# Machine Learning in Practice #1-3: numpy Library

Sang-Hyun Yoon

Summer 2019

# Outline

1 numpy Library

# numpy Arrays

- numpy array는 다차원 배열로 TENSORFLOW의 Tensor type 과 호환되어 머신러닝 프로그램에 많이 사용
  - ▶ numpy array 형태의 데이터를 TensorFlow에 바로 입력으로
  - ▶ list보다 더 많이 사용됨
- Python list와 달리 ragged array를 허용하지 않음

```
import numpy as np
                         # rank(차원)가 1인 array 생성
a = np.array([1,2,3])
print(type(a))
                         # <type 'numpy.ndarray'>
print(a.shape)
                        # (3,)
print(a[0],a[1],a[2])
                        # 1 2 3
a[0] = 5
print(a)
                         # [5,2,3]
b = np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
                                  # rank가 2인 배열 생성
print(b.shape)
                                  # (2, 3)
print(b[0,0],b[0,1], b[1,0])
                                  # 1 2 4
```

## **Creating Arrays with Initialization**

생성하려는 array의 shape를 지정(2,3)과 같이 tuple로 지정

```
a = np.zeros((2,3)) # [[0.0.0.]
                  # [0. 0. 0.]]
print(a)
b = np.ones((1,3))  # [[1. 1. 1.]]
c = np.ones((3,)) # [1. 1. 1.]
d = np.ones(3)
              # [1. 1. 1.]
e = np.full((2,3), 7) # [[7.7.7.]
                    # [7. 7. 7.]]
f = np.eye(2)
                    # [[1. 0.] 2x2 identity matrix
                    # [0.1.]]
g = np.random.random((2,2)) # [[0.91940167 0.08143941]]
                          # [0.41231213 0.21231230]]
                               2x2 random matrix
h = np.arange(10,5,-1) # [10 9 8 7 6]
```

## **Indexing**

# 다음 3가지 방식 모두 가능

- Python list와 마찬가지로 [·] [·] [·] 형태
- Tuple [(·,·,·)] 형태
- Comma로만 나열한 [·,·,·] 형태

```
a = np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8], [9,10,11,12]])
# [[ 1  2  3  4]
#  [ 5  6  7  8]
#  [ 9  10  11  12]]

print(a[1][2]) # 7
print(a[1,2]) # 7
print(a[(1,2)]) # 7
print(a[(1,2)]) # 7
```

## Slicing (1/2)

- List에서는 첫번째 차원에 대해서만 slicing 가능했었는데
- numpy array에서는 한번에 여러 차원 slicing 가능
- Slicing을 indexing과 섞어서 써도 됨

```
a = np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8], [9,10,11,12]])
 [[1 2 3 4]]
# [5 6 7 8]
# [ 9 10 11 12]]
b = a[:2, 1:3] # [[2 3]
              # [6 7]]
c = a[1:2, :] # [[5 6 7 8]]
d = a[1, :] # [5 6 7 8]
e = a[:, 1:2] # [[2],
              # [6]
                 [10]]
f = a[:, 1] # [2 6 10]
                          (column을 추출하는 효과)
```

# Slicing (2/2)

- List slicing은 새로운 sublist를 생성하는데 (deep copy)
- Array slicing은 sublist의 alias므로 주의
  - ▶ Sliced array를 copy.deepcopy(·) 해주면 새로운 array

```
= np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8], [9,10,11,12]])
# [[ 1 2 3 4]
#
 [5 6 7 8]
# [ 9 10 11 12]]
b = a[:2, 1:3] # [[2 3]
               # [6 7]]
b[0][0] = 0 # a[0][1] changed from 2 to 0
print(a)
              # [[ 1 0
                        3 4]
               # [5 6 7 8]
               # [ 9 10 11 12]]
c = copy.deepcopy(a[:2, 1:3]) # [[0 3]
                                [6 7]]
c[0][0] = 100 # a[0][1] unchanged
```

# Indexing with Integer List/Array

- Index로서 사용될 list/array는 1차원 정수 list/array
- Array slicing에서와 달리 deep copy된 새로운 array

```
= np.array([[1,2,3,4],[5,6,7,8],[9,10,11,12],[13,14,15,16]])
       2 3 4]
  [5 6 7 8]
#
  [ 9 10 11 12]
# [13 14 15 16]]
b = a[[1,0,3,0]] # [[5 6 7 8]
                # [1 2 3 4]
                 # [ 9 10 11 12]
                 #
                   [1 2 3 4]
b[0][0] = 100
                # a unchanged
```

#### Indexing with Boolean List/Array

```
a = np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8], [9,10,11,12]])
 [[1 2 3 4]
# [5 6 7 8]
   [ 9 10 11 12]]
idx = (a > 7) # [[False False False False]
                   [False False False True]
                   [ True True True True]]
print(a[idx]) # [8 9 10 11 12]
print(a[a > 7]) # [8 9 10 11 12]
```

#### **Datatype**

Array의 각 원소들은 동일한 type을 가져야만 함

```
x = np.array([1, 2])
print(x.dtype) # int64
print(type(x)) # <class 'numpy.ndarray'>
x = np.array([1.0, 2.0])
print(x.dtype) # float64
x = np.array([1, 2], dtype=np.int32) # force datatype
print(x.dtype) # int32
x = np.array([1, 2], dtype=np.float32)
print(x.dtype) # float32
x = np.zeros(10)
print(x.dtype) # float64
x = np.ones(10)
print(x.dtype) # float64
```

# Math Operations/Functions on Arrays

```
x = \text{np.array}([[1,2],[3,4]]); y = \text{np.array}([[5,6],[7,8]])
print(x + y)
                        # [[ 6 8] (elementwise addition)
print(np.add(x,y))
                        # [10 12]]
print(x - y)
                       # [[-4 -4]
print(np.subtract(x,y)) # [-4 -4]]
print(x * y)
                        # [[ 5 12]
print(np.multiply(x,y))
                        # [21 32]]
print(x / y)
                        # [[0.2 0.33333333]
print(np.divide(x,y))
                        # [0.42857143 0.5
print(np.sqrt(x))
                        # [[1. 1.41421356]
                        # \[ \bar{1.73205081 2.} \]
                                      (broadcast에서 다룸)
print(x + 10)
                        # [[11 12]
                            [13 14]]
```

#### Math Operations/Functions with Dimension Reduction

#### TENSORFLOW에서 Tensor 연산을 다룰 때 자세히

```
      x = np.array([[1,2], [3,4]])

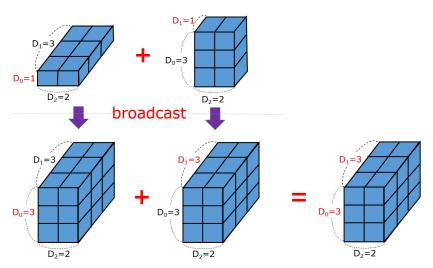
      np.sum(x)
      # 10 (모두 더한 값)

      np.sum(x, axis=0)
      # [4 6] (첫번째 차원을 없애면서 더함)

      np.sum(x, axis=1)
      # [3 7] (두번째 차원을 없애면서 더함)
```

## **Broadcasting**

차원이 다른 array 간에 연산할 때 복사를 하면서 차원을 자동으로 늘려줌 (TENSORFLOW 다룰 때 자세히)



#### Reshape

- reshape 함수를 array의 shape를 바꿀 수 있음
- 파라미터에 -1이 있는 자리는 다른 나머지 차원 크기를 맞추고 남은 크기를 해당 차원에 할당

```
a = np.arange(12) # [0,1,2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12]
b = a.reshape(3, 4) # [[ 0, 1, 2, 3],
                    # [4, 5, 6, 7],
                    # [8, 9,10,11]]
a.reshape(2, -1, 2) # [[[ 0, 1], (-1 => 3)]
                        [2, 3].
                        [4, 5],
                       [[ 6, 7],
                        [8, 9],
                        [10,11]
b.flatten()
                    # [0,1,2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12]
```

## np.rollaxis(a, axis, start=0)

- axis: The axis to roll backwards. The positions of the other axes do not change relative to one another.
- start: The axis is rolled until it lies before this position.

```
a = np.ones((3, 4, 5, 6))
np.rollaxis(a, 3, 1).shape # (3, 6, 4, 5)
np.rollaxis(a, 2).shape # (5, 3, 4, 6)
np.rollaxis(a, 1, 4).shape # (3, 5, 6, 4)
b = np.arange(8).reshape(2,2,2) # [[[ 0, 1],
                                    [ 2, 3]].
                                   [[4, 5],
                                    [6, 7]]]
                                # [[[ 0, 2],
np.rollaxis(b, 2, 1)
                                   [ 1, 3]],
                                   [[4, 6],
                                    [5, 7]]]
np.rollaxis(b, 2, 0)
                                # [[[ 0, 2],
                                    [4, 6]],
                                   [[1, 3],
```

## Misc.

```
np.ones(5).dtype
                                 # float64 (default dtype)
np.ones(5).astype(np.int32).dtype # int32
np.random.randint(2,10) # random int in [2, 10)
np.random.random() # random float in [0.0, 1.0)
np.random.random(3) # [0.157322 0.5030706 0.1886311]
a = np.random.random((3,3)) # [[0.188708 0.642642 0.588565]]
                              [0.037587 0.118505 0.260982]
                              [0.294038 0.962710 0.704648]]
a.max() # 0.962710
a.argmax() # 7
np.random.normal(5,1) # samples from a normal distribution
                       # with (mean, std) = (5, 1)
np.random.normal(0.5,0.1, 3) # [0.45257 0.592248 0.480700]
```