#### 인공 신경망과 딥 러닝 실습

원 중 호

서울대학교 통계학과

Dec. 2015

## 목차

- 실습 목표
- 필요한 소프트웨어 및 라이브러리
- 참고 코드
- 실습

### 실습 목표

- Numpy, Theano 라이브러리 실습
- Keras 라이브러리를 활용한 deep convolutional network 구현

### 필요한 소프트웨어 및 라이브러리

- 리눅스, 맥 등에서 실습할 경우, 다음을 설치
  - ① Python (2.7 버전)
  - Numpy library / 설치 / Nonofficial Windows binaries 설치
    - N차원 배열을 다루기 편리
    - 선형대수, 푸리에 변환, 난수 생성 등의 유용한 기능을 제공
  - 3 Scipy library / 설치 / Nonofficial Windows binaries 설치
    - Numpy를 이용한 좀 더 고차원의 다양한 함수를 제공
  - 4 Theano library / 설치
    - Numpy와 잘 결합되어 있어, 다차원 배열을 포함한 수학적 표현이 쉬움
    - GPU 사용이 편리
    - 속도와 안정성에 대해 최적화
  - 5 Keras library / 설치
    - Theano 혹은 TensorFlow를 기반으로 하는 딥 뉴럴 네트워크 라이브러리
    - 쉽고 직관적이며, 새로운 네트워크를 구성해 실험하기 좋은 환경을 제공
    - Convolutional networks와 recurrent networks 및 다양한 병합 네트워크를 지원
    - GPU 사용이 편리

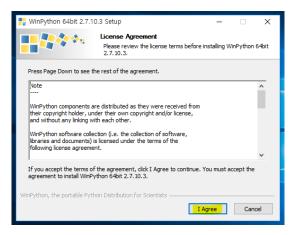
- 윈도우 환경에서 실습할 경우, 다음을 설치
  - ① WinPython을 설치
    - Python 기반의 완전한 기능을 갖춘 윈도우용 수치 계산 환경
    - Keras, Theano, Numpy, Scipy 등의 라이브러리가 내장되어 있어 윈도우 화경에서 설치가 편리
    - 반드시 2.7.x 버전을 설치

• 윈도우 환경에서 실습할 경우, WinPython 다운로드 링크에서 운영체제(64bit/32bit)에 맞는 실행 파일 다운로드

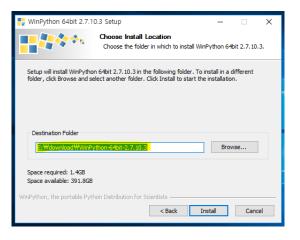


• 해당 링크에서 다운로드가 안 될 경우 다음 링크를 이용

WinPython 설치



• 설치 경로 지정



- 윈도우 환경 변수 설정
  - ▶ 제어판 → 시스템 및 보안 → 시스템 → 고급 시스템 설정 → 환경 변수의 path에 WinPython 설치 경로 추가



## WinPython 사용 방법

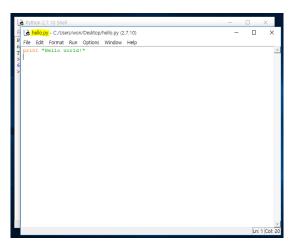
- IDLE(Integrated Development Environmnet : 통합 개발 환경)
  - ▶ Window, Mac, Unix 등의 다양한 환경에 적용할 수 있는 cross-platform 제공

notebooks	2015-12-27 오후	П
python-2.7.10.amd64	2015-12-27 오후	Ш
scripts	2015-12-27 오후	Ш
settings	2015-12-27 오후	П
tools	2015-12-27 오후	Ш
DLE (Python GUI)	2015-10-26 오후	응
IPython Qt Console	2015-10-26 오후	용
C Jupyter Notebook	2015-10-26 오후	응
Qt Assistant	2015-10-26 오후	응
01 Qt Demo	2015-10-26 오후	용
Qt Designer	2015-10-26 오후	용
Qt Linguist	2015-10-26 오후	용
Spyder (light)	2015-10-26 오후	응
Spyder	2015-10-26 오후	응
WinPython Command Prompt	2015-10-26 오후	응
WinPython Control Panel	2015-10-26 오후	용
💨 WinPython Interpreter	2015-10-26 오후	응

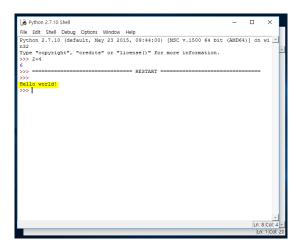
- 인터프리터(Interactive interpreter)
  - ▶ 파이썬이 입력된 명령을 바로 번역해 실행



- 코드 작업을 위해 IDLE에서 소스 파일을 저장
  - ▶ File-New file(Ctrl+N)로 새 파일 창 열기
  - ▶ File-Save(Ctrl+S)로 저장



- IDLE에서 소스 파일 실행
  - ▶ Run-Run Module(F5)로 소스 파일 실행



- WinPython Command Prompt
  - ▶ 명령 프롬프트에서 직접 python 실행

notebooks	2015-12-24 오후	파일 폴더
python-2.7.10.amd64	2015-12-24 오후	파일 폴더
scripts	2015-12-24 오후	파일 폴더
settings	2015-12-24 오후	파일 폴더
☐ tools	2015-12-24 오후	파일 폴더
👶 IDLE (Python GUI)	2015-10-26 오후	응용 프로그
IPython Qt Console	2015-10-26 오후	응용 프로그
<ul> <li>Jupyter Notebook</li> </ul>	2015-10-26 오후	응용 프로그
Qt Assistant	2015-10-26 오후	응용 프로그
Qt Demo	2015-10-26 오후	응용 프로그
Qt Designer	2015-10-26 오후	응용 프로그
Qt Linguist	2015-10-26 오후	응용 프로그
Spyder (light)	2015-10-26 오후	응용 프로그
Spyder	2015-10-26 오후	응용 프로그
WinPython Command Prompt	2015-10-26 오후	응용 프로그
WinPython Control Panel	2015-10-26 오후	응용 프로그
🕏 WinPython Interpreter	2015-10-26 오후	응용 프로그

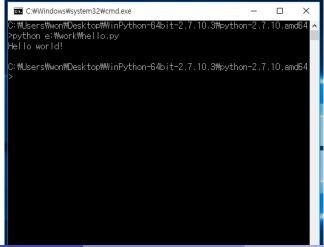
- WinPython Command Prompt
  - ▶ 다음을 WinPython Command Prompt에 입력
    - > python
- WinPython Command Prompt내에서 python 실행 시



- Winpython 및 Keras 설치가 잘 되었는지 확인하기 위해 python 내에서 다음을 입력
  - >>> from keras.models import Sequential
    >>> model = Sequential()
- 다음과 같이 뜨면 성공

```
패 관리자: C:₩Windows₩svstem32₩cmd.exe - pvthon
E:#download#WinPython=64bit=2.7.10.3#python=2.7.10.amd64>python
Python 2.7.10 (default. May 23 2015. 09:44:00) [MSC v.1500 64 bit (AMD64)] on
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more inf<u>ormation</u>.
>>> from keras.models import Sequential
Using Theano backend.
>>> model = Sequential()
```

- WinPython Command Prompt
  - ▶ WinPython Command Prompt에서 직접 python 소스 파일 실행
  - > python 파일 경로\파일명.py



## 간단한 numpy 소개

- 예제 : 다차원 배열 선언 및 형태 표현
  - ▶ n개 행과 m개 열을 갖는 행렬의 형태를 (n,m)으로 표현
- 유용한 함수
  - ▶ a.reshape : 배열의 형태를 변환
  - ▶ a.random.rand : 난수 생성
  - ▶ a.zeros : 0 값을 가지는 텐서 생성
  - ▶ a.dot : 내적 함수

# 간단한 numpy 소개 (Con't)

#### • 코드 작업을 위해 IDLE 실행

notebooks	2015-12-24 오후	파일 폴더
python-2.7.10.amd64	2015-12-24 오후	파일 폴더
scripts	2015-12-24 오후	파일 폴더
settings	2015-12-24 오후	파일 폴더
tools	2015-12-24 오후	파일 폴더
IDLE (Python GUI)	2015-10-26 오후	응용 프로그림
IPython Qt Console	2015-10-26 오후	응용 프로그림
<ul> <li>Jupyter Notebook</li> </ul>	2015-10-26 오후	응용 프로그림
Ot Assistant	2015-10-26 오후	응용 프로그림
0t Qt Demo	2015-10-26 오후	응용 프로그림
👊 Qt Designer	2015-10-26 오후	응용 프로그림
or Qt Linguist	2015-10-26 오후	응용 프로그림
Spyder (light)	2015-10-26 오후	응용 프로그림
Spyder	2015-10-26 오후	응용 프로그림
WinPython Command Prompt	2015-10-26 오후	응용 프로그림
WinPython Control Panel	2015-10-26 오후	응용 프로그림
🐶 WinPython Interpreter	2015-10-26 오후	응용 프로그림

## 간단한 numpy 소개 (Con't)

• Numpy 예제 실습을 위해 IDLE 인터프리터에 다음을 입력해 실행

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.arange(15).reshape(3, 5)
>>> a
>>> a.shape
```

## 간단한 numpy 소개 (Con't)

• Numpy 예제 실습

```
Python 2.7.10 Shell
File Edit Shell Debug Options Window Help
Python 2.7.10 (default, May 23 2015, 09:44:00) [MSC v.1500 64 bit (AMD64)] on wi
n32
Type "copyright", "credits" or "license()" for more information.
>>> import numpy as no
>>> a = np.arange(15).reshape(3,5)
>>> a
array([[ 0, 1, 2, 3, 4],
      r 5, 6, 7, 8, 91,
       [10, 11, 12, 13, 14]])
>>> a.shape
(3L, 5L)
>>>
                                                                           Ln: 11 Col: 4
```

Dec. 2015

21 / 55

#### Theano 라이브러리

- 인터프리터와 컴파일러를 합침
  - ▶ 빠른 prototyping
  - ▶ 빠른 실행 속도 (C/CUDA 코드 생성기)
- Symbolic computation
  - ▶ 미분 자동화 (프로그래밍 감소)
- 역할 분담
  - 사람: 생성 공식을 주고, 조각들을 합침
  - ▶ Theano는 특정 추론/계산을 최적화
    - CPU/GPU 계산을 같은 코드로 할 수 있음
- 기존의 개발 환경 활용 가능
  - Python, NumPy, SciPy, MatPlotLib

#### Theano의 4 단계 사용 방법

- 1 입력 타입을 선언
- ② Symbolic 계산 : 수식 분석
- ③ 컴파일 : C/CUDA 코드를 만들고 컴파일
- 4 계산 : 실제로 함수를 계산하고 모델을 훈련

## **Compilation**

- 표준화(canonicalization): symbolic 표현을 간단하게 함
- 수치 안정화(stabilization): 수치적 안정성을 향상시킴
  - ▶ 예. log(1 + exp(x))
- 특수화(specialization): 더 빠른 계산 방법을 선택
  - ▶ 예.  $pow(x,2) \rightarrow sqr(x)$ , 행렬 곱셈  $\rightarrow$  BLAS GEMM, 전치/부분 텐서  $\rightarrow$  상수 시간 메모리 에일리어싱
  - ▶ 만약 GPU가 사용되면, GPU에 적합한 것으로 선택
- **GPU 변환**: GPU 메모리로 float32형 데이터를 보냄
- **코드 생성**: 파이썬 모듈 동적 컴파일

#### Theano 예제: Ax + b

① Theano 변수를 정의

```
>>> import theano.tensor as T
>>> from theano import function
>>> A = T.matrix('A')
>>> x = T.vector('x')
>>> b = T.vector('b')
```

- ❷ Ax + b 연산을 위한 symbolic 그래프 구성
  - >>> y = T.dot(A, x) + b
- 3 컴파일

$$>>> f = function([A,x,b], y)$$

4 계산

```
>>> f([[1,-1],[-1,1]],[2,3],[1,1]) array([0., 2.])
```

### Theano 예계 : Softmax classifier

```
# 1. Theano 입력 타입 선언
x = matrix()
v = vector(dtype='int32')
w = shared(numpy.random.randn(32,10))
b = shared(numpy.zeros(10))
# 2. Symbolic 계산
p_y = softmax(dot(x, w) + b)
loss = -log(p_y) [arange(y.shape[0]), y]
prediction = argmax(p_y)
gw , gb = grad(loss.mean(), [w,b])
# 3. 컴파일
train = function(inputs = [x,y],
        outputs = [prediction, loss],
        updates = \{w:w-0.1 * gw, b:b-0.3 * gb\})
# 4. 계산
for xdata, ydata in training_set:
    pred, err = train(xdata, ydata)
```

## Theano 예세 : Softmax classifier (Cont'd)

1 Theano 입력 타입 선언

```
# 행렬 변수 x 선언
x = matrix();
# 정수형 벡터 변수 y 선언
y = vector(dtype='int32')
# numpy의 난수 생성 함수를 이용해 만든
# 32x10 행렬 변수를 초기값으로 하는 shared 변수 w 선언
w = shared(numpy.random.randn(32,10))
# numpy의 0 벡터 생성 함수를 이용해 만든
# 크기 10의 벡터 변수를 초기값으로 하는 shared 변수 b 선언
b = shared(numpy.zeros(10))
```

▶ theano.shared : GPU의 shared memory에 저장되도록 변수를 선언

#### Theano 예세 : Softmax classifier

#### Symbolic 계산

```
# xw + b 행렬의 각 원소에 softmax 함수를 취한
# 행렬을 구해주는 그래프 p_y
p_v = softmax(dot(x, w) + b)
# p_y 그래프 결과의 각 원소에 log 함수를 취한
# 결과 행렬의, 실제 레이블에 대응되는 값 벡터를
# 구해주는 그래프 loss
loss = -log(p_y) [arange(y.shape[0]), y]
# p_y 그래프 결과의 최대값에 대응되는 레이블을
# 구해주는 그래프
prediction = argmax(p_y)
# loss 그래프 결과의 평균값을 w, b 변수로 미분한
# 기울기(gradient) 그래프 gw, gb
gw , gb = grad(loss.mean(), [w,b])
```

#### Theano 예제 : Softmax classifier

#### 3 컴파일

▶ theano.function을 이용

#### 4 계산

```
# training_set 데이터 내의 원소 xdata, ydata를
# train 함수에 대입해 w, b를 학습하고,
# 이 때 prediction, loss를 각각 pred, err에 저장
for xdata, ydata in training_set:
pred, err = train(xdata, ydata)
```

## 실습 - 딥 뉴럴 네트워크 코드

- 다운로드 / Github
- mnist\_shallow.py
  - ▶ MNIST 데이터의 구분을 위한 얕은 네트워크(shallow network)를 구성해 훈련하고, 훈련을 마친 네트워크의 정확도를 확인하는 코드
- mnist\_cnn\_sigmoid\_shallow.py
  - ▶ CNN(Convolutional Neural Network) 네트워크 구조를 이용해 MNIST 데이터를 훈련하고, 훈련을 마친 네트워크의 정확도를 확인하는 코드
  - ▶ 계산 유닛으로 sigmoid를 사용
- mnist\_cnn\_sigmoid.py
  - ▶ CNN(Convolutional Neural Network) 네트워크 구조를 더 쌓아 구성한 deep Convolutional Network를 이용해 MNIST 데이터를 훈련하고, 훈련을 마친 네트워크의 정확도를 확인하는 코드
  - ▶ 계산 유닛으로 sigmoid를 사용

## 실습 - GPU 사용

- GPU 사용이 가능한 컴퓨터의 경우, Theano에서 제공하는 GPU 병렬화 기능을 사용하기 위해서는 Theano flag를 GPU 계산을 위해 셋팅해야 함.
  - ▶ 예를 들어 mnist\_shallow.py 프로그램을 GPU에서 실행시키려 할 경우, Command-line Prompt에 다음과 같이 입력해 Theano flag 셋팅 Theano flag를 GPU 계산을 위해 셋팅 후 코드를 실행
  - > THEANO\_FLAGS=mode=FAST\_RUN,device=gpu,floatX=float32
  - > python mnist\_shallow.py

## 실습

- 1 mnist\_shallow.py : 얕은 네트워크 구조
  - ▶ 12개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ IDLE에서 File-New File(Ctrl+N) 클릭 후, 새 파일에 다음을 입력하고 mnist\_shallow.py로 저장

```
from __future__ import print_function
import numpy as np
np.random.seed(1337) # for reproducibility

from keras.datasets import mnist
from keras.models import Sequential
from keras.layers.core import Dense, Dropout, Activation
from keras.optimizers import SGD
from keras.utils import np_utils
```

- ① mnist\_shallow.py : 얕은 네트워크 구조
  - ▶ MNIST database of handwritten digits : MNIST 데이터 로드
  - ▶ 데이터 변환 : 각각 784(28x28)개의 정수열(0~1)로 이루어진 60000 개의 training set, 10000개의 test set 구성

```
batch_size = 128
nb_classes = 10
nb_epoch = 12
# the data, shuffled and split between tran and test sets
(X_train, y_train), (X_test, y_test) = mnist.load_data()
X_train = X_train.reshape(60000, 784)
X_{\text{test}} = X_{\text{test.reshape}}(10000, 784)
X_train = X_train.astype('float32')
X_test = X_test.astype('float32')
X_train /= 255
X test /= 255
print(X_train.shape[0], 'train samples')
print(X_test.shape[0], 'test samples')
```

1 mnist\_shallow.py : 얕은 네트워크 구조

```
# convert class vectors to binary class matrices
Y_train = np_utils.to_categorical(y_train, nb_classes)
Y_test = np_utils.to_categorical(y_test, nb_classes)
model = Sequential()
model.add(Dense(10, init='uniform', input_shape=(784,)))
model.add(Activation('softmax'))
model.compile(loss='mse', optimizer='sgd')
hist = model.fit(X_train, Y_train, batch_size=batch_size,
                 nb_epoch=nb_epoch, show_accuracy=True,
                 verbose=1, validation_split=0.2)
score = model.evaluate(X_test, Y_test, show_accuracy=True, verbose=0)
print('Test score:', score[0])
print('Test accuracy:', score[1])
```

- 1 mnist\_shallow.py : 얕은 네트워크 구조
  - ▶ 12개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ WinPython Command Prompt내에서 다음과 같이 입력해 실행
  - > python 파일 경로\mnist\_shallow.py

- 1 mnist\_shallow.py : 얕은 네트워크 구조
  - ▶ 12개의 epoch, mini-batch size = 128

```
- 0 X
C:\Windows\system32\cmd.exe
45568/48000 [===========================>..] - ETA: Os - loss: 0.0632 - acc: 0.6
[======== 0.0631 - acc: 0.6
46720/48000 [=======================>.] - ETA: Os - loss: 0.0631 - acc: 0.6
                 [=======: 0.631 - acc: 0.631 - 
 16976/48000 [========================>.] - ETA: 0s - loss: 0.0631 - acc: 0.
47104/48000 [===========================>.] - ETA: Os - loss: 0.0631 - acc: 0.
47488/48000 [========================>.] - ETA: 0s - loss: 0.0631 - acc: 0.6
47616/48000 [=========================>.] - ETA: Os - loss: 0.0631 - acc: 0.6
val_loss: 0.0611 - val_acc: 0.6780
Test score: 0.0611812970043
Test accuracy: 0.6748
D:\won\WinPython-64bit-2.7.10.3\python-2.7.10.amd64>
```

- 2 mnist\_shallow2.py : 얕은 네트워크 구조 2
  - ▶ 30개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ 하나의 은닉층, 100개의 hidden neuron을 포함
  - ▶ IDLE에서 File-New File(Ctrl+N) 클릭 후, 새 파일에 다음을 입력하고 mnist\_shallow2.py로 저장

```
from __future__ import print_function
import numpy as np
np.random.seed(1337) # for reproducibility

from keras.datasets import mnist
from keras.models import Sequential
from keras.layers.core import Dense, Dropout, Activation
from keras.optimizers import SGD
from keras.utils import np_utils
```

2 mnist\_shallow2.py : 얕은 네트워크 구조 2

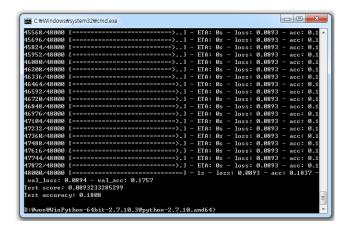
```
batch_size = 128
nb_classes = 10
nb_{epoch} = 30
# the data, shuffled and split between tran and test sets
(X_train, y_train), (X_test, y_test) = mnist.load_data()
X_train = X_train.reshape(60000, 784)
X_{\text{test}} = X_{\text{test.reshape}}(10000, 784)
X_train = X_train.astype('float32')
X_test = X_test.astype('float32')
X_train /= 255
X test /= 255
print(X_train.shape[0], 'train samples')
print(X_test.shape[0], 'test samples')
```

2 mnist\_shallow2.pv : 얕은 네트워크 구조 2 # convert class vectors to binary class matrices Y\_train = np\_utils.to\_categorical(y\_train, nb\_classes) Y\_test = np\_utils.to\_categorical(y\_test, nb\_classes) model = Sequential() model.add(Dense(100, init='uniform', input\_shape=(784,))) model.add(Activation('sigmoid')) model.add(Dense(10, init='uniform', input\_shape=(100,))) model.add(Activation('softmax')) model.compile(loss='mse', optimizer='sgd') hist = model.fit(X\_train, Y\_train, batch\_size=batch\_size, nb\_epoch=nb\_epoch, show\_accuracy=True, verbose=1, validation\_split=0.2) score = model.evaluate(X\_test, Y\_test, show\_accuracy=True, verbose=0) print('Test score:', score[0])

print('Test accuracy:', score[1])

- 2 mnist\_shallow2.py : 얕은 네트워크 구조 2
  - ▶ 30개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ 하나의 은닉층, 100개의 hidden neuron을 포함
  - ▶ WinPython Command Prompt내에서 다음과 같이 입력해 실행
  - > python 파일 경로\mnist\_shallow2.py

- 2 mnist\_shallow2.py : 얕은 네트워크 구조 2
  - ▶ 30개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ 하나의 은닉층, 100개의 hidden neuron을 포함



- 3 mnist\_cnn\_shallow.py : Convolutional network
  - ▶ 12개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ Convolutional layer : 3개의 필터, [3 × 3] 국소 수용
  - ▶ Maxpooling layter : [2 × 2] 영역에서 pool
  - ▶ IDLE에서 File-New File(Ctrl+N) 클릭 후, 새 파일에 다음을 입력하고 mnist\_cnn\_shallow.py로 저장

```
from __future__ import print_function
import numpy as np
np.random.seed(1337) # for reproducibility

from keras.datasets import mnist
from keras.models import Sequential
from keras.layers.core import Dense, Dropout, Activation, Flatten
from keras.layers.convolutional import Convolution2D, MaxPooling2D
from keras.utils import np_utils
```

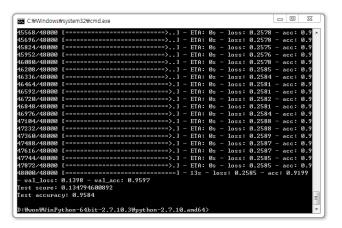
```
batch size = 128
nb_classes = 10
nb_{epoch} = 12
# input image dimensions
img_rows, img_cols = 28, 28
# number of convolutional filters to use
nb_filters = 3
# convolution kernel size
nb\_conv = 3
# size of pooling area for max pooling
nb_pool = 2
# the data, shuffled and split between tran and test sets
(X_train, y_train), (X_test, y_test) = mnist.load_data()
X_train = X_train.reshape(X_train.shape[0], 1, img_rows, img_cols)
X_test = X_test.reshape(X_test.shape[0], 1, img_rows, img_cols)
```

```
X_train = X_train.astype('float32')
X_test = X_test.astype('float32')
X_train /= 255
X_test /= 255
print('X_train shape:', X_train.shape)
print(X_train.shape[0], 'train samples')
print(X_test.shape[0], 'test samples')
# convert class vectors to binary class matrices
Y_train = np_utils.to_categorical(y_train, nb_classes)
Y_test = np_utils.to_categorical(y_test, nb_classes)
model = Sequential()
```

```
model.add(Convolution2D(nb_filters, nb_conv, nb_conv,
                        border_mode='valid',
                        input_shape=(1, img_rows, img_cols)))
model.add(Activation('sigmoid'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(nb_pool, nb_pool)))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(128))
model.add(Activation('sigmoid'))
model.add(Dropout(0.5))
model.add(Dense(nb_classes))
model.add(Activation('softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='adadelta')
```

- 3 mnist\_cnn\_shallow.py : Convolutional network
  - ▶ 12개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ Convolutional layer : 3개의 필터, [3 × 3] 국소 수용
  - ▶ Maxpooling layter : [2 × 2] 영역에서 pool
  - ▶ WinPython Command Prompt내에서 다음과 같이 입력해 실행
  - > python 파일 경로\mnist\_cnn\_shallow.py

- mnist\_cnn\_shallow.py : Convolutional network
  - ▶ 12개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ Convolutional layer : 3개의 필터, [3 × 3] 국소 수용
  - ▶ Maxpooling layter : [2 × 2] 영역에서 pool



- 4 mnist\_cnn.py : Convolutional network 2
  - ▶ 20개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ 2개의 Convolutional layer : 3개의 필터, [3 × 3] 국소 수용
  - ▶ Maxpooling layter : [2 × 2] 영역에서 pool
  - ▶ IDLE에서 File-New File(Ctrl+N) 클릭 후, 새 파일에 다음을 입력하고 mnist\_cnn.py로 저장

```
from __future__ import print_function
import numpy as np
np.random.seed(1337) # for reproducibility

from keras.datasets import mnist
from keras.models import Sequential
from keras.layers.core import Dense, Dropout, Activation, Flatten
from keras.layers.convolutional import Convolution2D, MaxPooling2D
from keras.utils import np_utils
```

```
batch size = 128
nb_classes = 10
nb_{epoch} = 20
# input image dimensions
img_rows, img_cols = 28, 28
# number of convolutional filters to use
nb_filters = 3
# convolution kernel size
nb\_conv = 3
# size of pooling area for max pooling
nb_pool = 2
# the data, shuffled and split between tran and test sets
(X_train, y_train), (X_test, y_test) = mnist.load_data()
X_train = X_train.reshape(X_train.shape[0], 1, img_rows, img_cols)
X_test = X_test.reshape(X_test.shape[0], 1, img_rows, img_cols)
```

```
X_train = X_train.astype('float32')
X_test = X_test.astype('float32')
X_train /= 255
X test /= 255
print('X_train shape:', X_train.shape)
print(X_train.shape[0], 'train samples')
print(X_test.shape[0], 'test samples')
# convert class vectors to binary class matrices
Y_train = np_utils.to_categorical(y_train, nb_classes)
Y_test = np_utils.to_categorical(y_test, nb_classes)
model = Sequential()
```

```
model.add(Convolution2D(nb_filters, nb_conv, nb_conv,
                        border_mode='valid',
                        input_shape=(1, img_rows, img_cols)))
model.add(Activation('sigmoid'))
model.add(Convolution2D(nb_filters, nb_conv, nb_conv))
model.add(Activation('sigmoid'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(nb_pool, nb_pool)))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(128))
model.add(Activation('sigmoid'))
model.add(Dropout(0.5))
model.add(Dense(nb classes))
model.add(Activation('softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='adadelta')
```

- 4 mnist\_cnn.py : Convolutional network 2
  - ▶ 20개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ 2개의 Convolutional layer : 3개의 필터, [3 × 3] 국소 수용
  - ▶ Maxpooling layter : [2 × 2] 영역에서 pool
  - ▶ WinPython Command Prompt내에서 다음과 같이 입력해 실행
  - > python 파일 경로\mnist\_cnn.py

54 / 55

- 4 mnist\_cnn.py : Convolutional network 2
  - ▶ 20개의 epoch, mini-batch size = 128
  - ▶ 2개의 Convolutional layer : 3개의 필터, [3 × 3] 국소 수용
  - ▶ Maxpooling layter : [2 × 2] 영역에서 pool

