http://www.numpy.org/

NumPy Tutorials 2020학년도 2학기

- NP01_2d_array_creation.py
- NP02_matrix_mul_1d_array.py
- NP03_np_array_creation_method.py
- NP04_array_manipulation.py
- NP05_random_ndarray_creation.py
- NP06_basic_operations_functions.py

서경대학교 김진헌

Numpy Quick Start



Table of Contents

- Quickstart tutorial
 - Prerequisites
 - The Basics
 - An example
 - Array Creation
 - Printing Arrays
 - Basic Operations
 - Universal Functions
 - Indexing, Slicing and Iterating
 - Shape Manipulation
 - Changing the shape of an array
 - Stacking together different arrays
 - Splitting one array into several smaller ones

- Copies and Views
 - No Copy at All
 - View or Shallow Copy
 - Deep Copy
 - Functions and Methods Overview
- Less Basic
 - Broadcasting rules
- Advanced indexing and index tricks
 - Indexing with Arrays of Indices
 - Indexing with Boolean Arrays
 - The ix_() function
 - Indexing with strings
- Linear Algebra
 - Simple Array Operations
- Tricks and Tips
 - "Automatic" Reshaping
 - Vector Stacking
 - Histograms
- Further reading

Numpy Dcoumentation

NumPy Documentation

https://numpy.org/doc/

Web

Reference Guide PDF

User Guide PDF

<u>Latest (development) documentation</u>

NumPy Enhancement Proposals

Versions:

Numpy 1.19 Manual

[HTML+zip] [Reference Guide PDF] [User Guide PDF]

참고: Scipy Lecture Notes

https://scipy-lectures.org/

참고: Scipy에도 Numpy 및 Matplotlib 자료가 있다.

Scipy Lecture Notes

One document to learn numerics, science, and data with Python

Tutorials on the scientific Python ecosystem: a quick introduction to central tools and techniques. The different chapters each correspond to a 1 to 2 hours course with increasing level of expertise, from beginner to expert.

About the scipy lecture notes

Authors What's new License Contributing

Download

Description PDF, 2 pages per side

PDF, 1 page per side

HTML and example files

Source code (github)

PDF로 다운로드 가능

1. Getting started with Python for science

- ▶ 1.1. Python scientific computing ecosystem
- Matplotlib 부분



- ▶ 1.2. The Python language
- ▶ 1.3. NumPy: creating and manipulating numerical data
- ▶ 1.4. Matplotlib: plotting
- ▶ 1.5. Scipy : high-level scientific computing
- 1.6. Getting help and finding documentation



Numpy 부분

Numpy, The Basics

https://docs.scipy.org/doc/numpy/index.htm

- NumPy의 목적
 - □ 동질의 다차원 배열에 대한 처리 기법 제공
- □ 동질의 다차원 배열(homogeneous multidimensional array)
 - □ 내부 원소를 정수로 인덱싱이 가능하고 내부 요소가 동일한 데이터 타입으로 이루어진 배열 => 행렬(matrix)
- □ NumPy에서는 차원(dimension)을 축(axis)라고 부르기도 한다.
 - In the example pictured below, the array has 2 axes.
- The first axis has a length of 2, the second axis has a length of 3.
 column=3
 - □ A=[[1, 0, 0], [0, 1, 2]] # 2x3 행렬(matrix).
 - 1st axis : row=2, 2^{nd} axis : column = 3

[[1., 0., 0.], [0., 1., 2.]]

ndarray^{의 생성}

NP01_2d_array_creation.py

```
# 1) 2x3 array 선언 =>
  obj1 = [(1, 2, 3), [4, 5, 6]] # a.dtype = int32
  a = np.array(obj1) # array() 함수로 선언 => ndarray 생성
  print_att('a')
a = [[1 \ 2 \ 3]]
[4 5 6]]
type(a)=<class 'numpy.ndarray'> numpy로 선언한 객체는 ndarray 클래스이다.
a.shape=(2, 3)
           row x col
       2 dimension
a.ndim=2
a.dtype=int32 각 요소의 데이터 타입. ndarray의 모든 원소(element)는 같은 데이터형
a.itemsize=4 한 원소를 표현하는데 소요되는 바이트
              총 원소의 수
a.size=6
```

ndarray의 속성

- ndarray.ndim
 - the number of axes (dimensions) of the array.
 - 2x3 행렬의 경우 2 axes(dimensions). ndim=2
- ndarray.shape
 - the dimensions of the array. This is a tuple of integers indicating the size of the array in each dimension.
 - *n* rows and *m* columns 의 매트릭스인 경우 shape = (n,m).
 - The length of the shape tuple is therefore the number of axes, ndim.
- ndarray.size
 - the total number of elements of the array. This is equal to the product of the elements of shape.
 - 2x3 행렬의 경우 size=6

ndarray의 속성

- ndarray.dtype
 - □ 어레이 안의 원소(element)들의 데이터 타입.
 - □ Python 표준 : float, int 등
 - □ NumPy 제공 : numpy.int32, numpy.int16, numpy.float64, numpy.uint8 등
- ndarray.itemsize
 - □ 요소 한 개의 바이트 길이. float64 타입의 경우 itemsize = 8(64/8),
 - It is equivalent to ndarray.dtype.itemsize.
- ndarray.data
 - the buffer containing the actual elements of the array.
 - Normally, we won't need to use this attribute because we will access the elements in an array using indexing facilities.

```
a.data= <memory at 0x0000028AADB96708>, type(a.data)= <class 'memoryview'>
```

NP02_matrix_mul_1d_array.py

행렬 곱셈

행렬 $A = \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$ 와 $B = \begin{bmatrix} c & d \end{bmatrix}$ 가 있을 때, 이 둘의 곱셈은 다음과 같다.

$$A imes B = \left[egin{array}{c} a \ b \end{array}
ight] imes \left[egin{array}{cc} c & d \end{array}
ight] = \left[egin{array}{cc} ac & ad \ bc & bd \end{array}
ight]$$

$$A^T imes B^T = \left[egin{array}{c} a & b \end{array}
ight] imes \left[egin{array}{c} c \ d \end{array}
ight] = ac + bd$$

$$B imes A = \left[egin{array}{cc} c & d \end{array}
ight] imes \left[egin{array}{cc} a \ b \end{array}
ight] = ca + db$$

$$B^T imes A^T = \left[egin{array}{c} c \ d \end{array}
ight] imes \left[egin{array}{cc} ca & cb \ da & db \end{array}
ight]$$

행렬 $A = \begin{bmatrix} a & b \ c & d \end{bmatrix}$ 와 $B = \begin{bmatrix} e & f \ g & h \end{bmatrix}$ 가 있을 때, 이 둘의 곱셈은 다음과 같다.

$$A imes B = egin{bmatrix} a & b \ c & d \end{bmatrix} imes egin{bmatrix} e & f \ g & h \end{bmatrix} = egin{bmatrix} ae + bg & af + bh \ ce + dg & cf + dh \end{bmatrix}$$

N by M X M by L => N x L 같아야 급할 수 있다.

ndarray^의 속성-에제 프로그램(1/3)

reshape(): NP04_array_manipulation.py

```
a= [0 1 2 3 4]

type(a)= <class 'numpy.ndarray'> # column = 5. ndim= 1

a.shape= (5,) , type(a.shape)= <class 'tuple'>
a.ndim= 1

a.dtype= int32 , type(a.dtype)= <class 'numpy.dtype'>
a.dtype.name= int32, type(a.dtype.name)= <class 'str'>
a.itemsize= 4 각 요소가 4바이트로 가성되어 있다.
a.size= 5 등 요소의 수가 6개이다.
```

```
a= [[0 1 2 3 4]]
type(a)= <class 'numpy.ndarray'>
a.shape= (1, 5) , type(a.shape)= <class 'tuple'>
a.ndim= 2
a.dtype= int32 , type(a.dtype)= <class 'numpy.dtype'>
a.dtype.name= int32, type(a.dtype.name)= <class 'str'>
a.itemsize= 4
a.size= 5
```

ndarray^의 속성-에제 프로그램(2/3)

reshape(): NP04_array_manipulation.py

```
a = [[0 1 2 3 4]]
                                          a = np.arange(15).reshape(3, 5)
                 [5 6 7 8 9]
                                          # row*column = 3*5. ndim= 2
                 [10 11 12 13 14]]
a = [[[0 \ 1 \ 2]]
                type(a)= <class 'numpy.ndarray'>
  [ 3 4 5]
                a.shape= (3, 5) , type(a.shape)= <class 'tuple'>
  [6 7 8]
                a.ndim= 2
  [ 9 10 11]]
                a.dtype= int32 , type(a.dtype)= <class 'numpy.dtype'>
                a.dtype.name= int32, type(a.dtype.name)= <class 'str'>
 [[12 13 14]
                a.itemsize= 4
  [15 16 17]
                a.size=15
  [18 19 20]
  [21 22 23]]]
type(a) = <class 'numpy.ndarray'>
a.shape= (2, 4, 3) , type(a.shape)= <class 'tuple'>
a.ndim=3
a.dtype= int32 , type(a.dtype)= <class 'numpy.dtype'>
a.dtype.name= int32, type(a.dtype.name)= <class 'str'>
a.itemsize = 4
                 a = np.arange(24).reshape(2, 4, 3)
a.size= 24
                 # [row*column = 4*3] -> 이런 어레이가 2개. ndim= 3
```

ndarray^의 속성-에제 프로그램(3/3)

```
a = [[[0 1 2 3 4]]]
  [5 6 7 8 911
                         n1=2; n2=3; n3=2; n4=5;
                         a = np.arange(n1*n2*n3*n4).reshape(n1, n2, n3, n4)
 [[10 11 12 13 14]
                         # [[row*column = n3*n4] -> 이런 어레이가 n2개 ] ->
  [15 16 17 18 19]]
                         이러 어레이가 n1개. ndim= 4
 [[20 21 22 23 24]
  [25 26 27 28 29]]]
 [[[30 31 32 33 34]
  Г35 36 37 38 3911
 [[40 41 42 43 44]
  [45 46 47 48 49]]
 [[50 51 52 53 54]
  [55 56 57 58 59]]]]
type(a) = <class 'numpy.ndarray'>
a.shape= (2, 3, 2, 5) , type(a.shape)= <class 'tuple'>
a.ndim=4
a.dtype= int32 , type(a.dtype)= <class 'numpy.dtype'>
a.dtype.name= int32, type(a.dtype.name)= <class 'str'>
a.itemsize = 4
a.size=60
```