

Python – Numpy

Index

1. Numpy

- 개요
- 필요성

2. 자료형

3. ndarray

4. 연산 및 집계함수

Numpy

Numpy

Numerical Python

- 행렬 연산이나 다차원 배열을 편리하게 계산, 처리
- 배열(array) 단위로 벡터, 행렬 연산 등을 파이썬의 기본 리스트에 비해 빠르고 적은 양의 메모리로 연산
- 브로드캐스트 지원: 형태가 다른 행렬끼리의 계산
- <https://numpy.org/>



```
"""
To try the examples in the browser:
1. Type code in the input cell and press
   Shift + Enter to execute
2. Or copy paste the code, and click on
   the "Run" button in the toolbar
"""

# The standard way to import NumPy:
import numpy as np

# Create a 2-D array, set every second element in
# some rows and find max per row:

x = np.arange(15, dtype=np.int64).reshape(3, 5)
x[1:, ::2] = -99
x
# array([[ 0,  1,  2,  3,  4],
#        [-99,  6, -99,  8, -99],
#        [-99, 11, -99, 13, -99]])

x.max(axis=1)
# array([ 4,  8, 13])

# Generate normally distributed random numbers:
rng = np.random.default_rng()
samples = rng.normal(size=2500)
samples
```

필요성

```
matrix_1 = [[1, 2], [3, 4]]  
matrix_2 = [[5, 6], [7, 8]]  
행렬 합 구하기
```

```
matrix_result = []  
for i in range(len(matrix_1)):  
    tmp = []  
    for j in range(len(matrix_1[i])):  
        tmp.append(matrix_1[i][j]+matrix_2[i][j])  
    matrix_result.append(tmp)  
  
print(matrix_result)
```

```
matrix_1 = [[1, 2], [3, 4]]  
숫자 1씩 더하기
```

```
for i in range(len(matrix_1)):  
    for j in range(len(matrix_1[i])):  
        matrix_1[i][j] += 1  
  
print(matrix_1)
```

with Numpy

```
matrix_1 = [[1, 2], [3, 4]]  
matrix_2 = [[5, 6], [7, 8]]  
행렬 합 구하기
```

```
matrix_result = np.array(matrix_1) + np.array(matrix_2)  
print(matrix_result)
```

```
matrix_1 = [[1, 2], [3, 4]]  
숫자 1씩 더하기
```

```
matrix_1 = np.array(matrix_1) + 1
```

속도 비교

```
import time
```

```
size = 10000000
```

```
# list
```

```
x = list(range(size))
```

```
y = list(range(size))
```

```
start_time = time.time()
```

```
z = [x[i]+y[i] for i in range(size)]
```

```
print("리스트 걸린시간", time.time() - start_time)
```

```
# adlist
```

```
x = np.arange(size)
```

```
y = np.arange(size)
```

```
start_time = time.time()
```

```
z = x+y
```

```
print("넘파이 걸린시간", time.time() - start_time)
```

결과는?

리스트 걸린시간 : ?

넘파이 걸린시간 : ?

Data Type

자료형

int(8bit, 16bit, 32bit, 64bit)

- 부호 있음
- 비트 수 만큼 크기를 가지는 정수형

uint(8bit, 16bit, 32bit, 64bit)

- 부호 없음
- 비트 수 만큼 크기를 가지는 정수형

float(16bit, 32bit, 64bit, 128bit)

- 부호 있음
- 비트 수 만큼 크기를 가지는 실수형

복소수형

- complex64: 두 개의 32비트 부동소수점으로 표시되는 복소수
- complex128: 두 개의 64비트 부동소수점으로 표시되는 복소수

bool

- True, False

ndarray

Numpy 클래스

ndarray

- Numpy의 다차원 행렬 자료구조 클래스
- np.array()
- np.float32()
- np.int_()

데이터 타입 지정

- np.array(데이터, dtype=np.float32)

형변환

- np.int32(ndarray)

자료형 검사

- ndarray.dtype

```
x = np.uint(32)
print(x.dtype)
```

```
x = np.array([1, 2, 3, 4])
print(x.dtype)
```

```
x = np.float32([1, 2, 3, 4])
print(x.dtype)
```

```
x = np.array([1, 2, 3, 4], dtype=np.float32)
print(x.dtype)
```

```
x = np.int32(x)
print(x.dtype)
```


다차원 ndarray

0차원

- np.array(1)

```
x = np.array(1)
print(x.shape) # ()
print(x.ndim) # 0
print(x.size) # 1
```

1차원

- np.array([1, 2])

```
x = np.array([1, 2])
print(x.shape) # (2, )
print(x.ndim) # 1
print(x.size) # 2
```

2차원 혹은 그 이상

- np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])

```
x = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(x.shape) # (2, 3)
print(x.ndim) # 2
print(x.size) # 6
```

행렬구조

- ndarray.shape

차원 확인

- ndarray.ndim

개수

- ndarray.size

`np.arange()`

- 파이썬의 `range()` 와 비슷
- `np.arange(시작 값, 끝 값, step)`

```
x = np.arange(10)
print(x)
```

```
x = np.arange(10.0)
print(x)
```

```
x = np.arange(1, 10, 2)
print(x)
```

```
x = np.arange(1, 10, 0.5)
print(x)
```

```
x = np.arange(10, 1, -0.5)
print(x)
```

`np.linspace()`

- 균일한 간격으로 리스트 크기만큼의 리스트 생성
- `np.linspace(시작 값, 끝 값, 벡터 크기)`
- `endpoint=False`, 끝 값 포함여부 옵션

```
x = np.linspace(1, 20, 5)
print(x)
```

```
x = np.linspace(1, 20, 10, endpoint=True)
print(x)
```

`np.reshape()`

- 데이터를 유지하면서 차원의 형태를 변경
- `ndarray.reshape(차원)`
- -1일 경우 자동으로 맞춰 생성
- `ndarray.reshape(3, -1)`

```
x = np.arange(9).reshape(3, 3)
print(x)
```

```
x = np.arange(24).reshape(2, 3, 4)
print(x)
```

```
x = np.array([[1, 2], [3, 4], [5, 6]])
print(x.reshape(2, 3))
```

```
x = np.arange(9).reshape(3, -1)
print(x)
```

Slicing

- ndarray[처음 값: 끝 값: 증가 값]
- 1차원 뿐 아니라 다차원 슬라이싱 가능
- x[1:3, 1:3]
- x[:3, :3, :3]

```
x = np.arange(20)
print(x[1:3])
```

```
x = np.arange(20).reshape(4, 5)
print(x)
print(x[1:3])
print(x[1:3, 1:3])
```

```
x = np.arange(30).reshape(2, 5, 3)
print(x)
print(x[:, 3:5, 1])
```

indexing & boolean indexing

- x[1][1]
- x[1, 1]
- x[[1,1], [1,2]]
- x[x > 3]
- x[x == 1]
- x[~(x==1)]
- x[(x > 3) & (x < 8)]

```
x = np.arange(20).reshape(4, 5)
print(x[1][1])
print(x[1, 1])
print(x[[1, 1], [1, 2]])
```

random

- 난수가 들어가있는 다양한 형태의 데이터
- `np.random.rand(5, 5)`

- 정수형 난수
- `np.random.randint(1, 10)`

- 정수형 난수 크기 지정
- `np.random.randint(1, 10, size=(5))`

특별한 형태의 배열

- `np.ones([5,5])` # 모든 값이 1
- `np.zeros([5,5])` # 모든 값이 0
- `np.eye(5)` # 단위행렬 (행렬곱 시 자기 자신이 나오는)

- 행렬 펼치기
- `ndarray.ravel(order='C')` # 행 기준, F = 열 기준

concatenate

- 배열을 연결
- `np.concatenate([x, y])`

```
x = np.arange(1, 4)
y = np.arange(4, 7)
```

```
np.concatenate([x, y])
```

- 열을 기준으로 연결
- `np.concatenate([x, y], axis = 1)`

```
x = np.arange(10).reshape(2, 5)
y = np.arange(10, 20).reshape(2, 5)
```

```
np.concatenate([x, y])
np.concatenate([x, y], axis=1)
```

split

- 배열을 분해
- `np.split(x, 4)`
- 열을 기준으로 분해
- `np.split(x, 2, axis=1)`

```
x = np.arange(12)
np.split(x, 4)
```

```
x = np.arange(16).reshape(4, 4)
np.split(x, 2, axis=1)
```

broadcast

- 형태(차원)가 다른 행렬끼리의 계산
- 다차원 + 숫자

1	2	3
---	---	---

+

1	1	1
---	---	---

=

2	3	4
---	---	---

```
x = np.array([1,2,3])  
x + 1
```

- 2차원 + 1차원

1	2	3
4	5	6
7	8	9

+

1	2	3
1	2	3
1	2	3

=

2	4	6
5	7	9
8	10	12

```
x = np.arange(1, 10).reshape(3, 3)  
y = np.arange(1, 4)  
x + y
```

3차원 + 1차원

10	10	10
20	20	20
30	30	30

+

1	2	3
1	2	3
1	2	3

=

11	12	13
21	22	23
31	32	33

```
x = np.array([10, 20, 30]).reshape(3, 1)
y = np.arange(1, 4)
x + y
```


function

연산 및 집계함수

```
x = np.arange(4).reshape(2, 2)
y = np.arange(4).reshape(2, 2)
```

```
x.dot(y) # 행렬곱
```

```
np.transpose(x) # 전치행렬
np.linalg.inv(x) # 역행렬
np.linalg.det(x) # 행렬식
```

```
np.mean(x) # 평균
np.median(x) # 중간값
np.std(x) # 표준편차
np.var(x) # 분산
np.sum(x) # 합
np.sum(데이터, axis=1) # 합, 축 변경
```

```
np.cumsum(x) # 누적합
np.cumprod(x) # 누적곱
np.min(x) # 최소값
np.argmin(x) # 최소값 위치
np.argmax(x) # 최대값 위치
np.any(x > 4) # 하나라도 참이어야 참
np.all(x > 4) # 모든 요소가 참이어야 참
```

```
np.where(x > 4) # 조건에 맞는 위치
np.where(x > 4, x, -100) # 조건, True일 경우, False일 경우
```

실습 01

x=[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9], y=[10, 20, 30, 40, 50, 60, 70, 80, 90]

위의 배열로 Numpy를 사용하여 2 X 3 행렬을 만든 뒤 행렬합과 행렬곱을 구해주세요.

결과:

[[11 22 33]

[44 55 66]

[77 88 99]]

[[300 360 420]

[660 810 960]

[1020 1260 1500]]

실습 02

1에서 20사이의 균일한간격으로 30개의 숫자를 만들고
모든값에 숫자10을 더해주세요

결과:

```
[11. 11.65517241 12.31034483 12.96551724 13.62068966 14.27586207  
14.93103448 15.5862069 16.24137931 16.89655172 17.55172414 18.20689655  
18.86206897 19.51724138 20.17241379 20.82758621 21.48275862 22.13793103  
22.79310345 23.44827586 24.10344828 24.75862069 25.4137931 26.06896552  
26.72413793 27.37931034 28.03448276 28.68965517 29.34482759 30. ]
```

실습 03

1~100까지 난수가 들어가있는 2x10x10 배열을 만들고
50보다 크거나 같은 값은 1, 50보다 작은 값은 2로 변환하고
2번째 배열에 아래와 같이 붉은색 위치만 뽑아주세요

```
[[25 91 38 37 46 17 75 37 96 93]
 [15 70 77 26 89 61 31 38 18 22]
 [ 9 37  2 12 98 26 84 89 19 71]
 [33 38 30 28 11 78  2 67 86 85]
 [83 71 30 82 16 52 97 35 96 67]
 [66 60 56 71 88 66 51 22 46  3]
 [ 7 71 94 30 63 50 10 10 61 27]
 [14 89 79 72 41 73 61 51 26 42]
 [55 14 84 24 16 27 60 67 19 52]
 [97  9 30 98 87 73 85 27 51 19]]
```

```
[[2 1 2 2 2 2 1 2 1 1]
 [2 1 1 2 1 1 2 2 2 2]
 [2 2 2 2 1 2 1 1 2 1]
 [2 2 2 2 2 1 2 1 1 1]
 [1 1 2 1 2 1 1 2 1 1]
 [1 1 1 1 1 1 1 2 2 2]
 [2 1 1 2 1 1 2 2 1 2]
 [2 1 1 1 2 1 1 1 2 2]
 [1 2 1 2 2 2 1 1 2 1]
 [1 2 2 1 1 1 1 2 1 2]]
```

결과 :

```
[[2 2 1 2 2]
 [2 2 1 2 1]
 [2 2 1 1 2]
 [1 1 2 2 2]
 [1 1 2 1 2]]
```

```
[[ 6 67 30  2 56 33 53 37 49 75]
 [78 56 88 40  4 99 48  4 59 36]
 [15 34 83 47 97 15 44 29 47 76]
 [70 14 61 18 11 36 72 28 22 64]
 [59 50 56 90 11 92  7 35 73 78]
 [38 46 56 48 68 17 29 63 29 42]
 [29 13 61  7 68 13 21 54 35 69]
 [47 74 60 93 71 19  7 94 76 11]
 [53 70 49 70 11 95 83 45 18 48]
 [ 3 66 53 61 36 77 68 31 50 10]]
```

```
[[2 1 2 2 1 2 1 2 2 1]
 [1 1 1 2 2 1 2 2 1 2]
 [2 2 1 2 1 2 2 2 2 1]
 [1 2 1 2 2 2 1 2 2 1]
 [1 1 1 1 2 1 2 2 1 1]
 [2 2 1 2 1 2 2 1 2 2]
 [2 2 1 2 1 2 2 1 2 1]
 [2 1 1 1 1 2 2 1 1 2]
 [1 1 2 1 2 1 1 2 2 2]
 [2 1 1 1 2 1 1 2 1 2]]
```

