 제공하는 라이브러리

Decompositions

<code>linalg.cholesky(a)</code>	Cholesky decomposition.
<code>linalg.qr(a[, mode])</code>	Compute the qr factorization of a matrix.
<code>linalg.svd(a[, full_matrices, compute_uv, ...])</code>	Singular Value Decomposition.

Matrix eigenvalues

<code>linalg.eig(a)</code>	Compute the eigenvalues and right eigenvectors of a square array.
<code>linalg.eigh(a[, UPLO])</code>	Return the eigenvalues and eigenvectors of a complex Hermitian (conjugate symmetric) or a real symmetric matrix.
<code>linalg.eigvals(a)</code>	Compute the eigenvalues of a general matrix.
<code>linalg.eigvalsh(a[, UPLO])</code>	Compute the eigenvalues of a complex Hermitian or real symmetric matrix.

Norms and other numbers

<code>linalg.norm(x[, ord, axis, keepdims])</code>	Matrix or vector norm.
<code>linalg.cond(x[, p])</code>	Compute the condition number of a matrix.
<code>linalg.det(a)</code>	Compute the determinant of an array.
<code>linalg.matrix_rank(M[, tol, hermitian])</code>	Return matrix rank of array using SVD method
<code>linalg.slogdet(a)</code>	Compute the sign and (natural) logarithm of the determinant of an array.
<code>trace(a[, offset, axis1, axis2, dtype, out])</code>	Return the sum along diagonals of the array.

Numpy.linalg 선형대수 함수

표준 선형대수 알고리즘에 관련된 함수를 제공하는 라이브러리

Solving equations and inverting matrices

<code>linalg.solve(a, b)</code>	Solve a linear matrix equation, or system of linear scalar equations.
<code>linalg.tensorsolve(a, b[, axes])</code>	Solve the tensor equation $a \cdot x = b$ for x .
<code>linalg.lstsq(a, b[, rcond])</code>	Return the least-squares solution to a linear matrix equation.
<code>linalg.inv(a)</code>	Compute the (multiplicative) inverse of a matrix.
<code>linalg.pinv(a[, rcond, hermitian])</code>	Compute the (Moore-Penrose) pseudo-inverse of a matrix.
<code>linalg.tensorinv(a[, ind])</code>	Compute the 'inverse' of an N-dimensional array.

Exceptions

`linalg.LinAlgError` Generic Python-exception-derived object raised by linalg functions.

선형대수 함수 이용 예제

```
>>> import numpy as np
>>> np.dot(2, 5)
10
>>> np.dot([1, 2], [3, 4]) # np.inner([1, 2], [3, 4])
11
>>> A=np.array([[1,2],[3,4]])
>>> B=np.array([[5,6],[7,8]])
>>> np.dot(A, B)
array([[19, 22],
       [43, 50]])
```

$$\text{np.dot}(A, B) = \begin{bmatrix} 1*5 + 2*7 & 1*6 + 2*8 \\ 3*5 + 4*7 & 3*6 + 4*8 \end{bmatrix}$$

```
>>> np.matmul(A, B)
```

연립방정식 해

```
>>> import numpy as np
```

```
>>> L = np.array([[1, 0, 0], [1, 1, 0], [2, -4.5, 1]])
```

```
>>> b = [7, 13, 5]
```

```
>>> y = np.linalg.solve(L, b)
```

```
>>> y
```

```
array([ 7.,  6., 18.])
```

$$Ly = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & -4.5 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \\ 13 \\ 5 \end{bmatrix} = b$$

문제풀이

- Numpy에서 배열을 생성하는 방법은 무엇인가?
- Numpy에서 제공하는 선형대수 함수를 3개 소개하시오.

요약

- 데이터 분석에서 필수적으로 사용되는 Numpy를 이용한 배열생성 기능을 소개하였음
- Numpy에서 제공하는 행렬 연산 및 선형대수 함수를 소개하였음