

CNN

(Convolutional Neural Network)

실습

임세진

<https://youtu.be/T6zmaddDOno>

Contents

01. Deep Learning Framework

02. MNIST 기초

03. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습



01. Deep Learning Framework



01. Deep Learning Framework

- 딥러닝 프레임워크 (Deep Learning Framework)
 - 프레임워크 : 응용 프로그램을 개발하기 위한 라이브러리나 모듈 등을 효율적으로 사용할 수 있도록 하나로 묶어놓은 패키지
 - 딥러닝 프레임워크 : 검증된 라이브러리와 사전 학습이 완료된 다양한 딥러닝 알고리즘을 제공해 주어 개발자가 손쉽게 사용할 수 있도록 해줌

01. Deep Learning Framework

- 딥러닝 기반 프레임워크 종류

- Theano

- 최초의 딥러닝 라이브러리
- 파이썬 기반
- CPU 및 GPU의 수치계산에 매우 유용
- 비교적 확장성이 떨어지며 다중 GPU 지원이 부족

- TensorFlow

- 가장 인기있는 딥러닝 라이브러리 (구글팀 개발, 오픈소스)
- 파이썬 기반 (C/C++ 엔진 + 파이썬 API으로 제작 >> 빠른 실행 가능)
- 여러 CPU, GPU, 플랫폼, 데스크톱, 모바일에서 사용가능
- 비교적 속도가 느린 편임

01. Deep Learning Framework

• 딥러닝 기반 프레임워크 종류

- Keras

- 차세대 딥러닝 프레임워크
- Theano와 TensorFlow 같은 저수준 라이브러리가 아니어서 직접 모델을 만들지 않아도 됨
- Theano와 TensorFlow에서 작동 가능
- 파이썬으로 제작

- Torch

- Lua라는 스크립트 언어를 기반으로 제작 (파이썬보다 빠른 특징)
- 페이스북, 구글에서도 이 프레임워크를 기반으로하여 자체 버전을 개발하여 사용할 정도로 효율적인 프레임워크임
- 강화 학습에 필요한 사전 학습된 다양한 라이브러리 제공

01. Deep Learning Framework

- 딥러닝 기반 프레임워크 종류

- DL4J (DeepLearningForJava)
 - 자바로 개발
 - 자바 외에도 Closure나 Scala와 같은 JVM 언어도 지원
 - 상업 / 산업 중심의 분산 딥러닝 플랫폼으로 널리 사용
 - 빅데이터 도구와 함께 사용할 수 있어 효율적인 딥러닝 가능

02. MNIST 기초

02. MNIST 기초

- MNIST 기초

- 머신러닝 기초 실습 ex) 프로그래밍 언어 실습에서의 "Hello World" 출력
- 사람 손으로 쓴 0~9까지의 숫자 이미지로 이루어진 컴퓨터 비전 데이터셋



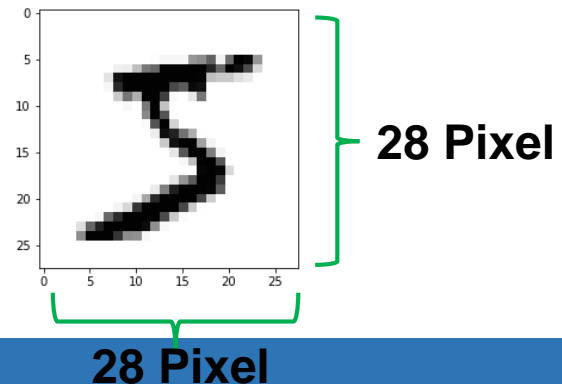
- 55,000개의 학습 데이터(mnist.train)와 10,000개의 테스트 데이터(mnist.test)
- MNIST의 각 이미지는 28x28 픽셀로 이루어짐

- `mnist.train.images[55000, 784]`

MNIST의 학습 데이터

28x28

각 이미지가 가진 픽셀 데이터 수



02. MNIST 기초

- MNIST 이미지 라벨
- MNIST의 각 이미지가 의미하는 숫자를 나타냄

- One-hot Vector 방식으로 표현

각 숫자를 배열의 인덱스로 사용하고,
해당 숫자의 인덱스에 해당하는 배열의 값을 1로 설정하는 방식

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	0	0	0	0	1	0	0	0	0

이미지가 숫자 5일 때의 라벨

- `mnist.train.label[55000, 10]`

학습데이터의 0~9까지를 표현한 라벨

02. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습

03. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습

`class CNN(models.Sequential):` 순차적으로 레이어 층을 더해주는 순차모델 사용

```
def __init__(self, input_shape, num_classes):  
    super().__init__()
```

```
self.add(layers.Conv2D(32, kernel_size=(3, 3), input_shape=input_shape))
```

 Convolution layer

```
self.add(layers.BatchNormalization(axis=1))
```

```
self.add(layers.Activation('relu'))
```

 활성화 함수

```
self.add(layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
```

 Pooling layer

```
self.add(layers.Conv2D(64, kernel_size=(3, 3)))
```

```
self.add(layers.BatchNormalization(axis=1))
```

```
self.add(layers.Activation('relu'))
```

```
self.add(layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
```

```
self.add(layers.Dropout(0.25))
```

 Dropout layer. 정규화. 임의의 뉴런을 무작위로 선택 > 선택된 뉴런을 제외하고 학습

```
self.add(layers.Flatten())
```

 Flatten layer

```
self.add(layers.Dense(128))
```

 Dense layer. 입력과 출력을 모두 연결해주는 레이어

```
self.add(layers.BatchNormalization(axis=1))
```

```
self.add(layers.Activation('relu'))
```

```
self.add(layers.Dropout(0.25))
```

```
self.add(layers.Dense(num_classes, activation='softmax'))
```

```
self.compile(loss=keras.losses.categorical_crossentropy,
```

 모델 컴파일 : 평가지표 설정, 최적화 함수, 손실 함수 설정 + 가중치 초기화

```
optimizer='adam', metrics=['accuracy'])
```

03. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습

```
class MnistData():
    def __init__(self):
        (x_train, y_train), (x_test, y_test) = datasets.mnist.load_data()

        y_train = np_utils.to_categorical(y_train)
        y_test = np_utils.to_categorical(y_test)

        img_rows, img_cols = x_train.shape[1:]

        if backend.image_data_format() == 'channels_first':
            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)
            input_shape = (1, img_rows, img_cols)
        else:
            x_train = x_train.reshape(x_train.shape[0], img_rows, img_cols, 1)
            x_test = x_test.reshape(x_test.shape[0], img_rows, img_cols, 1)
            input_shape = (img_rows, img_cols, 1)

        x_train = x_train.astype('float32')
        x_test = x_test.astype('float32')
        x_train /= 255.0
        x_test /= 255.0

        self.input_shape = input_shape
        self.num_classes = 10
        self.x_train, self.y_train = x_train, y_train
        self.x_test, self.y_test = x_test, y_test
```

MNIST 데이터셋을 학습용, 테스트용으로 나누기

데이터 전처리 (정규화)

데이터 전처리

03. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습

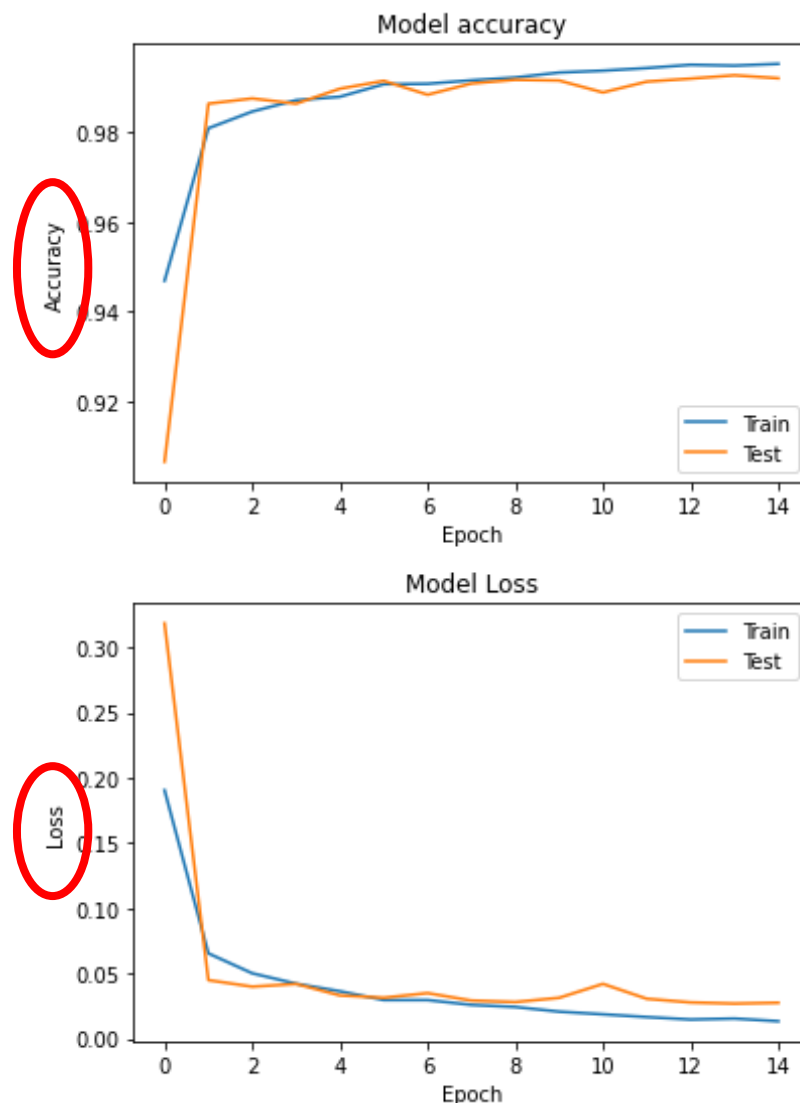
```
def train():  
    batch_size = 100  
    epochs = 15 전체 데이터에 대한 학습 횟수  
  
    data = MnistData() 데이터를 불러와 CNN input 규격에 맞게 변형하는 class  
    model = CNN(data.input_shape, data.num_classes)  
  
    history = model.fit(data.x_train, data.y_train, epochs=epochs, 학습 실행  
                        batch_size=batch_size, validation_split=0.2, verbose=2)  
  
    performance_test = model.evaluate(data.x_test, data.y_test, batch_size=100,  
                                     verbose=0)  
    print('\nTest Result ->', performance_test)  
  
    model.save_weights('cnn_model_mnist.h5')  
  
    plot_acc(history)  
    plt.show() Training 정확도를 보여줌  
    plot_loss(history)  
    plt.show() Training의 오차를 수치화하여 보여줌
```

학습 실습

03. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습

Epoch 1/15
480/480 - 3s - loss: 0.1904 - accuracy: 0.9469 - val_loss: 0.3182 - val_accuracy: 0.9066
Epoch 2/15
480/480 - 2s - loss: 0.0654 - accuracy: 0.9809 - val_loss: 0.0449 - val_accuracy: 0.9863
Epoch 3/15
480/480 - 2s - loss: 0.0502 - accuracy: 0.9846 - val_loss: 0.0399 - val_accuracy: 0.9875
Epoch 4/15
480/480 - 2s - loss: 0.0422 - accuracy: 0.9871 - val_loss: 0.0420 - val_accuracy: 0.9863
Epoch 5/15
480/480 - 2s - loss: 0.0364 - accuracy: 0.9879 - val_loss: 0.0332 - val_accuracy: 0.9897
Epoch 6/15
480/480 - 2s - loss: 0.0297 - accuracy: 0.9907 - val_loss: 0.0315 - val_accuracy: 0.9914
Epoch 7/15
480/480 - 2s - loss: 0.0297 - accuracy: 0.9908 - val_loss: 0.0350 - val_accuracy: 0.9883
Epoch 8/15
480/480 - 2s - loss: 0.0260 - accuracy: 0.9915 - val_loss: 0.0293 - val_accuracy: 0.9908
Epoch 9/15
480/480 - 2s - loss: 0.0244 - accuracy: 0.9922 - val_loss: 0.0281 - val_accuracy: 0.9917
Epoch 10/15
480/480 - 2s - loss: 0.0208 - accuracy: 0.9933 - val_loss: 0.0314 - val_accuracy: 0.9915
Epoch 11/15
480/480 - 2s - loss: 0.0188 - accuracy: 0.9937 - val_loss: 0.0421 - val_accuracy: 0.9888
Epoch 12/15
480/480 - 2s - loss: 0.0166 - accuracy: 0.9943 - val_loss: 0.0307 - val_accuracy: 0.9912
Epoch 13/15
480/480 - 2s - loss: 0.0148 - accuracy: 0.9950 - val_loss: 0.0278 - val_accuracy: 0.9919
Epoch 14/15
480/480 - 2s - loss: 0.0155 - accuracy: 0.9948 - val_loss: 0.0270 - val_accuracy: 0.9927
Epoch 15/15
480/480 - 2s - loss: 0.0135 - accuracy: 0.9952 - val_loss: 0.0276 - val_accuracy: 0.9920

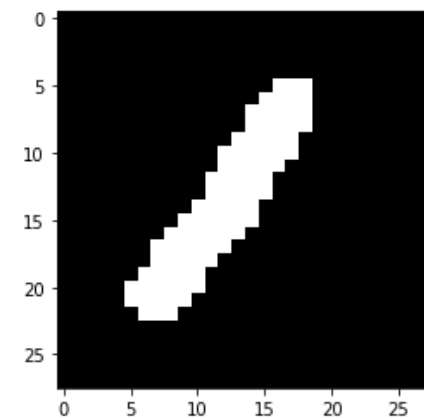
Test Result -> [0.019687438383698463, 0.9933000206947327]



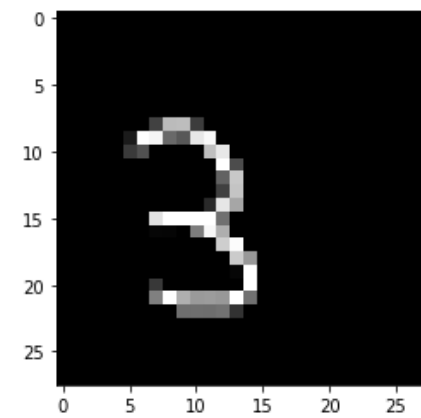
03. Keras로 MNIST 학습 및 예측 실습

```
def predict():  
    img = Image.open("input.png") Test Data 가져오기  
    img_data = np.array(img)  
  
    plt.imshow(img_data)  
    plt.show()  
  
    if backend.image_data_format() == 'channels_first':  
        input_shape = (1, 28, 28)  
        img_data = img_data.transpose(2, 0, 1)[1].reshape(1, 1, 28, 28)  
    else:  
        input_shape = (28, 28, 1) (행, 열, 채널 수). 흑백이므로 채널 수 = 1  
        img_data = img_data[:, :, 1].reshape(1, 28, 28, 1)  
  
    img_data = img_data.astype('float32') / 255.0  
  
    model = CNN(input_shape, 10)  
    model.load_weights('cnn_model_mnist.h5') Training data  
  
    output = model.predict(img_data) Predict  
    print("Answer :", np.argmax(output))
```

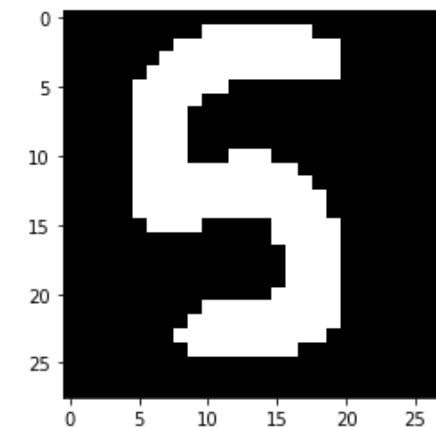
예측 실습



Answer : 1



Answer : 3



Answer : 5

감사합니다

