

SE213 2016

Lecture 12: numpy

오늘 다룰 내용

- numpy
 - numpy 사용 (import)
 - ndarray 생성
 - 생성함수: array(), ones(), zeros(), empty(), ones_like(), ...
 - 난수 발생
 - 데이터 타입(dtype)
 - 연산
 - 색인/슬라이싱
 - 유니버설 함수
- matplotlib에 응용

numpy 소개

■ 기능

- 고성능(빠른 실행 속도)의 다차원 배열(ndarray) 제공
- 다양한 함수
- C/C++ 혹은 Fortran 등 다른 언어와 쉽게 사용 가능
- 선형대수, 푸리에 변환, 난수 발생기 제공

■ 응용

- 과학/공학의 계산
- 일반적인 다차원 배열 → 각종 database 등에도 응용됨

numpy 사용

- numpy import 방법

```
import numpy as np
```

- numpy에 정의된 상수

```
np.pi
```

```
3.141592653589793
```

```
np.e
```

```
2.718281828459045
```

numpy array 생성: list에서 생성

```
arr = np.array([42, 23, 6])

print(arr)
print(type(arr))
print(arr.ndim)      # 차원
print(arr.shape)     # 차원 당 아이템 수
```

```
[42 23  6]
<class 'numpy.ndarray'>
1
(3,)
```

```
arr2d = np.array([[42, 23, 6],
                  [0, 1, 1024]])

print(arr2d)
print(type(arr2d))
print(arr2d.ndim)    # 차원
print(arr2d.shape)   # 차원 당 아이템의 수
```

```
[[ 42  23   6]
 [  0   1 1024]]
<class 'numpy.ndarray'>
2
(2, 3)
```

numpy array 생성: 함수를 이용 (1/3)

```
np.arange(5)
```

```
array([0, 1, 2, 3, 4])
```

```
np.arange(1, 6, 2) # start, stop, step
```

```
array([1, 3, 5])
```

```
np.linspace(0, 2, 5)
```

```
array([ 0. ,  0.5,  1. ,  1.5,  2. ])
```

```
np.linspace(0, 2, 5, endpoint=False)
```

```
array([ 0. ,  0.4,  0.8,  1.2,  1.6])
```

numpy array 생성: 함수를 이용 (2/3)

```
np.zeros((2, 3)) # tuple을 사용!
```

```
array([[ 0.,  0.,  0.],  
       [ 0.,  0.,  0.]])
```

```
t = [42, 23, 6]  
np.zeros_like(t)
```

```
array([0, 0, 0])
```

```
np.ones((2, 3)) # tuple을 사용!
```

```
array([[ 1.,  1.,  1.],  
       [ 1.,  1.,  1.]])
```

numpy array 생성: 함수를 이용 (3/3)

```
# 메모리만 할당받 초기화를 하지 않음  
# 메모리에 0, 1 혹은 어떤 값이 할당되어 있을 수 있음  
np.empty((2, 3)) # tuple을 사용!
```

```
array([[ 0.,  0.,  0.],  
       [ 0.,  0.,  0.]])
```

```
np.eye(3) # 단위 행렬 생성
```

```
array([[ 1.,  0.,  0.],  
       [ 0.,  1.,  0.],  
       [ 0.,  0.,  1.]])
```


numpy array 생성: 난수 발생 (1/2)

- `numpy.random`
 - 정규분포 등 다양한 형태의 난수를 만들어 줌
 - ndarray를 반환하는 함수들이 많아 초기화에 편리함
- 참고: random seed를 설정하면 같은 순서로 난수가 발생됨
→ 디버깅할 때 유용

```
# seeds the random generator (optional)  
np.random.seed(1234)
```

```
# generate random numbers in [0, 1)  
np.random.rand(2, 3)
```

```
array([[ 0.95080985,  0.32570741,  0.19361869],  
       [ 0.45781165,  0.92040257,  0.87906916]])
```

```
# generate random numbers  
# from the standard normal distribution  
np.random.randn(2, 3)
```

```
array([[ 3.21999894,  0.22348686,  1.1428329 ],  
       [ 0.72485469,  0.92849521,  0.65091101]])
```

numpy array 생성: 난수 발생 (2/2)

- 정수인 난수 발생, 아래 두 함수 중 하나를 이용
 - np.random.randint()
 - np.random.random_integers()

```
# generate random integers in [0, 3)
np.random.randint(3, size=(2,3))
```

```
array([[2, 2, 1],
       [1, 2, 0]])
```

```
# generate random integers in [5, 7)
np.random.randint(5, 7, size=(2,3))
```

```
array([[6, 6, 5],
       [5, 5, 6]])
```

```
# generate random integers in [1, 3]
np.random.random_integers(3, size=(2,3))
```

```
array([[3, 1, 2],
       [2, 2, 3]])
```

```
# generate random integers in [5, 7]
np.random.random_integers(5, 7, size=(2,3))
```

```
array([[7, 7, 7],
       [7, 6, 5]])
```

Reference: numpy array 생성 함수

함수	설명
<code>array()</code>	입력데이터인 시퀀스(리스트, 튜플, 배열 등)를 복사하여 ndarray 생성
<code>asarray()</code>	입력 데이터를 ndarray로 변환, 입력 데이터가 ndarray인 경우, 복사가 되지 않는다
<code>arange()</code>	<code>range()</code> 함수와 유사한 형태로 ndarray 반환
<code>ones()</code> , <code>ones_like()</code>	모든 값을 1로 채운 ndarray 생성. <code>ones_like()</code> 는 주어진 입력과 같은 크기의 ndarray 생성
<code>zeros()</code> , <code>zeros_like()</code>	위와 유사, 단 1이 아닌 0으로 초기화
<code>empty()</code> , <code>empty_like()</code>	위와 유사, 단 메모리를 초기화하지 않는다 (garbage값, 즉 의미없는 값들이 채워져 있다)
<code>eye()</code> , <code>identity()</code>	N x N 단위 행렬을 반환
<code>linspace()</code>	선형 벡터 생성 (특정 범위를 등분으로 나눈 숫자들을 생성)
<code>random.rand()</code>	[0, 1) 사이의 난수 발생
<code>random.randn()</code>	정규 분포를 따르는 난수 발생
<code>random.randint()</code> , <code>random.random_integers()</code>	정수형의 난수 발생

데이터 타입(dtype) 예제 (1/2)

- ndarray의 모든 아이템은 같은 데이터 타입(dtype)을 가짐
 - 같은 데이터 타입을 가지기 때문에 성능 상의 이점이 생김
(메모리 상에서 각 아이템이 동일한 크기를 가짐)
 - float64 혹은 int64 (플랫폼마다 다름), object 등이 주로 사용됨
- 생성함수에서 키워드 인자 dtype을 이용하여, 원하는 데이터 타입을 지정할 수 있음
- 참고
 - bit: 2진수 한 자리, 즉 0 혹은 1
 - byte: 8 bit

```
a_d = np.ones(3, dtype=np.int64)
print(a_d)
print(a_d.dtype)
a_f = np.ones(3, dtype=np.float64)
print(a_f)
print(a_f.dtype)
```

```
[1 1 1]
int64
[ 1.  1.  1.]
float64
```

데이터 타입(dtype) 예제 (2/2)

- python의 모든 데이터를 object
→ object 데이터 형의 경우,
리스트처럼 어떤 데이터도 사용 가능
- 그러나 주로 동일한 클래스의
인스턴스를 저장하기 위하여 사용됨
 - 같은 리스트 혹은 ndarray에 여러
데이터형을 저장할 필요가 있는
경우가 많지 않음

```
a = np.array([1, 2, 3], dtype='O')
```

```
a[0] = 'abc'  
a[1] = 3  
a[2] = 3.5
```

```
print(a)
```

```
['abc' 3 3.5]
```


Reference: 데이터 타입 (data type)

종류	type code	설명
int8, uint8	i1, u1	부호가 있는/없는 8비트 정수형
int16, uint16	i2, u2	부호가 있는/없는 16비트 정수형
int32, uint32	i4, u4	부호가 있는/없는 32비트 정수형
int64 , uint64	i8, u8	부호가 있는/없는 64비트 정수형
float16	f2	반정밀도 부동소수점
float32	f4 또는 f	단정밀도 부동소수점. C언어의 float*에 해당
float64	f8 또는 d	배정밀도 부동소수점. C언어의 double*, python의 float에 해당
float128	f16 또는 g	확정정밀도 부동소수점
complex64, complex128, complex256	c8, c16, c32	각각 2개의 32비트, 64비트, 128비트 부동소수점을 가지는 복소수
bool	?	불리언 형
object	0	python 객체형
string_	S	고정길이 문자열. 길이가 10인 문자열의 dtype은 S10
unicode_	U	고정 길이 유니코드형. 길이가 10인 유니코드 문자열은 U10

* 플랫폼에 따라 차이를 보일 수 있음

연산

- 대부분의 연산자가 ndarray의 각 아이템에 대해서 연산이 됨
- ndarray 사이의 연산은, 각각의 아이템끼리의 연산

```
a = np.array([42, 23, 6])  
b = np.array([1, 2, 3])  
print(a + b)  
print(a + 2*b)  
print(b ** 2)  
print(1 / b)
```

```
[43 25  9]
```

```
[44 27 12]
```

```
[1 4 9]
```

```
[ 1.
```

```
0.5
```

```
0.33333333]
```

색인/슬라이싱

- 리스트의 색인/슬라이싱과 유사

		열 (column)			
		0	1	2	3
행 (row)	0	[0, 0]	[0, 1]	[0, 2]	[0, 3]
	1	[1, 0]	[1, 1]	[1, 2]	[1, 3]
	2	[2, 0]	[2, 1]	[2, 2]	[2, 3]
	3	[3, 0]	[3, 1]	[3, 2]	[3, 3]

- 2차원에서 특정 행/열을 인덱싱을 하는 경우에는 차원이 줄어듦

```
a = np.random.randint(100, size=(3,4))
print(a)
print(a[1][2])
print(a[0:2, :])
print(a[0:2, 2:3])
print(a[0][2:3])
print(a[0, 2:3])
```

```
[[ 76  69  81  80]
 [  8  75  15  20]
 [ 16  64  61  96]]
15
[[ 76  69  81  80]
 [  8  75  15  20]]
[[ 81]
 [ 15]]
[ 81]
[ 81]
```


리스트와 ndarray 슬라이싱의 다른 점

- 리스트에서 슬라이싱
 - 새로운 리스트를 생성하고, 필요한 부분의 아이템을 복사
- ndarray에서 슬라이싱
 - 기존 ndarray의 일부 아이템만 접근 가능하는 기능의 제공
 - 데이터의 복사는 없음 → 경우에 따라 훨씬 빠른 실행이 가능함

```
t = [42, 23, 6]
a = np.array(t)
t2 = t[:2] # 새로운 리스트를 생성
a2 = a[:2] # 동일한 ndarray의 일부만 접근 (view)
print(t2)
print(a2)
t2[0] = 7
a2[0] = 7
print(t)
print(a) # a의 값은 바뀜
```

```
[42, 23]
[42 23]
[42, 23, 6]
[ 7 23  6]
```

불리언 색인

- 비교 연산자도 산술 연산과 마찬가지로
아이템별로 값을 계산
- ndarray와 같은 길이의 (같은 수의
아이템을 가지는) 불리언 배열은
인덱스처럼 사용 가능
→ True인 위치의 값만 가지는 별도의
ndarray 생성
- 복합적인 조건을 이용한 불리언 색인: and,
or, not 대신 다음 연산자 사용 가능
 - &: and를 의미
 - |: or를 의미
 - ~: not을 의미

```
a = np.array([1, 7, 3, 9, 6])
print(a)
bool_index = a >= 5
print(bool_index)
a2 = a[bool_index]
print(a2)
print(a[a >= 5]) # 축약형
print(a[(a >= 5) & (a <= 7)])
```

```
[1 7 3 9 6]
[False  True False  True  True]
[7 9 6]
[7 9 6]
[7 6]
```

전치 (transpose)

- nparray.T 를 통하여,
전치행렬을 접근할 수 있음
(2차원의 경우)

```
a = np.random.randint(10, size=(2,3))
print(a)
b = a.T # b는 a의 전치 (데이터 복사 안 함)
print(b)
b[2][1] = -1
print(a)
```

```
[[0 7 0]
 [2 8 4]]
[[0 2]
 [7 8]
 [0 4]]
[[ 0 7 0]
 [ 2 8 -1]]
```

유니버설 함수

- 유니버설 함수: ndarray 아이템 각각에 대해 연산을 수행하는 함수
 - <http://docs.scipy.org/doc/numpy-1.10.1/reference/ufuncs.html>
- 예
 - 산술연산: `add()`, `subtract()`, `multiply()`, `divide()`, `log()`, `sqrt()`, ...
 - 삼각함수: `sin()`, `cos()`, `tan()`, ...
 - 비트연산: `bitwise_and()`, `bitwise_or()`, ...
 - 비교: `greater()`, `greater_equal()`, ...

유니버설 함수 예제

```
arr = np.arange(10)
```

```
np.sqrt(arr)
```

```
array([ 0.          ,  1.          ,  1.41421356,  1.73205081,  2.          ,
        2.23606798,  2.44948974,  2.64575131,  2.82842712,  3.          ])
```

```
np.exp(arr)
```

```
array([ 1.00000000e+00,  2.71828183e+00,  7.38905610e+00,
        2.00855369e+01,  5.45981500e+01,  1.48413159e+02,
        4.03428793e+02,  1.09663316e+03,  2.98095799e+03,
        8.10308393e+03])
```

```
x = np.random.randn(4)
y = np.random.randn(4)
print(x)
print(y)
print(np.maximum(x, y))
```

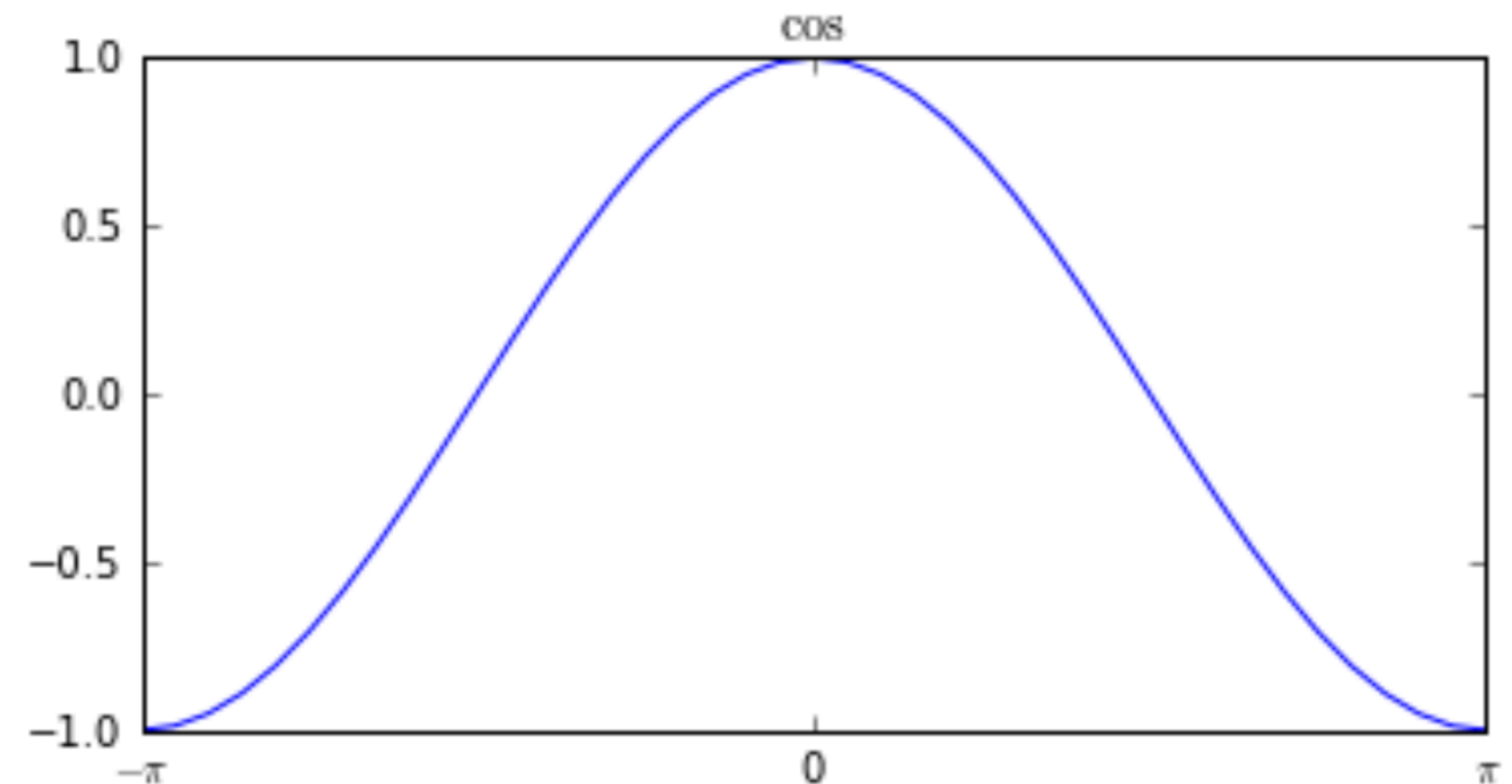
```
[ 1.48871612 -0.82520803 -0.46571086  0.23246849]
[-0.3068199  -0.73555063 -0.1138759  -0.5072815 ]
[ 1.48871612 -0.73555063 -0.1138759   0.23246849]
```


matplotlib에 적용

- matplotlib 내부적으로 numpy를 사용
 - 함수 인자 등에 리스트 대신 ndarray를 사용 가능
 - 많은 경우에 더 편리하게 사용할 수 있음

```
x = np.linspace(-np.pi, np.pi, 41)
plt.figure(figsize=(6,3))
plt.plot(x, np.cos(x))
plt.xlim(-np.pi, np.pi)
plt.xticks([-np.pi, 0, np.pi],
           ['$-\pi$', '0', '$\pi$'])
plt.title('$\cos$')
```

<matplotlib.text.Text at 0x1145e3b38>



참고 자료

- 공식 사이트: <http://www.numpy.org>
 - User's guide: <http://docs.scipy.org/doc/numpy-dev/user/>
 - Reference: <http://docs.scipy.org/doc/numpy-dev/reference/>
- 튜토리얼
 - <http://www.python-course.eu/numpy.php>
 - <http://www.scipy-lectures.org>
- 책 (영문): 파이썬 라이브러리를 활용한 데이터 분석 (4장)
- Matlab과 비교
 - <https://docs.scipy.org/doc/numpy-dev/user/numpy-for-matlab-users.html>



ANY QUESTIONS?