

# 과학계산용 라이브러리

Numpy

Scipy

Matplotlib



# 내용

---

## 1. Numpy 모듈

- 리스트와 `array()`의 차이
- 행렬, 다차원행렬
- element-wise operation : `+`, `-`, `*`, `/`, `sqrt()`
- 행렬의 곱(내적)
- UA, WA, F1의 계산

## 2. Scipy 라이브러리

- `scipy.linalg` (선형대수)
  - 고유값, 역행렬

## 3. Matplotlib

- 연속정현파 신호 그리기
- 이산정현파 신호 그리기



## 4. Numpy 모듈

---

- 개요

- Numpy는 과학연산을 위해서 설계된 다차원배열(multidimensional array) 처리를 위한 Python 확장 패키지이다.
- 숫자연산을 할 때 리스트형이나 내장array 클래스의 객체를 사용하는 것보다 Numpy 패키지를 사용하면 더 효율적이고 편리하게 연산을 수행할 수 있다.

- 사용 방법

- `import numpy`

- 모듈의 함수나 변수를 사용할 때는 `numpy.함수` 또는 `numpy.변수형식`을 사용한다.

- `import numpy as newname`

- Numpy를 불러 들여 새로운 이름인 `newname`으로 사용한다. 즉, `newname.함수` 또는 `newname.변수형식`을 사용한다.

- `from numpy import *`

- Numpy모듈에 있는 모든 객체를 불러들여서 현재에 이름공간과 합치는 방법이므로 모듈 이름없이 함수와 변수를 바로 사용한다. Numpy모듈의 일부객체만 사용할 때는 \*대신에 객체이름만 쓸 수도 있다.

# 1. Numpy 모듈

## • 리스트 종류

- Python의 리스트
  - 선언과 연산
  - 다양한 데이터형 요소를 허용하지만
- array 클래스 리스트
  - 내장 array 클래스를 이용
  - 균일한 숫자데이터형의 요소만 허용한다.
- Numpy 리스트
  - 선언은 다양한 형의 요소 선언가능
  - 연산에서는 동일 형의 원소연산만 가능

```
>>> import array
>>> a=array.array('i',[1,2,3])
>>> a
array('i', [1, 2, 3])
>>> b=array.array('i',[3,4,5])
>>> a+b
array('i', [1, 2, 3, 3, 4, 5])
>>> a=array.array('i',[1,2,3.0])
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 1, in <module>
TypeError: integer argument expected, got float
>>> c=array.array('f',[3,4,5])
>>> c
array('f', [3.0, 4.0, 5.0])
>>> a+c
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 1, in <module>
TypeError: bad argument type for built-in operation
```

```
>>> a=[1,2,3]
>>> b=[3,4,5]
>>> a*2
[1, 2, 3, 1, 2, 3]
>>> a+a
[1, 2, 3, 1, 2, 3]
>>> a+b
[1, 2, 3, 4, 5, 6]
```

```
>>> import numpy as np
>>> a=np.array([1,2,3])
>>> b=np.array([3,4,5])
>>> 2*a
array([2, 4, 6])
>>> a+a
array([2, 4, 6])
>>> c=np.array([3.0,4.0,5.0])
>>> a+c
array([4., 6., 8.])
>>> d=np.array([3.0,4,5.0])
>>> d
array([3., 4., 5.])
>>> d=np.array([3.0,4,'a'])
>>> d
array(['3.0', '4', 'a'], dtype='<U32')
>>> a+d
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 1, in <module>
TypeError: ufunc 'add' did not contain a loop with
signature matching types dtype('<U32') dtype('<U32')
dtype('<U32')
```

## 4. Numpy 모듈을 이용한 행렬연산

### • 사용 예

- 원소가 4 개인 1차원배열 a와 원소가 10 개인 2차원배열 b를 만드는 예제
- array()는 리스트를 numpy의 배열로 변환하는 함수이다
- arange()는 주어진 구간에서 균일한 간격의 숫자를 만드는 함수이다. 앞에서 numpy.arange(10)은 0부터 9까지 1 간격의 숫자를 만드는 함수이다.
- Numpy의 주요객체는 동일한 데이터형을 갖는 원소들로 구성된 다차원배열이다.
- 각 원소의 인덱스는 음이 아닌 정수의 튜플로 표시된다
- Numpy에서 차원은 축(axis)이라고 부르고, 축의 개수를 rank라고 부른다.
- 콘솔에서 help(arange)

```
>>> import numpy as np
>>> a=np.array([0,1,2,3])
>>> a
array([0, 1, 2, 3])
>>> b=np.arange(10).reshape(2,5) #2차원배열
>>> b
array([[0, 1, 2, 3, 4],
       [5, 6, 7, 8, 9]])
>>> b.shape #2차원배열 b의 구조
(2, 5)
>>> b.ndim #2차원배열 b의 차원
2
>>> b.size #2차원배열 b의 원소 수
10
>>> b[1,2] #2차원배열 b의 원소 참조-튜플
7
>>> b[(1,2)] #2차원배열 b의 원소 참조-튜플
7
>>> b[1][2] #2차원배열 b의 원소 참조
7
```

## 4. Numpy 모듈을 이용한 행렬연산

- Numpy의 element-wise operation

- Numpy의 배열에 대한 원소끼리의 연산
- element-wise operator : +, -, \*, /, sqrt
- 예, 예를 들어, 다음과 같은  $2 \times 3$  행렬

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} -1 & 3 & 5 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

$$A + B = \begin{bmatrix} 1-1 & 2+3 & 3+5 \\ 3+1 & 2+4 & 5+2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 5 & 8 \\ 4 & 6 & 7 \end{bmatrix},$$

$$A - B = \begin{bmatrix} 1 - (-1) & 2 - 3 & 3 - 5 \\ 3 - 1 & 2 - 4 & 5 - 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & -2 \\ 2 & -2 & 3 \end{bmatrix}.$$

$$A * B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} -1 & 3 & 5 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 * (-1) & 2 * 3 & 3 * 5 \\ 3 * 1 & 2 * 4 & 5 * 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 6 & 15 \\ 3 & 8 & 10 \end{bmatrix}$$

$$A * B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} -1 & 3 & 5 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 * (-1) & 2 * 3 & 3 * 5 \\ 3 * 1 & 2 * 4 & 5 * 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 6 & 15 \\ 3 & 8 & 10 \end{bmatrix}$$

$$A * 2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix} * 2 = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 6 & 4 & 10 \end{bmatrix}$$

```
>>> a=np.array([1,2,3,3,2,5]).reshape(2,3)
>>> b=np.array([[ -1,3,5],[1,4,2]])
>>> a
array([[1, 2, 3],
       [3, 2, 5]])
>>> b
array([[ -1, 3, 5],
       [ 1, 4, 2]])
>>> a+b
array([[0, 5, 8],
       [4, 6, 7]])
>>> a-b
array([[ 2, -1, -2],
       [ 2, -2, 3]])
>>> a*b
array([[ -1, 6, 15],
       [ 3, 8, 10]])
>>> a/b
array([[ -1.          , 0.66666667, 0.6          ],
       [ 3.          , 0.5          , 2.5          ]])
>>> a*2
array([[ 2, 4, 6],
       [ 6, 4, 10]])
>>> a**2
array([[ 1, 4, 9],
       [ 9, 4, 25]], dtype=int32)
>>> np.sqrt(a)
array([[1.          , 1.41421356, 1.73205081],
       [1.73205081, 1.41421356, 2.23606798]])
>>> np.sqrt(b)
__main__:1: RuntimeWarning: invalid value
encountered in sqrt
array([[          nan, 1.73205081, 2.23606798],
       [1.          , 2.          , 1.41421356]])
>>>
```

## 4. Numpy 모듈을 이용한 행렬 곱셈

- 행렬의 곱

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} -1 & 3 & 5 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} AB^T &= \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 3 & 4 \\ 5 & 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 \cdot (-1) + 2 \cdot 3 + 3 \cdot 5 & 1 \cdot 1 + 2 \cdot 4 + 3 \cdot 2 \\ 3 \cdot (-1) + 2 \cdot 3 + 5 \cdot 5 & 3 \cdot 1 + 2 \cdot 4 + 5 \cdot 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 20 & 15 \\ 28 & 21 \end{bmatrix}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} A^T B &= \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 2 \\ 3 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 3 & 5 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 \cdot (-1) + 3 \cdot 1 & 1 \cdot 3 + 3 \cdot 4 & 1 \cdot 5 + 3 \cdot 2 \\ 2 \cdot (-1) + 2 \cdot 1 & 2 \cdot 3 + 2 \cdot 4 & 2 \cdot 5 + 2 \cdot 2 \\ 3 \cdot (-1) + 5 \cdot 1 & 3 \cdot 3 + 5 \cdot 4 & 3 \cdot 5 + 5 \cdot 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & 15 & 11 \\ 0 & 14 & 14 \\ 2 & 29 & 25 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

```
>>> np.dot(a, b.transpose())
array([[20, 15],
       [28, 21]])
>>> np.dot(a.T, b)
array([[ 2, 15, 11],
       [ 0, 14, 14],
       [ 2, 29, 25]])
>>>
```

Transpose() 함수는 행렬의 전치행렬을 만드는 함수이고, dot() 함수는 행렬의 내적을 계산하는 함수이다.

a.transpose() 대신에 a.T라고 쓸 수도 있다

## 4. Numpy 모듈을 이용한 UA,WA,F1 계산

- 다음은 감정인식결과 혼돈행렬(confusion matrix)이다. UA(unweighted accuracy)와 WA(weighted accuracy)를 Numpy 모듈을 이용하여 계산하자.

	ang	neu	hap	sad	tot	recall		
ang	99	3	15	18	135	0.7333		
neu	2	3	0	4	9	0.3333		
hap	14	8	7	7	36	0.1944		
sad	3	1	3	43	50	0.8600		
tot	118	15	25	72	230			
precision	0.8390	0.2000	0.2800	0.5972			0.4791	AP
							0.5303	WA(AR)
							0.6609	UA
							0.5034	F1

```
>>> cm=np.array(
... [[99, 3, 15, 18],
... [ 2, 3, 0, 4],
... [14, 8, 7, 7],
... [ 3, 1, 3, 43]])
>>> cmm=np.zeros((5,5))
>>> cmm[:4,:-1]=cm
>>> cmm[:4,-1]=cm.sum(1)
>>> cmm[-1,:-1]=cm.sum(0)

>>> AR=(np.diag(cm)/cm.sum(1)).mean()
>>> AP=(np.diag(cm)/cm.sum(0)).mean()
>>> F1=2*AP*AR/(AP+AR)
>>> UA=np.diag(cm).sum()/cm.sum()
>>> WA=AR
>>> UA,WA,F1
(0.66086, 0.53027, 0.50336)
```

```
import numpy as np
>>> cm=np.array(
... [[99, 3, 15, 18],
... [ 2, 3, 0, 4],
... [14, 8, 7, 7],
... [ 3, 1, 3, 43]])
>>> cmm=np.zeros((5,5))
>>> cmm
array([[0., 0., 0., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 0., 0.]])
```

```
>>> cmm[:4,:4]=cm
>>> cmm
array([[99., 3., 15., 18., 0.],
       [ 2., 3., 0., 4., 0.],
       [14., 8., 7., 7., 0.],
       [ 3., 1., 3., 43., 0.],
       [ 0., 0., 0., 0., 0.]])
>>> cmm[:4,4]= cm.sum(1)
>>> cmm
array([[ 99., 3., 15., 18., 135.],
       [ 2., 3., 0., 4., 9.],
       [14., 8., 7., 7., 36.],
       [ 3., 1., 3., 43., 50.],
       [ 0., 0., 0., 0., 0.]])
```

```
>>> cmm[-1,:]=cm.sum(0)
>>> cmm
array([[ 99., 3., 15., 18., 135.],
       [ 2., 3., 0., 4., 9.],
       [14., 8., 7., 7., 36.],
       [ 3., 1., 3., 43., 50.],
       [118., 15., 25., 72., 230.]])
```



## 5. Scipy 라이브러리

---

- 수학, 과학, 공학분야에서 사용할 수 있는 다양한 패키지로 구성되어 있다.
  - 특수함수(scipy.special)
  - 신호처리(scipy.signal)
  - 영상처리(scipy.ndimage)
  - 푸리에변환(scipy.fftpack)
  - 최적화(scipy.optimize)
  - 수치적적분(scipy.integrate)
  - 선형대수(scipy.linalg)
  - 입출력(scipy.io)
  - 통계(scipy.stats)
  - 고속실행(scipy.weave)
  - 클러스터링알고리즘(scipy.cluster)
  - 희소행렬(sparse matrices) (scipy.sparse)
  - 보간(scipy.interpolate)
  - 기타(e.g. scipy.odr, scipy.maxentropy)
- ScipyCookbook (<https://scipy-cookbook.readthedocs.io/>)

## 5. scipy.linalg.eig(A) 다음행렬의 고유값과 고유벡터

- 다음행렬의 고유 값과 고유벡터

- 정방행렬 A의 선형변환(Av) 결과가 자신의 상수 배( $\lambda$ )가 되는 0이 아닌 벡터를 행렬A의 고유벡터(**v**)고한다.

$$A\mathbf{v}=\lambda\mathbf{v}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

- 다음 행렬의 고유 값과 고유벡터를 구하라.

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}$$

- $\lambda=7, V=[0.70710678 \ 0.70710678]^T$
- $\lambda=-1, V=[-0.70710678 \ 0.70710678]^T$

```
import numpy as np
from scipy import linalg as LA
A = np.array([[3,4],[4,3]])
w, v = LA.eig(A)
print('eigen values are ', w)
print('The first eigen vector is ', v[:,0], \
      '\n and the corresponding eigen value is', w[0])
print('The second eigen vector is ', v[:,1], \
      '\n and the corresponding eigen value is', w[1])
```

```
eigen values are [ 7. -1.]
The first eigen vector is [ 0.70710678  0.70710678]
and the corresponding eigen value is 7.0
The second eigen vector is [-0.70710678  0.70710678]
and the corresponding eigen value is -1.0
```

## 5. scipy.linalg.inv() 역행렬

---

- 역행렬

- 행렬 A의 역행렬은 A와 곱해서 항등행렬 E가 나오는 행렬을 A의 역행렬  $A^{-1}$  이라 한다.

$$AB = BA = E, B = A^{-1}$$

- $A = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}, A^{-1} = ?$

```
>>> import scipy.linalg as LA
>>> A=np.array([[1,2],[3,4]])
>>> A
array([[1, 2],
       [3, 4]])
>>> B=LA.inv(A)
>>> B
array([[ -2. ,  1. ],
       [ 1.5, -0.5]])
>>> np.dot(A,B)
array([[1.0000000e+00, 0.0000000e+00],
       [8.8817842e-16, 1.0000000e+00]])
>>> np.dot(B,A)
array([[1.00000000e+00, 0.00000000e+00],
       [1.11022302e-16, 1.00000000e+00]])
>>>
```

## 6. Matplotlib 모듈

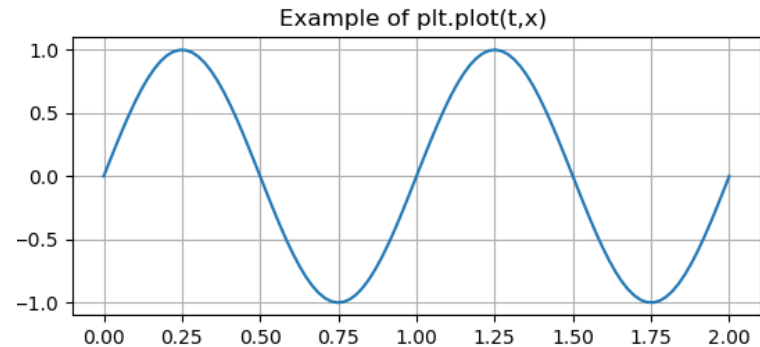
- Matplotlib는 데이터 시각화에 이용되는 모듈이다.
  - plot() 함수 : 연속 데이터의 그래프 출력
  - stem() : 이산데이터의 그래프 출력
- 연속 정현파 신호의 그래프 그리기 예
  - 시간  $t = [0,2]$ 의 폐구간에서  $y = x(t) = \sin(2\pi t)$ 의 그래프를 그리시오

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

t=np.linspace(0,2,100) #2초간 100 samples
y=np.sin(2*np.pi*1*t)
plt.title('Example of plt.plot(t,x) ')
plt.plot(t,y)
plt.grid()
plt.show()
```

```
plt.plot(t,y) #plot t and y using default line style
# and color
plt.plot(t,y,'bo')#plot t and y using blue circle marker
plt.plot(y) #plot y using t as index array 0..N-1
plt.plot(y,'r+' ) #ditto, but with red pulses

plt.stem(n,y, linefmt='r-',marker fmt='bo',basefmt='k-')
```



# 5. Matplotlib 모듈

- 이산 정현파 신호의 그래프 그리기

- 시간  $t = [0,2]$ 의 폐구간의 연속정현파신호  $y = x(t) = \sin(2\pi 1t)$ 의 그래프를 샘플링주파수  $f_s$ 로 샘플링한 이산 신호  $y = x[nTs] = \sin(2\pi 1nTs)$ 를 그리시오.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

def x(t):
    return np.sin(2*np.pi*1*t)

plt.subplot(211)
t=np.linspace(0,2,300) #2초간 300 samples 그래프를 그리기 위하여
y=x(t)
plt.title('Plot (t,y) example of y=x(t)=sin(2 pi 1 t) ')
plt.plot(t,y)
plt.xlim([0,2])
plt.grid()

plt.subplot(212)
fs=10; Ts=1/fs # fs=10 samples /1 sec
n=np.arange(0,2*fs) # max sample = 2초*fs, 2초간 20sample
y=x(n*Ts)
plt.xticks(n)
plt.stem(n,y,linefmt='r-',markerfmt='bo',basefmt='k-')
plt.xlim([0,20])
plt.title('Stem(n,Y) example of y[n]=x(nTs)=sin(2 pi 1 nTs) ')
plt.tight_layout()
plt.grid()
plt.show()
```

