• Numpy 란?

특징

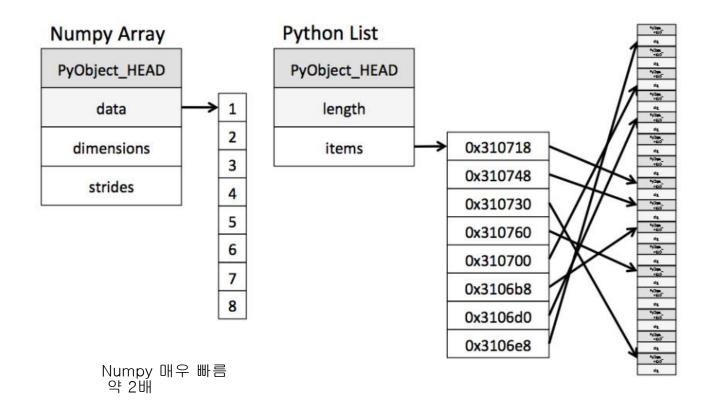
02

NumPy

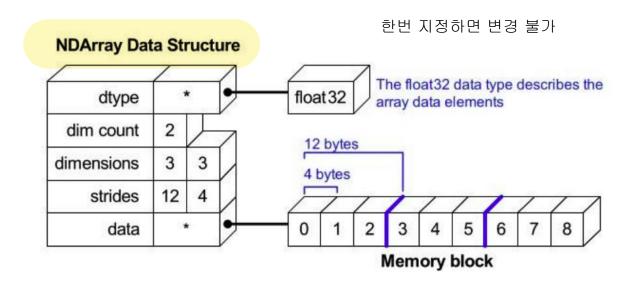
- Numerical Python
- <mark>과학 계산</mark> 분야를 위한 라이브러리로써, <u>고성능의 다차원 배열 객체와</u> 연산에 필요한 여러 유용한 기능을 제공
- 기본적으로 C언어의 Array(배열) 구조를 사용 list와 구별됨 list는 속도차이
- 별도의 Loop를 사용하지 않고 빠른 연산을 제공

반복문 없이도 병렬 연산 가능

- Numpy Array와 Python List 차이
 - Array 구조를 사용하여 연속된 메모리에 저장
 - List는 각 객체의 <mark>주소 값을 저장</mark>하여 메모리에서 검색



- Numpy Array와 Python List 차이
 - 파이썬의 기본 List에 비해 빠르고, 메모리를 효율적으로 사용
 - List와는 다르게 모든 원소가 같은 자료형이어야 한다.
 - 원소의 개수를 바꿀 수 없다.



Ndarray(N-Dimensional Array) NumPy dtypes

Basic Type	Available NumPy types	Comments
Boolean	bool	Elements are 1 byte in size.
Integer	int8, int16, int32, int64, int128, int	int defaults to the size of int in C for the platform.
Unsigned Integer	uint8, uint16, uint32, uint64, uint128, uint	uint defaults to the size of unsigned int in C for the platform.
Float	float32, float64, float, longfloat,	float is always a double precision floating point value (64 bits). longfloat represents large precision floats. Its size is platform dependent.
Complex	complex64, complex128, complex, longcomplex 복수 수	The real and complex elements of a complex64 are each represented by a single precision (32 bit) value for a total size of 64 bits.
Strings	str, unicode	
Object	Object	Represent items in array as Python objects.
Records	Void	Used for arbitrary data structures.

05

크기순

dtype 접두사	설명	사용 예
b	불리언	b (True 또는 False)
i	정수	i8 (64出I트)
u	부호없는 정수	u8 (64비트)
f	부동 소수점	f8 (64비트)
С	복소 부동소수점	c16 (128비트)
О	객체	0 (객체에 대한 포인터)
S	바이트 문자열	S24 (24 글자)
U	유니코드 문자열	U24 (24 유니코드 글자)

- Ndarray(N-Dimensional Array)
 - N차원의 배열

슬라이싱 차원이 줄지않음

■ Numpy에서 사용하는 배열 구조의 데이터 타입

scalar ()

4차원 (2,3,3,4)

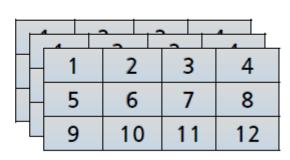
1D array (,4)

1	3	5	7
---	---	---	---

2D array (3,4)

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

3D array (3,3,4)



큐브

axis 0

•용어 정리

■ Axis: 배열의 각 축(기본적으로 0은 수직, 1은 수평을 뜻함)

■ Rank: 축의 개수(차원의 수)

■ Shape : 축의 길이

Size: 요소의 갯수

1	3	2	7
3	2	9	1
4	6	8	1

- [3X4] 형태의 배열인 경우

Axis 0과 Axis 1을 가지는 Rank 2의 배열

행의 길이는 3, 열의 길이는 4로 <u>Shape는 (3,4)</u>

-- >12 요소가 있으므로 사이즈는 12

2차원 데이터는 DB구조와 같기에 주로 다름

axis 1

• 모듈 호출

■ Numpy 배열을 사용하려면 우선 numpy 라이브러리를 불러와야 합니다.

> numby pro 물 원 물 러리는 전세계적으로 np 별칭을 붙여 불러옵니다.

import numpy as np

> 정상적으로 호출이 됐는지 확인

```
a = np.array(1) array 형성하는 명령
```

Out: array(1)

• 배열 생성

> 배열 생성

```
ndarr_1 = np.array([1, 2, 3])
print(ndarr_1) int형으로 스스로 결정하여 int형 자료형으로 변환
```

Out: [1 2 3] list에서는 콤마 있음 -구분점

```
ndarr_2 = np.array([1, 2.0, 3])
print(ndarr_2)
```

Out: [1. 2. 3.] 자료형: 소수가 섞여 있으므로 float로 저장됨

```
ndarr_3 = np.array([1, 2.0, '3'])
print(ndarr_3)

모두 문자형으로 변환
```

Out: ['1' '2.0' '3']

크기: 정수 < 실수 < 문자형순으로

• 배열의 정보 확인

> 자료형 확인 속성

```
print(ndarr_1.dtype)
print(ndarr_2.dtype)
print(ndarr_3.dtype)
```

011

Out : int32 float64 <U32 ਸਪਕਾਰ ਦਾਸ

```
print(np.array(1 + 2j).dtype)
print(np.array(print).dtype)
```

Out : complex128 object

• 자료형 지정

012

```
> dtype 속성을 사용하여 자료형 지정 크기 지정 중요
```

```
dtype1 = np.array([1, 2, 3], dtype=<u>np.int8)</u>
print(dtype1.dtype)
```

Out: int8

```
dtype2 = np.array([1, 2, 3], dtype=<u>float)</u>
print(dtype2.dtype)
```

Out: float64

```
dtype3 = np.array([1, 2, 3], dtype=<u>str</u>)
print(dtype3.dtype)
```

Out: < U1

• 자료형 지정

> 주의해야할 점

```
dtype4 = np.array([1, 2.1, '3'], dtype=int)
print(dtype4)
print(dtype4.dtype)
```

013

Out : [1 2 3] int32

```
dtype5 = np.array([1, 'data', print], dtype=float)
print(dtype5.dtype)
```

• 배열의 정보 확인

> 배열 크기 확인

print(ndarr_1.shape)

Out: (3,)

> 배열 차원 확인 ndarray<mark>.ndim</mark>

print(ndarr_1.ndim)

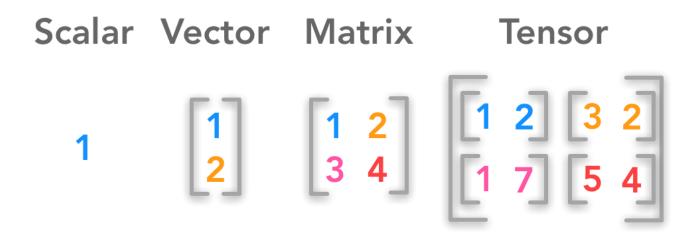
Out: 1

> 배열 요소의 개수 확인 ndarray.size

print(ndarr_1.shape)

Out: 3 size

• N차원 배열



- Scalar : 숫자 ^{0차원}
- Vector: scalar의 배열, 1차원 배열
- Matrix: vector의 배열, 2차원 배열
- Tensor: matrix의 배열, 3차원 배열이상 인공지능에서 배움

• 배열 생성

```
> 1차원 배열 생성

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

print(vector)

print(vector.shape)

print(vector.ndim)

print(vector.dtype)

print(vector.size)

Out: [1 2 3]
```

```
Out: [1 2 3]
(3, )
1
int32
3
```

• 배열 생성

```
> 2차원 배열 생성

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

print(matrix.shape)

print(matrix.ndim)

print(matrix.dtype)

print(matrix.size)

Out: [[1 2 3]
```

```
Out: [[1 2 3]
        [4 5 6]]
        (2, 3)
        2
        int32
        6
```

• 배열 생성

```
> 3차원 배열 생성
tensor = np.array([[[1, 2, 3], [4, 5, 6]], [[7, 8, 9], [10, 11, 12]]])
print(tensor)
print(tensor.shape)
print(tensor.ndim)
print(tensor.dtype)
print(tensor.size)
Out: [[[1 2 3]
         [4 5 6]]
         [[7 8 9]
         [10 11 12]]]
        (2, 2, 3)
        3
        int32
         12
```

Numpy 기초 연습문제

• 배열 생성

1	2	3
2	4	6
3	6	9

> [문제1] 위와 같은 배열을 생성하고 차원, 크기, 모양을 알아내시오.

• 자료형 변환(리스트)

```
> 리스트 -> ndarray 변환
list1 = [1,2,3]
arr1 = np.array(list1)
print(arr1)
Out: [1 2 3]
```

> ndarray -> 리스트 변환

```
arr2 = np.array([1,2,3])
list2 = <u>list(arr2)</u>
print(list2)
```

Out: [1, 2, 3]

• 자료형 변환(리스트)

> 2차원 리스트 변환

```
list3 = [[1,2,3], [4,5,6]]
arr3 = np.array(list3)
print(arr3)
```

```
Out : [[1 2 3] [4 5 6]]
```

> shape이 다른 리스트인 경우

```
list4 = [[1,2,3,4], [5,6,7]]

arr4 = np.array(list4)dtype='object')

print(arr4)

이렇게 하면 리스트로 출력됨
```

Out : [list([1, 2, 3, 4]) list([5, 6, 7])]

에러 발생으로 바뀜

• 자료형 변환(튜플) – 리스트와 동일

> 튜플 -> ndarray 변환

```
tuple1 = (1,2,3)

arr = np.array(tuple1)

print(arr)
```

Out: [1 2 3]

> ndarray -> 튜플 변환

```
arr2 = np.array([1,2,3])
tuple2 = tuple(arr2)
print(tuple2)
```

Out: (1, 2, 3)

• 자료형 변환(딕셔너리)

> 딕셔너리 변환

```
dict1 = {'a':1,'b':2,'c':3}

arr = np.array(dict1)

print(arr)
```

Out: {'a': 1, 'b': 2, 'c': 3} 전체를 하나의 scalar로 이해함

> 주의

print(arr.size)

Out: 1

• 배열 인덱싱

> 리스트 인덱싱과 유사

```
- ndarray[col]
                               1차원
                                              ndarray[] 다차원 배열 의미
   - ndarray[row][col]
                                 2차원
   - <a href="mailto:ndarra">ndarra</a>y[rank][row][col]
                                      3차원
list_ = [ [ [1, 2], [3, 4] ], [ [5, 6], [7, 8] ] ]
#1 가져오기
print(list_[0][0][0])
# 4 가져오기
print(list_[0][1][1])
# 7 가져오기
print(list_[1][1][0])
```

• 배열 인덱싱

> 리스트 인덱싱과 유사

```
arr_ = np.array([ [ [1, 2], [3, 4] ], [ [5, 6], [7, 8] ] ])
# 1 가져오기
print(arr_[0][0][0])
# 4 가져오기
print(arr_[0][1][1])
# 7 가져오기
print(arr_[1][1][0])
```

• 배열 인덱싱

```
> ndarray의 인덱싱 차원이 하나 줄어듦
   - array[row, col]
   - array[rank, row, col]
arr_ = np.array([ [ [1, 2], [3, 4] ], [ [5, 6], [7, 8] ] ])
# 1 가져오기
print(arr_[0,0,0])
# 4 가져오기
print(arr_[0,1,1])
# 7 가져오기
print(arr_[1,1,0])
```

• 배열 인덱싱

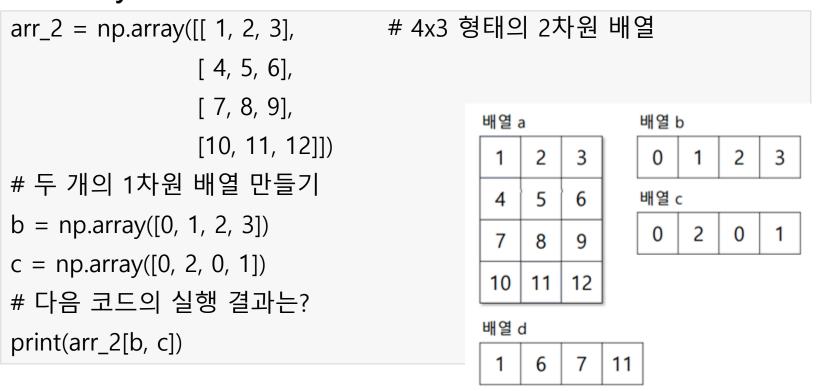
> ndarray의 인덱싱

```
# 2 x 3 형태의 2차원 배열
arr_1 = np.array([[1, 2],
               [3, 4],
               [5, 6]])
# 0 행 가져와 2차원 배열 만들기
print(arr_1[[0]])
# 0, 2 행 가져와 2차원 배열 만들기
print(arr_1[[0, 2]])
# 다음 결과는 ?
print(arr_1[[0, 1, 2], [0, 1, 0]]) 1차원 vector가 됨
# 같은 위치 데이터 여러 번 사용가능
print(arr_1[[0, 0], [1, 1]]) matrix[[0,2],[0,2]]
```

===> [matrix[0,0], matrix[2,2] -> 차원도 1단계 줄음

• 배열 인덱싱

> ndarray의 인덱싱



• 배열 슬라이싱

- > ndarray의 슬라이싱
 - 행과 열 부분을 나눠서 슬라이싱 가능
 - 다차원 배열의 부분 데이터를 추출할 때 유용

• 배열 슬라이싱

```
030
> ndarray의 슬라이싱
                      차원이 줄지않음
# 0열 전체 슬라이싱
                   : 모든 행 선택
, 열 선택
print(matrix[:,0])
Out: [1 6 11 16]
                                                  18 19 20]]
# 0열 전체 슬라이싱 (2차원 유지)
print(matrix[:,:1])
Out : [[ 1]
       [6]
       [11]
       [16]]
```

• 배열 슬라이싱

031 > ndarray의 슬라이싱 # 1행 전체 슬라이싱 2 3 4 print(matrix[1,:]) Out: [6 7 8 9 10] [16 17 18 19 20]] # 1행 전체 슬라이싱 print(matrix[1]) # rank > row > col 순으로 :(콜론) 생략 가능 Out: [6 7 8 9 10] # 1행 전체 슬라이싱 (2차원 유지) print(matrix[1:2,:]) # or print(matrix[[1]])

Out: [6 7 8 9 10]

• 배열 슬라이싱

```
032
> ndarray의 슬라이싱
# 3~4열 전체 슬라이싱
                                                  8
                                                      9
print(matrix[:,3:])
                                             12 13 14
Out: [[ 4 5]
                                          [16 17 18 19 20]
       [ 9 10]
       [14 15]
       [19 20]]
                                                          5]
# 0행, 1~3열 슬라이싱
                                                         10]
print(matrix[0,1:-1])
                                                  13
                                                         15]
Out: [2 3 4]
                                          [16 17 18 19 20]]
```

• 배열 슬라이싱

 > ndarray의 슬라이싱

 # 2~3행, 2~4열 슬라이싱
 [[1 2 3 4 5]

 print(matrix[-2:,-3:])
 [6 7 8 9 10]

 Out: [[13 14 15]
 [11 12 13 14 15]

 [18 19 20]
 [16 17 8 19 20]

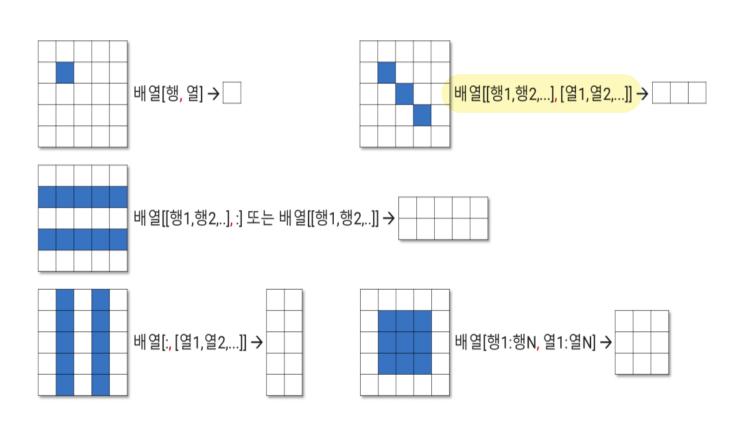
```
# 1~2행, 1~2열 슬라이싱
print(matrix[1:-1,1:3])
Out: [[ 7 8]
[12 13]]
```

• 배열 인덱싱, 슬라이싱 복합

> ndarray의 슬라이싱
1, 3행, 2~4열 슬라이싱
print(matrix[[1,3],2:])
Out: [[8 9 10] 두개선택가능[1,3]
[18 19 20]]

```
# 1~2행, 1, 3열 슬라이싱
print(matrix[1:-1,[1,3]])
Out: [[ 7 9] 1:-1 맨마지막열마로앞까지
[12 14]]
```

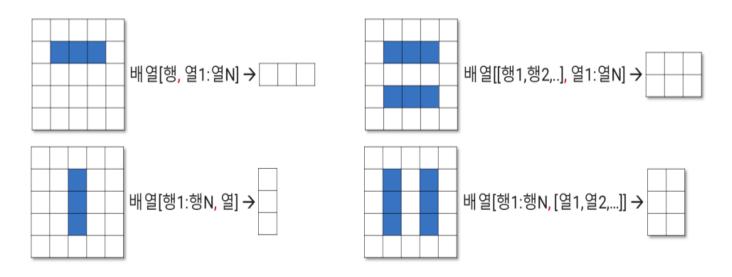
• 배열 인덱싱, 슬라이싱 정리



035

ı

• 배열 인덱싱, 슬라이싱 정리



• 배열 인덱싱

037 > [문제2] score = np.array([[78, 91, 84, 89, 93, 65], [82, 87, 96, 79, 91, 73]]) 위와 같은 2x6 형태의 2차원 배열을 생성하고 각각 0행과 1행에서 90이상인 숫자를 추출해봅시다.

• 배열 부분 추출 예제

> [문제3]

슬라이싱은 차원이 줄지않음

tensor = np.array([[[1, 2, 3],

[4, 5, 6]],

[[7, 8, 9],

[10, 11, 12]])

위와 같은 2x2x3 형태의 3차원 배열을 생성하고 인덱싱을 사용해 [10 2 6] 배열을 추출해봅시다.

값이 떨어져있으므로 각각 인덱싱으로 가져와야 함 tensor[[1,0,0],[1,0,1],[0,1,2]]

> [문제4]

문제3의 tensor 배열에서 인덱싱, 슬라이싱을 사용해

[[1 2]

[4 5]] 배열과 [9 12] 배열을 추출해봅시다.

떨어져 있는 경우 따로따로 인덱싱해도 됨

• 배열 부분 추출 예제

• 배열 부분 추출 예제

```
    (문제4)
    문제3의 tensor 배열에서
    [[1 2]
    [4 5]] 배열과 [9 12] 배열을 추출해봅시다.
```

```
# [[1 2] [4 5]] 추출
print(tensor[0,:,:2])

# [9 12] 추출
print(tensor[1,:,2])
```