

CHAPTER

04

NumPy 라이브러리

NumPy Library

컴퓨터소프트웨어공학과 김대영





- NumPy 배열
- NumPy 유니버셜 함수



NumPy

- ndarray: 배열 중심의 빠른 산술연산을 지원하는 다차원 배열 지원
- 반복되는 루프를 가지지 않고 전체 배열에서의 빠른 연산을 지원 하는 수학 함수 지원
- 디스크에 배열 데이터를 읽고 쓰기 위한 도구 지원
- 선형대수, 랜덤 넘버 생성, 푸리에 연산 등 고급 수학 연산 지원
- C, C++로 작성된 라이브러리를 C API를 사용하여 NumPy와 연동

• 데이터 분석을 위한 NumPy

- 빠른 벡터화된 배열 연산 제공
 - Data merging, clearning, subsetting & filtering, transformation, etc.
- 일반적인 배열 알고리즘 지원
 - Sorting, unique, and set operation
- 효율적인 데이터 통계 및 결합/요약 기능 제공
- 반복(루프)를 사용하지 않고 배열의 조건부 제어 기능 제공
- 그룹 단위의 데이터 처리 지원
 - Aggregation, transformation, function application, etc.



ndarray (N-dimensional array)

```
import numpy as np # Generate some random data
data = np.random.randn(2, 3)
print(data)
> [[-0.2047, 0.4789, -0.5194],
      [-0.5557, 1.9658, 1.3934]]
print(data * 10)
> [[-2.047, 4.789, -5.194],
      [-5.557, 19.658, 13.934]]
print(data + data)
> [[-0.4094, 0.9579, -1.0389],
      [-1.1115, 3.9316, 2.7868]]
```

- 모든 배열 요소는 같은 자료 구조를 가짐
- shape: 배열 차원의 크기 → data.shape → (2, 3)
- dtype: 자료형/구조 → data.dtype → float64

• ndarray 생성

• ndarray 배열을 생성하는 가장 쉬운 방법은 배열 함수의 사용

```
data1 = [6, 7.5, 8, 0, 1]
arr1 = np.array(data1)
print(arr1)
> [6. 7.5 8. 0. 1.]
```

• 다차원 배열

```
data2 = [[1, 2, 3, 4], [5, 6, 7, 8]]
arr2 = np.array(data2)
print(arr2)
> [[1 2 3 4]
      [5 6 7 8]]
```

- ndim: 배열의 차원을 리턴 → attr2.ndim → 2
- attr2.shape \rightarrow (2, 4)

• ndarray 생성

• 초기화

```
arr3 = np.zeros((2,3))
print(arr3)
> [[0. 0. 0.]
      [0. 0. 0.]]
arr4 = np.ones((2,3))
print(arr4)
> [[1. 1. 1.]
      [1. 1. 1.]]
```

• empty: 초기화 없이 배열 생성

```
arr5 = np.empty((2,3))
print(arr5)
> [[0.53380283 0.2359652 0.10965788]
      [0.04085236 0.59465308 0.47377718]]
```

• ndarray 생성

- arange:
 - 리스트 대신 배열을 사용하여 값을 리턴
 - 주어진 인자에 대하여 정렬된 배열 요소로 리턴

```
arr6 = np.arange(5)
print(arr6)
> [0 1 2 3 4]
```

• 산술 연산(Arithmetic calculation)

- NumPy 배열은 모든 데이터를 행렬(matrix) 연산으로 처리
- 루프 연산을 사용하지 않음 (for 구문을 사용하지 않음)

```
arr = np.array([[1. 2. 3.] [4. 5. 6.]])
print(arr)
> [[1. 2. 3.]
 [4. 5. 6.]]
arr2 = arr * arr
print(arr2)
> [[ 1. 4. 9.]
 [16. 25. 36.]]
arr2 = 1 / arr
> [[1. 0.5 0.33333333]
  [0.25 0.2 0.16666667]]
arr2 = np.array([[0., 4., 1.], [7., 2., 12.]])
val = arr2 > arr
print(val)
> [[False True False]
  [True False True]]
```

- 인덱싱(indexing)과 슬라이싱(slicing)
 - 배열 데이터의 부분 집합 또는 부분 요소를 다루는 방법

```
arr = np.arange(10)
print(arr)
> [0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
print(arr[5]) # indexing
> 5
print(arr[5:8]) # slicing
> [5 6 7]
arr[5:8] = 12
print(arr)
> 0 1 2 3 4 12 12 12 8 9]
arr[:] = 10
print(arr)
> [10 10 10 10 10 10 10 10 10 10]
```

- 인덱싱(indexing)과 슬라이싱(slicing)
 - 다차원 배열 다루기

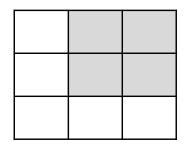
```
arr2d = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
print(arr2d[2])
> [7 8 9]
print(arr2d[0][2])
> 3
print(arr2d[0, 2])
> 3
arr3d = np.array([[[1, 2, 3], [4, 5, 6]], [[7, 8, 9], [10, 11, 12]]])
print(arr3d)
> [[[ 1 2 3]
   [456]]
  [[ 7 8 9]
   [10 11 12]]]
print(arr3d[0])
> [[ 1 2 3]
   [456]]
```

- 인덱싱(indexing)과 슬라이싱(slicing)
 - 다차원 배열 다루기

```
old = arr3d[0].copy() # need to explicitly copy
print(old)
> [[1 2 3]
      [4 5 6]]

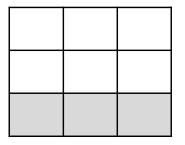
print(arr3d[1, 0])
> [7 8 9]
```

- 인덱싱(indexing)과 슬라이싱(slicing)
 - 다차원 배열에서의 슬라이싱



Array[:2, 1:]

(2, 2)



Array[2]

(3,)

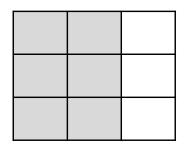
Array[2, :]

(3,)

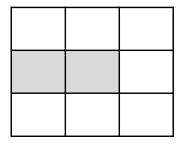
Array[2:, :]

(1, 3)

- 인덱싱(indexing)과 슬라이싱(slicing)
 - 다차원 배열에서의 슬라이싱



Array[:, :2] (3, 2)



Array[1, :2] (2,)

Array[1:2, :2] (1, 2)

• 불린 인덱싱(Boolean indexing)

```
names = np.array(['Bob', 'Joe', 'Will', 'Bob', 'Will', 'Joe', 'Joe'])
data = np.random.randn(7, 4) #generate normal distribution
print(names)
print(data)
> ['Bob' 'Joe' 'Will' 'Bob' 'Will' 'Joe' 'Joe']
 [[ 1.28408865  0.30948768 -0.26844903  1.92379021]
  [-1.71017394 -0.86549954 0.69822624 -0.26146633]
  [-0.55638558 -2.30579501 0.16068881 -1.20631817]
  [-0.9625077  0.43034502  0.33365622  1.39249142]
  [ 0.33815464 -0.15305047 0.11825156 0.03494903]
  [ 0.29543837  0.60930417  1.9496912  0.66342351]]
print(names == "Bob") # Comparison operation
> [ True False False True False False False] # return Boolean array
print(data[names == "Bob"])
> [[ 1.28408865  0.30948768 -0.26844903  1.92379021]
  [-0.55638558 -2.30579501 0.16068881 -1.20631817]]
```

• 불린 인덱싱(Boolean indexing)

```
mask = (names == "Bob") | (names == "Will")
print(mask)
> [ True False True True True False False]
print(data[mask])
> [[ 1.28408865  0.30948768 -0.26844903  1.92379021]
  [ 0.6519768  1.25469167 -0.58159377 -0.32087822]
  [-0.55638558 -2.30579501  0.16068881 -1.20631817]
  [-0.9625077  0.43034502  0.33365622  1.39249142]]
```

• 팬시 인덱싱(Fancy indexing)

• 정수형 배열을 사용하여 인덱스를 나타냄

```
array = np.empty((8, 4))
for i in range(8):
       array[i] = i
print(array)
> [[0. 0. 0. 0.]
 [1. 1. 1. 1.]
  [2. 2. 2. 2.]
  [3. 3. 3. 3.]
  [4. 4. 4. 4.]
  [5. 5. 5. 5.]
  [6. 6. 6. 6.]
  [7.7.7.7.7.]
print(array[[4,3,0,6]])
> [[4. 4. 4. 4.]
  [3. 3. 3. 3.]
   [0. 0. 0. 0.]
   [6. 6. 6. 6.]]
```

```
array = np.arange(32).reshape((8, 4)
> [[ 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 30 31]]
#(1,0), (5,3), (7,1), (2,2)
print(array[[1,5,7,2],[0,3,1,2]])
> [ 4 23 29 10]
```

Transpose

• 데이터의 복사를 사용하지 않고 데이터의 모습(shape)을 변환

```
arr = np.arange(15).reshape((3, 5))
print(arr)
> [[ 0 1 2 3 4]
   [5 6 7 8 9]
   [10 11 12 13 14]]
print(arr.T)
> [[ 0 5 10]
   \begin{bmatrix} 1 & 6 & 11 \end{bmatrix}
   [ 2 7 12]
   [ 3 8 13]
   [ 4 9 14]]
```

```
arr = np.random.randn(6, 3)
print(arr)
> [[-1.42524468 -0.29374192 1.21137079]
  [ 0.191385 -0.73704859 -0.48644958]
  [ 0.96950639  0.51076365 -0.79444846]
  [-0.60538587 - 1.5828205 - 0.49924476]
  [ 0.51346503 -0.07847534 -0.06590076]]
val = np.dot(arr.T, arr)
print(val)
> [[ 9.97853723  2.16853372 -2.92548706]
  [ 2.16853372  2.15373915 -0.24251436]
  [-2.92548706 -0.24251436 10.42156009]]
```

• 유니버셜 함수(Universal function)

- NumPy배열에서 배열 요소에 대한 연산을 수행하는 내장 함수
- 빠른 벡터화된 래퍼제공

• 유니버셜 함수(Universal function)

```
x = np.random.randn(8)
y = np.random.randn(8)
print(x)
 > [-0.71194614 1.13253163 -0.66416687 -1.37516265 -0.19726776
-0.43890344 -0.47503553 -1.13566608]
print(y)
 > [-2.03348403 -0.17120473 0.91755927 1.08231464 -0.02494011
                                                                 0.15142
868 0.65399922 -0.73413958]
val = np.maximum(x, y)
print(val)
 > [-0.71194614 1.13253163 0.91755927 1.08231464 -0.02494011 0.15142
868 0.65399922 -0.73413958]
```

• 유니버셜 함수(Universal function)

```
array = np.random.randn(7) * 5
print(array)
 > [0.28901038 3.82055857 -5.92584602 2.48201981 0.01938164 3.232281
11 -8.90810665]
remainder, whole part = np.modf(arr)
print(remainder)
 > [0.28901038  0.82055857 -0.92584602  0.48201981  0.01938164  0.232281
11 -0.90810665]
print(whole_part)
 > [0. 3. -5. 2. 0. 3. -8.]
```



• 단항 함수

abs, fabs	각 원소들에 대한 절대값 계산
sqrt	각 원소의 제곱근 계산 (array ** 0.5 와 동일)
square	각 원소의 제곱 계산 (array ** 2 와 동일)
ехр	각 원소의 지수 e ^x 계산
log, log10, log2, log1p	자연로그, 로그10, 로그2, 로그(1+x) 계산
sign	각 원소의 부호 계산: 1(양수), 0, -1(음수)
ceil	각 원소에 대하여 ceiling 계산 (소수점 값을 올림)
floor	각 원소에 대하여 floor 계산 (소수점 값을 내림)

• 단항 함수

rint	각 원소의 소수자리 반올림
modf	각 원소의 몫과 나머지를 배열로 반환
isnan	각 원소가 숫자가 이닌지 확인
isfinite, isinf	각 원소가 유한한지, 무한한지 확인
cos, cosh, sin, sinh, tan, tanh	삼각함수 계산
arccos, arccosh, arcsin, arcsinh, arctan, arctanh	역삼각함수 계산
logical_not	논리 Not 계산

• 이항 함수

add	두 배열에서 각각의 원소를 더한다
subtract	배열 A에서 배열 B의 원소를 뺀다
Multiply	배열 원소끼리 곱한다
divide, floor_divide	배열 A의 원소에서 배열 B의 원소로 나눈다 floor_divide: 몫만 리턴
power	배열 A의 원소를 배열B의 원소만큼 제곱한다 (aʰ)
maximum, fmax	각 배열의 두 원소 중 큰 값을 반환한다
minimum, fmin	각 배열의 두 원소 중 작은 값을 반환한다

• 이항 함수

mod	배열 A의 원소를 배열 B의 원소로 나눈 나머지
copysign	배열 A의 원소 기호를 배열 B의 원소 기호로 변경
greater, greater_equal, less, less_equal, equal, not_equal	비교 연산
logical_and, logical_or, logical_xor	논리 연산