# 데이터분석을 위한 필수패키지 NUMPY

2022.07



## **NUMPY**

기본 자료형 ndarray

#### 텍스트 파일

데이터 -<mark>문자</mark>

CSV

**JSON** 

**EXCEL** 

XML

HTML

바이너리 파일

데이터 -숫자 (0, 1) 이미지파일 음악파일 설정파일 DataFrame Series 형태

#### 학습알고도 라이브러리(패카~/

- 데이터 너~~무 많음
- 시간 너~~~무 많이 소요
- 숫자화(0~1)
- 형태/크기

컴퓨터 성능=> 계산 속도

NUMPY

## NumPy (Numerical Python)

- >> C언어로 구현된 파이썬 라이브러리
- >> 고성능의 수치계산을 위해 제작된 라이브러리
- >> loop 프로그래밍 없이 전체 배열에 대해 표준 수학 함수 빠른 속도 수행
- >> 파이썬에 배열(Array) 기능 제공 라이브러리
- >> <mark>대량의 데이터</mark>에 대한 고급 수학적 및 기타 유형 작업

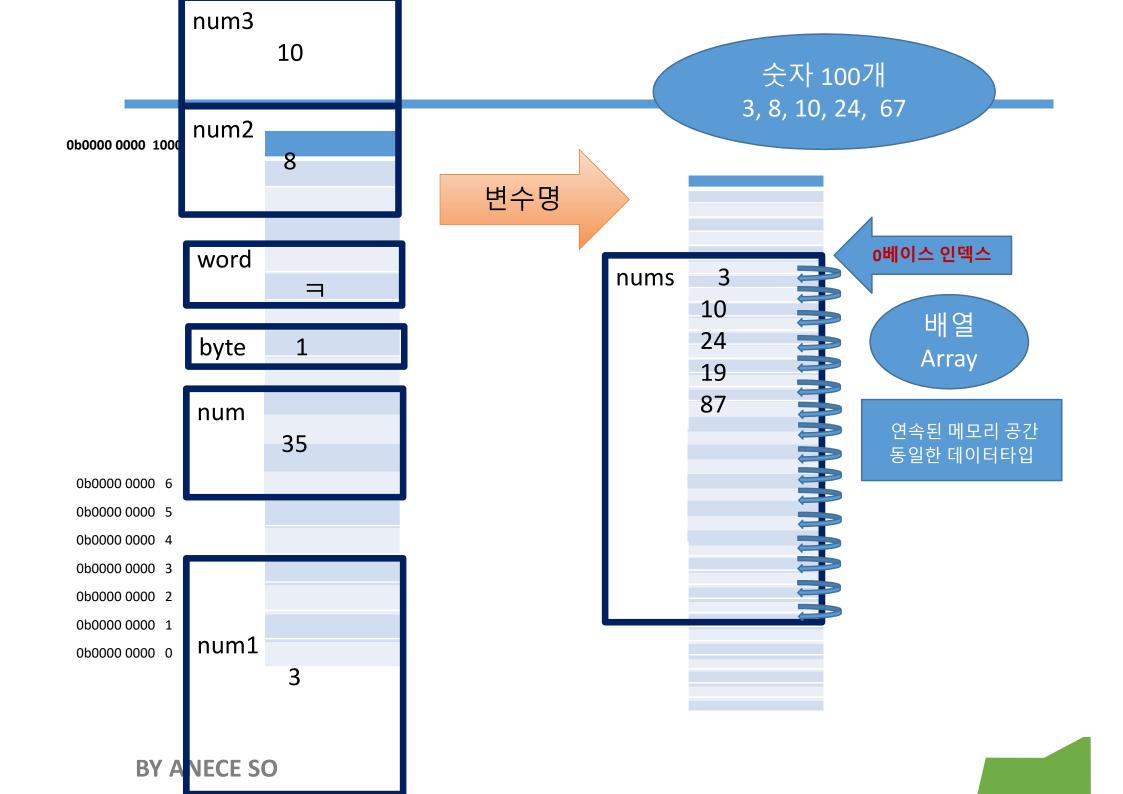


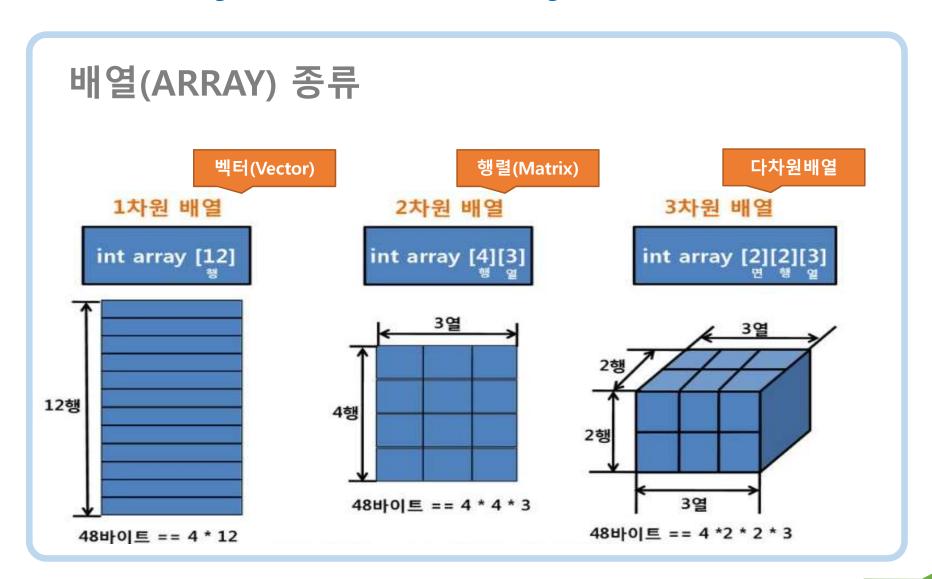
>> 설치: pip install numpy / conda install numpy

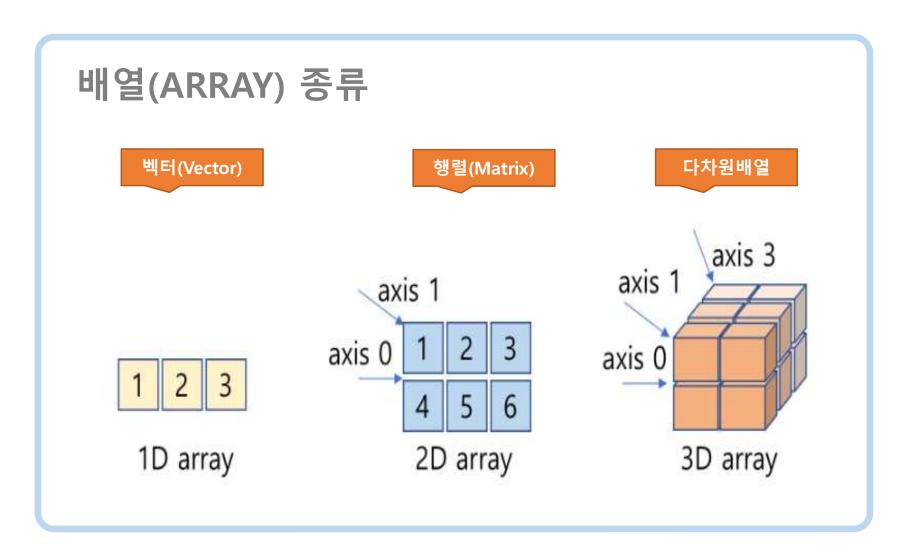
## NumPy (Numerical Python)

#### 배열(ARRAY)

- 순차적으로 데이터를 저장하는 자료형
- 서로 연관있는 데이터를 하나의 변수명으로 저장
- 같은 타입의 변수들로 이루어진 유한 집합으로 정의
- 원소 개수 변경 불가
- 구성하는 각각의 값을 배열 요소/원소(element)
- 위치를 가리키는 **숫자는 인덱스(index)**
- 같은 종류의 데이터를 많이 다뤄야 하는 경우에 사용







NumPy (Numerical Python)

배열(ARRAY) ← NumPy 기본 단위

- 고정된 공간에 동일한 데이터 타입 저장

리스트(LIST) ← Python 데이터 타입

- 동적 공간에 다양한 데이터 타입 저장

많은 숫자 데이터를 하나의 변수에 넣고 관리 할 때

- 리스트: 속도가 느리고 메모리를 많이 차지

- 배 열 : 적은 메모리로 많은 데이터를 빠르게 처리

NumPy (Numerical Python)

#### ndarray 클래스

- **다차원 배열(n-dimentional array)**로 Numpy의 기본
- 하나의 자료형으로 만들어진 원소 보관 컨테이너
- 행과 열 내의 모든 원소는 동일한 형태의 데이터(all of the

elements must be the same type)

## NumPy (Numerical Python)

#### dtype 살펴보기

음수(-) 0 양수(+) ← 부호가 있다 signed int 0, 양수(+) ← 부호가 없다 unsigned int

dtype 접두사	설명		사용 예	
ʻb'	불리언	bool	b (참 혹은 거짓)	
'['	정수	int	i8 (64出  <u>트</u> )	
ʻu'	부호 없는 정수	unsigned int	u8 (64ਖ∣ <u>⋿</u> )	
'f''	부동소수점	float	f8 (64ਖ∣ <u>트</u> )	
ʻc'	복소 부동소수점	complex	c16 (128出  <u>트</u> )	
,O,	객체	Object	0 (객체에 대한 포인터)	
'S'	바이트 문자열	Str	S24 (24 글자)	
'U'	유니코드 문자열	Unicode Uxxx	U24 (24 유니코드 글자)	

NumPy (Numerical Python)

#### 속성

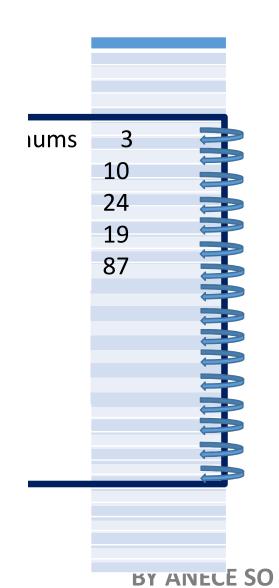
속 성	설명		
shape	배열구조 및 모양 (개수, ) (행, 열) (깊이, 행, 열)		
ndim	차원 수		
dtype	데이터 타입		
size	요소의 총 개수		
itemsize	각 요소의 바이트 크기		
data	실제 요소를 갖는 버퍼		

## arr=np.ones(5, dtype='i')

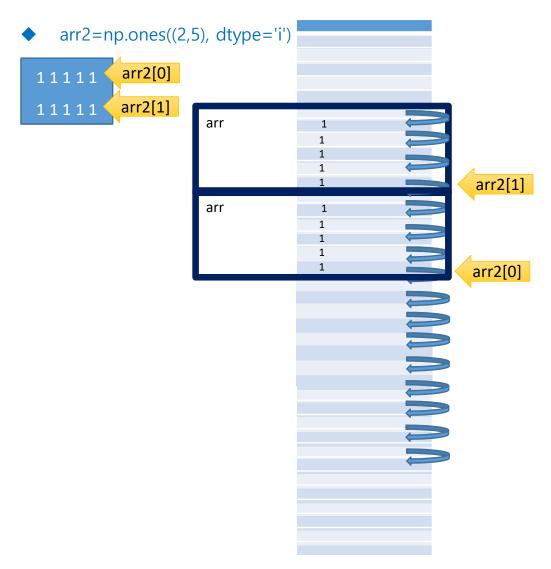
=> 정수 5개를 연속된 메모리 공간에 저장

=> 기존에 메모리에 있던 값 지우고 0으로 설정

초기화



arr=np.ones(5, dtype='i')



- ❖ ndarray 객체 생성 명령
  - array()
  - zeros(배열 형태, 0), ones(배열 형태, 1)
  - full(배열 형태, 값)
  - zeros\_like(), ones\_like()
  - empty()
  - arrange()
  - linspace(), logspace()

NumPy (Numerical Python)

#### ❖ 생성 array()

```
# numpy ndarray 객체 생성 -----

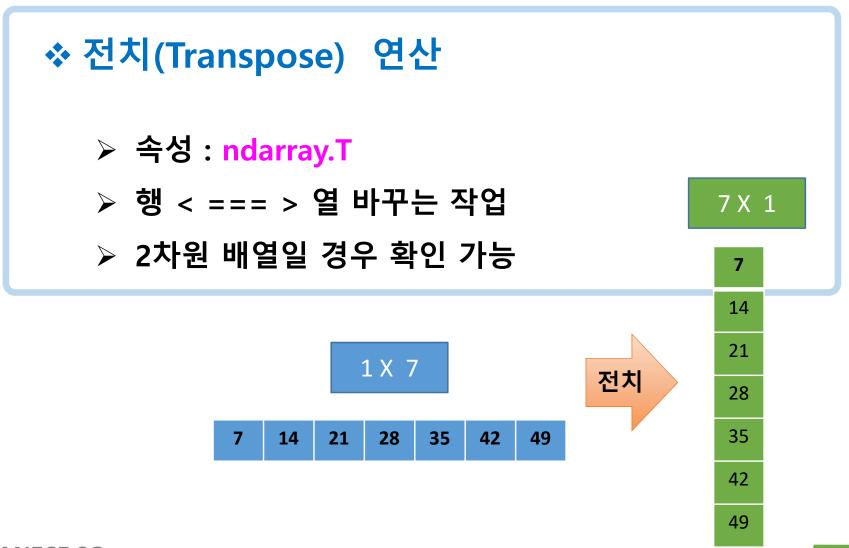
nparray01=np.array([1,2,3,4,5])

print('type(nparray01) =', type(nparray01))

print('nparray01.shape =', nparray01.shape)

print('nparray01.size =', nparray01.size)

print(nparray01)
```



```
❖ 전치(Transpose) => 속성.T
```

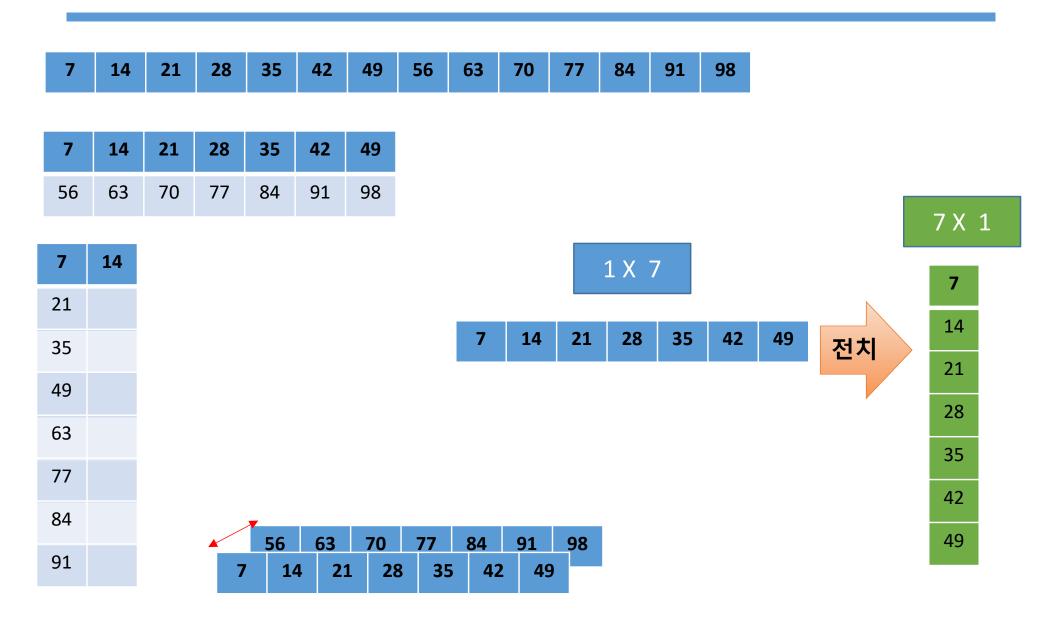
```
import numpy as np
# numpy ndarray객체 생성 -----
nparray01=np.array( [ [1,2,3,4,5], [6,7, 8, 9, 10] ])
print('nparray01.shape =', nparray01.shape)
print(nparray01)
nparray01=nparray01.T
print('nparray01.shape =', nparray01.shape)
print(nparray01)
```

NumPy (Numerical Python)

#### ❖ 크기 변경

- > reshape( 행, 열)
- ▶ 다차원 배열 ===>1차원
  - flatten ()
  - ravel()

## 49



```
❖ Shape 변경 => reshape()
```

```
import numpy as np
# numpy ndarray객체 생성 -----
nparray01=np.array( [ [1,2,3,4,5], [6,7, 8, 9, 10] ])
print('nparray01.shape =', nparray01.shape)
print(nparray01)
nparray01=nparray01.T
print('nparray01.shape =', nparray01.shape)
print(nparray01)
```

NumPy (Numerical Python)

```
❖ 연결 - 2개 이상의 배열연결
```

▶ hstack() : 수평 방향 연결

▶ vstack() : 수직 방향 연결

➤ dstack() : 깊이(depth)방향 연결

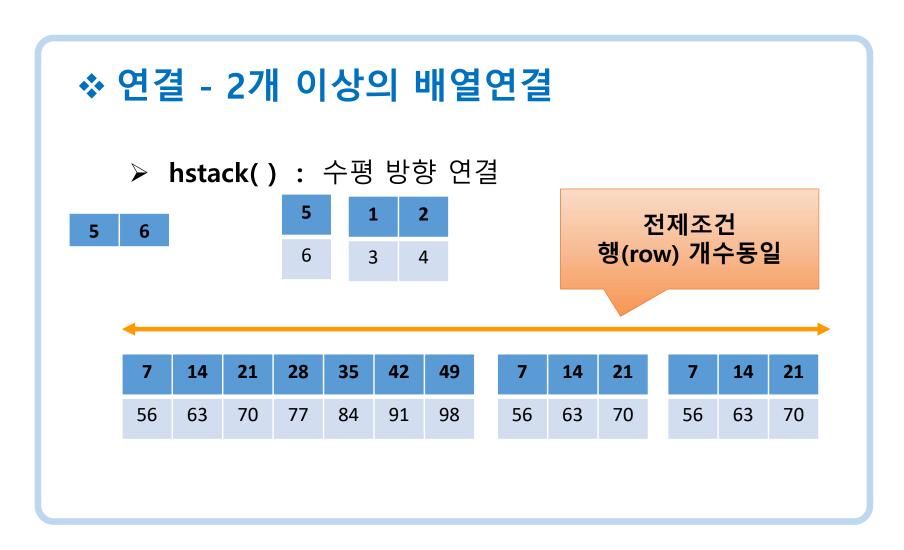
➤ stack() : 사용자 지정차원으로 배열 연결

특별한 메서드 ➢ r\_[ ]

▶ r\_[ ] : hstack 명령과 비슷, 좌우로 연결

▶ c\_[ ] : 배열의 차원을 증가시킨 후 좌우로 연결

➤ tile() : 동일한 배열을 반복하여 연결



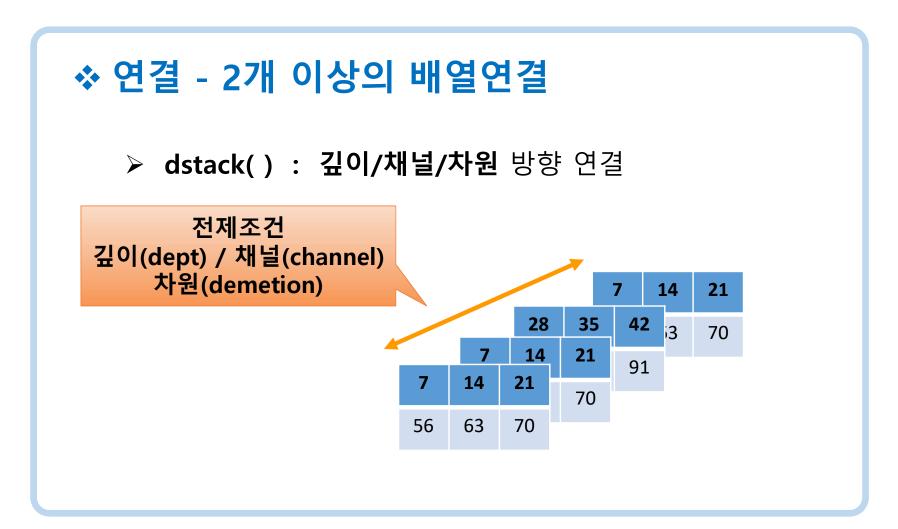
NumPy (Numerical Python)

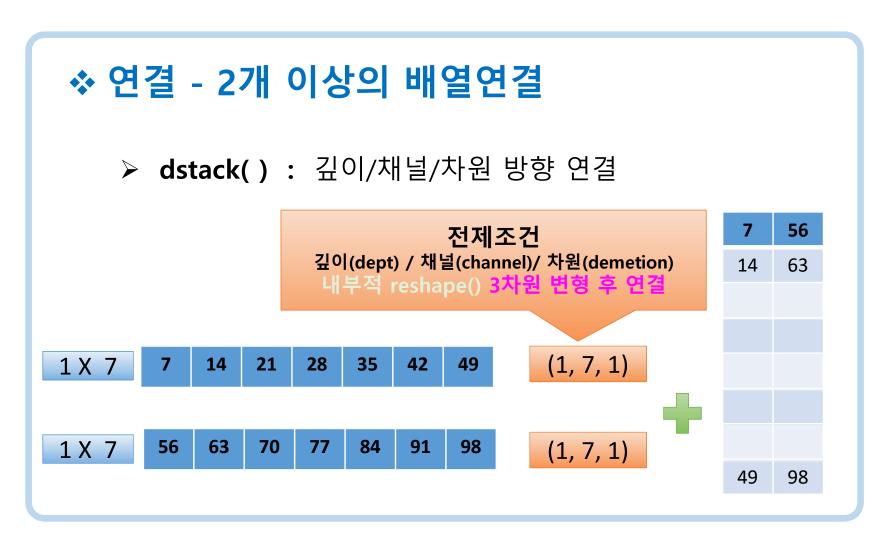
❖ 연결 - 2개 이상의 배열연결

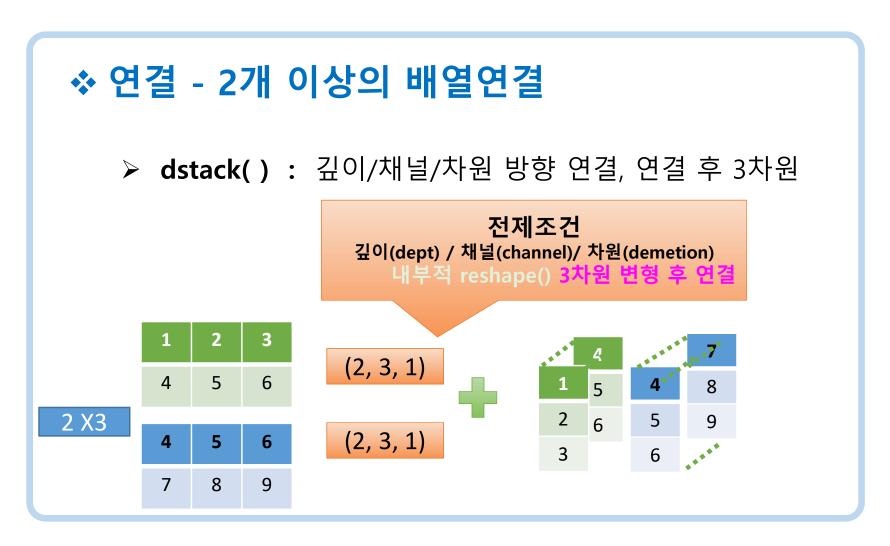
▶ vstack() : 수직 방향 연결

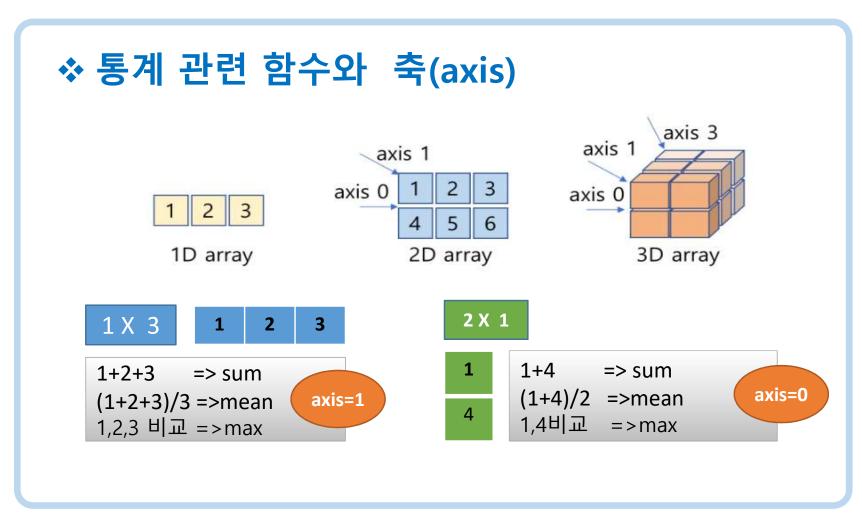
전제조건 열(column) 개수동일

28	35	42
77	84	91
7	14	21
56	63	70
7	14	21
56	63	70









NumPy (Numerical Python)

#### ❖ 통계 관련 함수

➤ mean() : 평균

➤ std() : 표준편차

➤ var() : 분산

➤ sum() : 합계

➤ min() : 최대값

➤ max() : 최소값

➤ median(): 중앙값

축(Axis) 주의 필요!

행(row)기준 계산 : axis=1

열(column)기준 계산 : axis=0

차원 축소 연산

(Dimention Reduction)



벡터의 같은 인덱스에 위치한 원소(Element-wise)들끼리 연산 수행하는 것 의미 → 벡터화 연산

- 명시적 반복문 사용하지 않고 배열 모든 원소에 대해 반복연산
- 기본적으로 두 배열의 shape가 정확히 같은 경우 가능
- 하나의 배열의 차원이 1인 경우 가능
- 각 차원을 비교했을 때 차원의 요소수가 동등 또는

둘 중 하나의 차원의 요소 갯수가 1이면 가능

## ◆ 기본 연산

```
data = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]
데이터를 모두 2배
```

#### **PYTHON**

answer = []
for di in data:
 answer.append(2 \* di)
answer
answer = [ 2\*di for in data]

# x = np.array(data) 2 \* x 벡터화연산



행(row)벡터 1 x M 행렬

$$\mathbf{x} = [x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_m]$$

$$\mathbf{x} = egin{bmatrix} x_1 \ x_2 \ dots \ x_m \end{bmatrix}$$

◆ 기본 연산

행(row)벡터 1 x M 행렬

전치

$$\begin{bmatrix} x_1 \ x_2 \ \dots \ x_m \end{bmatrix}^{ ext{T}} = egin{bmatrix} x_1 \ x_2 \ dots \ x_m \end{bmatrix}$$

### ◆ 기본 연산

행(row)벡터 1 x M 행렬



```
x = np.arange(5)
xc=x.reshape(-1,1) ←컬럼 1개,행은 알아서
print(f' x=> size: { x.size }, shape: {x.shape}, x: { x }')
print(f' xc=> size: { xc.size }, shape: {xc.shape}, xc: { xc }')
```

## ◆ 기본 연산

행(row)벡터 1 x M 행렬

전치

$$\left[egin{array}{c} x_1 \ x_2 \ dots \ x_m \end{array}
ight]^{\mathrm{T}} = \left[egin{array}{c} x_1 \ x_2 \ \ldots \ x_m \end{array}
ight]$$

## ◆ 기본 연산

행(row)벡터 1 x M 행렬

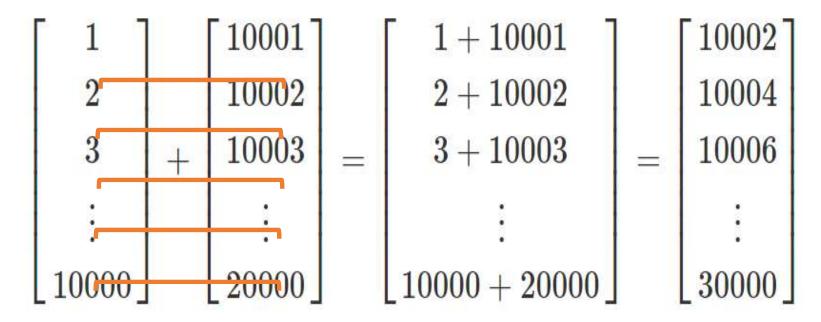
전치

$$\left[egin{array}{c} x_1 \ x_2 \ dots \ x_m \end{array}
ight]^{\mathrm{T}} = \left[egin{array}{c} x_1 \ x_2 \ \ldots \ x_m \end{array}
ight]$$



#### 열(column)벡터 M x 1 행렬

같은 인덱스에 위치한 원소(Element-wise)들끼리



```
# 1차원 배열 ndarray 더하기 => By Index ------
x = np.arange(1, 10001)
y = np.arange(10001, 20001)
z = np.zeros_like(x)
print(f'---- BEFORE ----')
print(f'z => size : { z.size }, shape : {z.shape}, z[:10] : { z[:10] }')
for i in range(10000): z[i] = x[i] + y[i]
print(f'₩n---- BEFORE ----')
print(f'z => size : { z.size }, shape : {z.shape}, z[:10] : { z[:10] }')
```

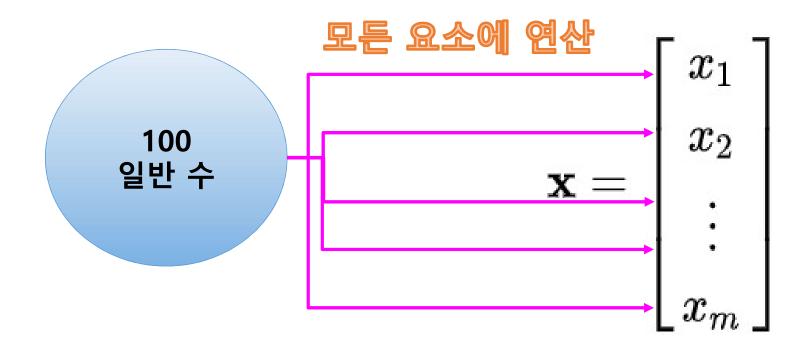
```
# 1차원 배열 ndarray 같다 => Left == Right ------
print(f'Wn---- x == y -----')
xy = x = = y
# 1차원 배열 ndarray 크거가 같다 => Left >= Right ------
print(\mathbf{f'}\mathbf{W}\mathbf{n}-\cdots \mathbf{x} >= \mathbf{y} -\cdots \mathbf{'})
xy = x > = y
```

```
x = \text{np.linspace}(5, 25, 5, \text{dtype}='i')
y = np.linspace(3, 15, 5, dtype='i')
print(f'y => size : { y.size }, shape : {y.shape}, y : { y }')
# 인덱스 매칭 요소 비교 결과 모두 True인 경우
xy=np.all(x==y)
xy=np.all(x>=y)
xy=np.all(x<=y)
xy=np.all(x!=y)
# 인덱스 매칭 요소 비교 결과 1개 이상 True
xy=np.any(x==y)
xy=np.any(x>=y)
xy=np.any(x <= y)
xy=np.any(x!=y)
```

◆ 기본 연산

스칼라(Scalar)

열(column)벡터 M x 1 행렬



```
x = np.arange(1, 11)
print(f'x => size : \{ x.size \}, shape : \{x.shape\}, x : \{ x \}')
# 스칼라 즉 일반 수와 ndarray 객체 연산
x^2 = 5 + x
print(f'5 + x => size : \{ x2.size \}, shape : \{x2.shape\}, x2 : \{ x2 \}')
x2 = 5 - x
print(f'5 - x => size : \{ x2.size \}, shape : \{x2.shape\}, x2 : \{ x2 \}')
x^2 = 5 * x
print(f'5 * x => size : \{ x2.size \}, shape : \{x2.shape\}, x2 : \{ x2 \}')
x2 = 5 / x
print(f'5 / x => size : \{ x2.size \}, shape : \{ x2.shape \}, x2 : \{ x2 \}' \}
```

Broadcasting

서로 다른 shape 가진 array의 산술 연산이 가능하도록 하는 것

SHAPE 맞 추 기

SIZE가 작은 쪽의 배열을 큰 쪽의 배열 크기로 확장시켜 연산 자동 reshape 및 반복된 값으로 자동 할당한 후 연산

[조건] 하나의 배열이 1차원인 경우 [조건] 배열의 열(column) 개수가 동일한 경우

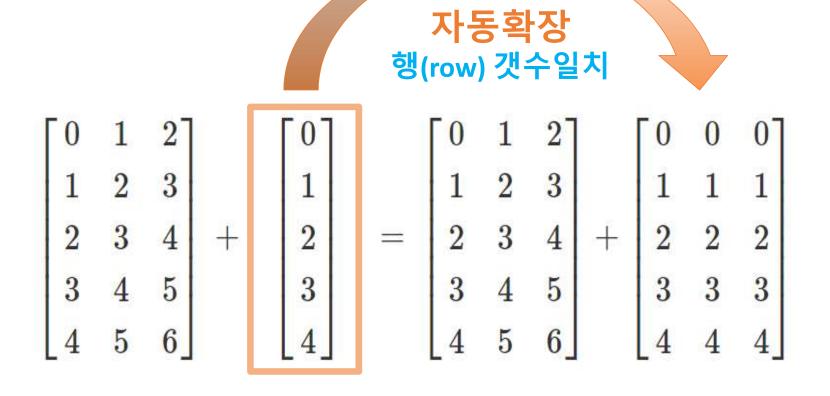
#### Broadcasting

$$x=egin{bmatrix}0\1\2\3\4\end{bmatrix}, \quad x+1=egin{bmatrix}0\1\2\3\4\end{bmatrix}+1=?$$

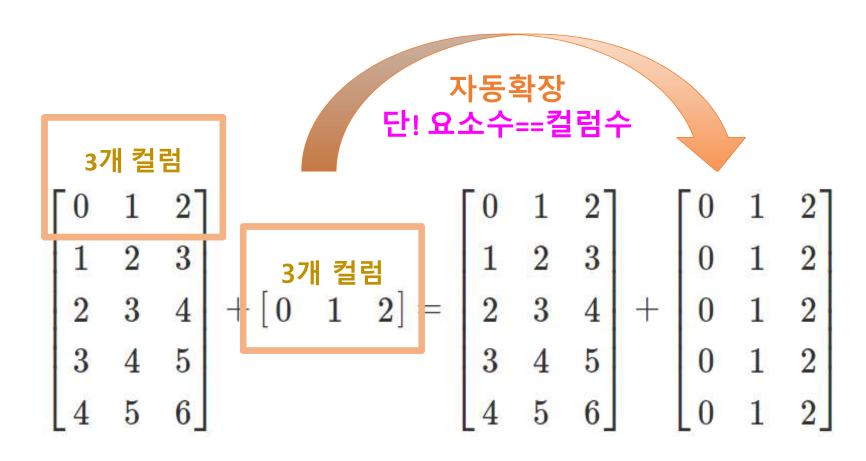


$$\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} + 1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix}$$

#### Broadcasting



#### Broadcasting



Boolean Indexing Array

boolean인덱싱을 통해 array에서 원하는 행 또는 열의 값만 추출

즉, 가리고 싶은 부분은 가리고, <mark>원하는 요소만 꺼내는 방법</mark>

- Boolean Array 또는 Mask 라고도 함

■ 생성 방법

ndarray에 True, False 값을 가지는 연산 수행

→ boolean 배열 생성

#### Boolean Indexing Array

■ boolean 관련 연산자

논리연산자	기호	의미	
and	&	x and y	x, y 둘 다 True이면 True
or		x or y	x, y 둘 중 하나라도 True이면 True
not	~	not x	x가 True면 False, False면 True

비교연산자		의미
<, <=	x < y , x <= y	x가 y보다 작으면 True x가 y보다 작거나 같으면 True
>, >=	x > y , x >= y	x가 y보다 크면 True x가 y보다 크거나 같으면 True
==, !=	x == y , x != y	X와 y가 같으면 True X와 y가 같지 않으면 True
is, is not	obj1 is obj2 obj1 is not obj2	객체 id가 동일하면 True 객체 id가 동일하지 않으면 True

#### Boolean Indexing Array

■ 생성 예시

```
array1 = np.array(['A','B','C','A','E'])
bool_array1= array1=='A'
print('bool_array1 =>', bool_array1)
bool_array1=array1>='B'
print('bool_array1 =>', bool_array1)
array2 = np.array([1,2,3,4,5])
bool_array2=array2>=3
print('bool_array2 =>', bool_array2)
```

#### Boolean Indexing Array

■ 사용 예시

```
# ndarray 객체 생성 -----
data=np.array([[0,1,2],[3,4,5],[6,7,8],[9,10,11]])
simpleInfo('data',data)
# 3,4,5 데이터 추출을 위한 마스크 생성 및 적용
mask1 = (data > 2) & (data < 6)
print('mask1 =>\foralln ', mask1)
print('data[mask1] => \forall n ', data[mask1])
# 3,4,5 데이터 제외한 나머지 데이터 추출 위한 마스크 생성 및 적용
mask2 = \sim ((data > 2) & (data < 6))
print('mask2 =>\foralln ', mask2)
print('data[mask2] => \forall n ', data[mask2])
```

#### Fancy Indexing Array

ndarray를 index value로 사용하는 것 즉, 추출화고 싶은

데이터의 인덱스를 배열로가지고 있는 것

단! 받드시 정수타입이어야함

■ 생성 방법

b=np.array( [ 0, 0, 3, 1 , 2, 4 ], int )

→ 반드시 integer로 선언

#### Fancy Indexing Array

■ 사용 예시

#### ◆ 통계 함수

함수	기능
sum()	전체 요소 합을 계산
mean()	전체 요소의 평균 계산
std(), var()	전체 요소의 표준편차 , 분산 계산
min(), max()	전체 요소의 최솟값, 최댓값 계산
argmin(), argmax()	전체 요소의 최솟갑, 최댓값의 위치 인덱스 반환
cumsum()	첫 번째 성분부터 누적합 계산
cumprod()	첫 번째 성분부터 누적곱계산

#### ◆ 유용한 함수

함수	기능
np.sort( ndarray )	오름차순으로 정렬
np.sort( ndarray )[::-1]	내림차순으로 정렬
np.argsort( ndarray )	인덱스를 오름차순으로 정렬 후 인덱스 반환
np.argsort( -ndarray )	인덱스를 내림차순으로 정렬 후 인덱스 반환
np.sort( ndarray, axis=0 )	각 열을 오름차순으로 정렬
np.sort( ndarray, axis=1 )	각 행을 오름차순으로 정렬
np.unique( ndarray )	중복 성분 제거한 array 반환

### Numpy

```
# 모듈로딩 -----
import numpy as np
# numpy 객체 생성 -----
nparray01=np.array([1,2,3,4,5])
print('type(nparray01) =', type(nparray01))
print(nparray01)
nparray02=np.array([[1,2,3,4,5],[11,22,33]])
print('nparray02[0] = >', nparray02[0])
print('nparray02[1] = >', nparray02[1])
# nparray 연산
nparray03=np.array([10,20,30,40,50])
nparray04=nparray01+nparray03
print(nparray04)
```

### Numpy

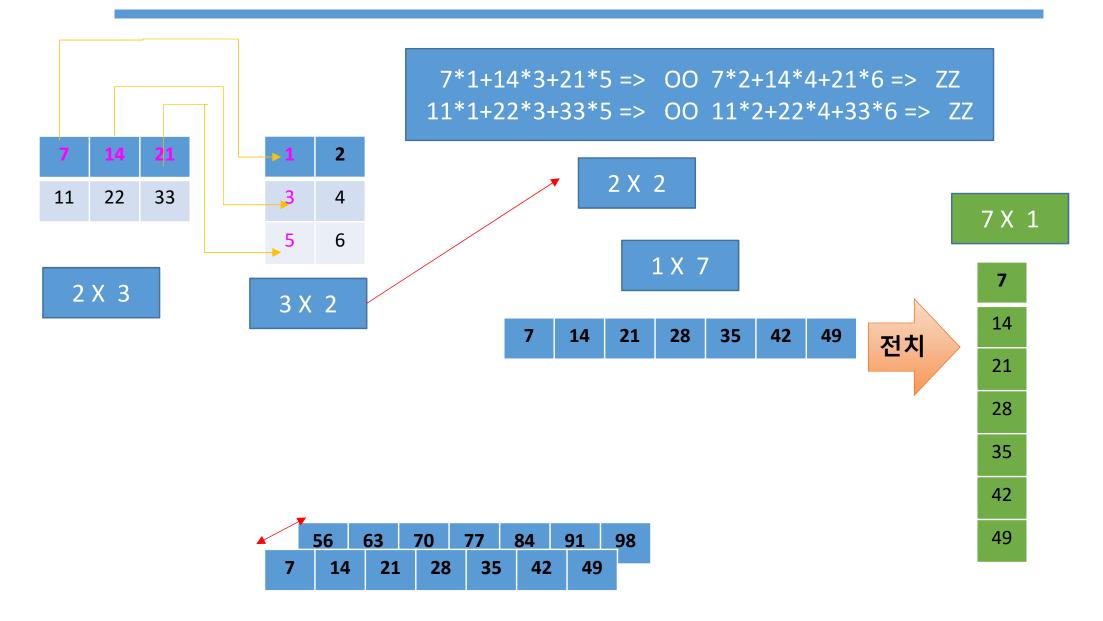
```
# 모듈로딩 -----
import numpy as np
# numpy 객체 생성 -----
nparr=np.array([[1,2], [11,22], [111,222]])
print('type(nparr) =', type(nparr))
print(nparr)
print("=== Numpy Array 속성 ====")
print('nparr.ndim =>', nparr.ndim, '차원')
print('nparr.shape =>', nparr.shape)
                                              # shape(col, row)
print('nparr.size =>', nparr.size)
print('nparr.dtype =>', nparr.dtype)
print('nparr.itemsize =>', nparr.itemsize)
print('nparr.data =>', nparr.data)
```

### Numpy

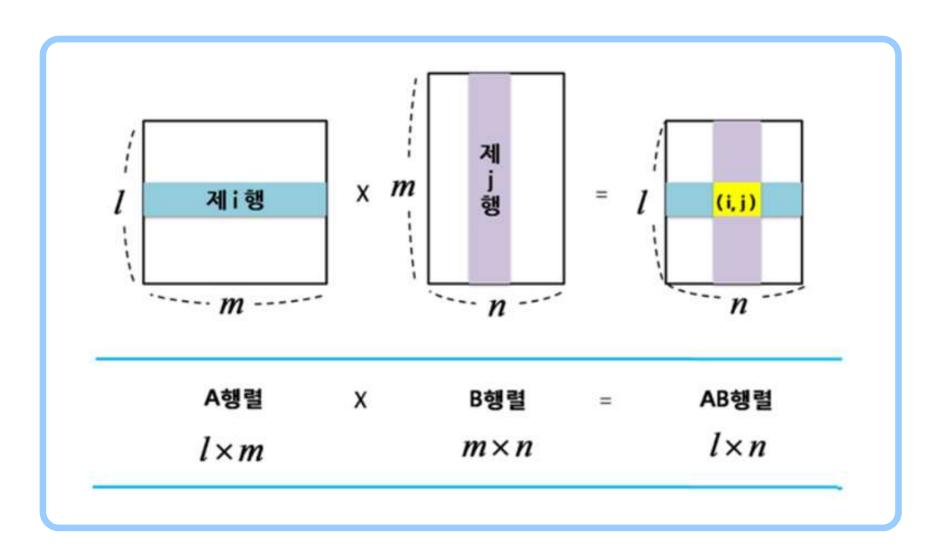
```
print("₩n=== Numpy Array 메소드 ====")
print('nparr.max() =>', nparr.max())
print('nparr.min() =>', nparr.min())
print('nparr.sum() =>', nparr.sum())
                                               # 원소 합계
print('nparr.sum(axis=0) =>', nparr.sum(axis=0)) # 열(col)방향합
print('nparr.sum(axis=1) =>', nparr.sum(axis=1)) # 행(row)방향합
                                              # 원소값 평균
print('nparr.mean() =>', nparr.mean() )
```

### ◆ 행렬(Matrix) 곱

1월 2월 
$$\frac{1}{7}$$
  $\frac{5}{8}$   $\frac{6}{3}$   $\frac{1}{4}$   $=$   $\frac{5 \times 1 + 6 \times 3}{7 \times 1 + 8 \times 3}$   $\frac{5 \times 2 + 6 \times 4}{7 \times 1 + 8 \times 3}$   $\frac{5 \times 2 + 6 \times 4}{7 \times 1 + 8 \times 3}$   $\frac{5 \times 2 + 6 \times 4}{7 \times 1 + 8 \times 3}$   $\frac{5 \times 2 + 6 \times 4}{7 \times 1 + 8 \times 3}$   $\frac{5 \times 2 + 6 \times 4}{7 \times 1 + 8 \times 3}$   $\frac{5 \times 2 + 6 \times 4}{7 \times 1 + 8 \times 3}$ 



### ◆ 행렬(Matrix) 곱



### ◆ 행렬(Matrix) 곱

함수	기능
np.dot( arr1, arr2 )	
np.matmul(arr1, arr2)	array1의 열 갯수 == array2의 갯수
arr1@arr2	