21 - 1 딥러닝 및 응용 과제 1

## 이미지 분류

조교 이봉석, 최원혁 tjr4090@hanyang.ac.kr gandet09@hanyang.ac.kr

#### 과제 개요

- 수업시간에 배운 다양한 방법들을 이용해서 이미지 분류 task 성능 향상.
- 세부사항
  - 제공된 base line 코드를 수정해서 성능 향상이 목표.
  - 10종류의 이미지를 각각에 맞는 class로 분류하는 것이 목표.
  - class의 종류는 airplane, automobile, bird, cat, deer, dog, frog, horse, ship, truck
  - 주어지는 데이터 (트레이닝 데이터 48,000개, 테스트 데이터 12,000개)
    - > x\_train.npy => 트레이닝 데이터, 이미지
    - ➤ y\_train.npy => 트레이닝 데이터, 각 이미지에 대한 라벨
    - ➤ x\_test.npy => 성능 측정을 위한 test 데이터, 이미지
  - 트레이닝 데이터로 학습 후 x\_test.npy을 분류한 result를 이용해서 측정된 성능으로 점수 산출.

### 성능 평가 metrics

#### F1 score

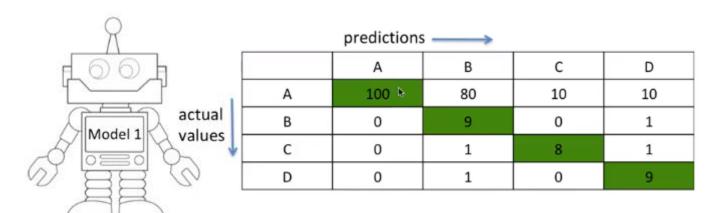
Precision : 모델이 true라고 분류한 것 중에서 실제 True인 것의 비율

Recall : 실제 True인 것 중에서 모델이 True라고 분류한 것의 비율

### 성능 평가 metrics

#### • F1 score

Precision: 모델이 true라고 분류한 것 중에서 실제 True인 것의 비율

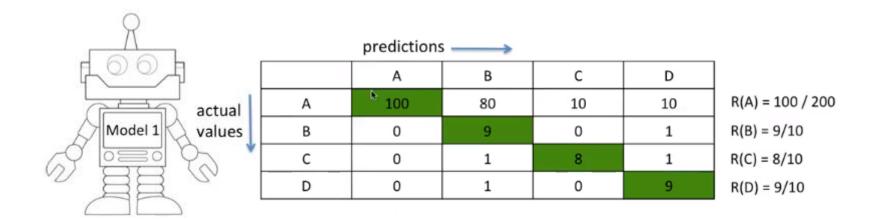


Precision = P(A) = 1 P(B) = 9/91 P(C) = 8/18 P(D) = 9/21

#### 성능 평가 metrics

#### F1 score

Recall: 실제 True인 것 중에서 모델이 True라고 분류한 것의 비율



average를 하는 방식에 따라 다양한 F1 score가 존재

• image\_show.py : 주어진 데이터 이미지를 보기 위한 코드

```
# 각 숫자 라벨별 class
     # 0: airplane
    # 1: automobile
    # 2: bird
    # 7: horse
11
12
    # 9: truck
     import matplotlib.pyplot as plt
     import numpy as np
17
     x_train = np.load("data/x_train.npy")
     y_train = np.load("data/y_train.npy")
     plt.imshow(x_train[0], interpolation="bicubic")
     plt.show()
     print(y_train[0])
```

• eval.py : x\_test 파일을 분류하여 나온 결과를 성능평가하기 위한 코드

```
import sys
from sklearn.metrics import f1_score
import numpy as np

result_path = sys.argv[1] # result.npy
GT = sys.argv[2] # "data/y_test.npy

result = np.load(result_path)
y_prediction = np.argmax(result, 1)
y_test = np.load(GT)
y_true = np.squeeze(y_test ,axis=1)

print(f1_score(y_true, y_prediction, average="weighted"))
```

• model4student.py : baseline 코드

```
import tensorflow as tf
import numpy as np
from sklearn.metrics import f1 score
learning_rate = 0.001
training epochs = 10
batch_size = 128
def batch_data(shuffled_idx, batch_size, data, labels, start_idx):
    idx = shuffled idx[start idx:start idx+batch size]
    data_shuffle = [data[i] for i in idx]
    labels shuffle = [labels[i] for i in idx]
    return np.asarray(data shuffle), np.asarray(labels shuffle)
def build_CNN_classifier(x):
    x_image = x
    W1 = tf.get_variable(name="W1", shape=[5, 5, 3, 64], initializer=tf.contrib.layers.xavier_initializer())
    b1 = tf.get_variable(name="b1", shape=[64], initializer=tf.contrib.layers.xavier_initializer())
    c1 = tf.nn.conv2d(x_image, W1, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
    11 = tf.nn.relu(tf.nn.bias add(c1, b1))
    l1_pool = tf.nn.max_pool(l1, ksize=[1, 3, 3, 1], strides=[1, 2, 2, 1], padding='SAME')
    l1 flat = tf.reshape(l1 pool, [-1, 16*16*64])
    W fc = tf.get variable(name="W fc", shape=[16*16*64, 10], initializer=tf.contrib.layers.xavier initializer())
    b_fc = tf.get_variable(name="b_fc", shape=[10], initializer=tf.contrib.layers.xavier_initializer())
    logits = tf.nn.bias_add(tf.matmul(l1_flat, W_fc), b_fc)
    hypothesis = tf.nn.softmax(logits)
    return hypothesis, logits
ckpt path = "output/"
x = tf.placeholder(tf.float32, shape=[None, 32, 32, 3])
y = tf.placeholder(tf.float32, shape=[None, 10])
x_train = np.load("data/x_train.npy")
y train = np.load("data/y train.npy")
dev num = len(x train) // 4
x_dev = x_train[:dev_num]
y_dev = y_train[:dev_num]
```

model4student.py : baseline 코드

```
48 x train = x train[dev num:]
    y train = y train[dev num:]
    y train one hot = tf.squeeze(tf.one hot(y train, 10),axis=1)
    y dev one hot = tf.squeeze(tf.one hot(y dev, 10),axis=1)
    y pred, logits = build CNN classifier(x)
    cost = tf.reduce_mean(tf.nn.softmax_cross_entropy_with_logits(labels=y, logits=logits))
     train_step = tf.train.AdamOptimizer(learning_rate).minimize(cost)
     total_batch = int(len(x_train)/batch_size) if len(x_train)%batch_size == 0 else int(len(x_train)/batch_size) + 1
     with tf.Session() as sess:
         sess.run(tf.global_variables_initializer())
         print("학습시작")
         for epoch in range(training epochs):
             print("Epoch", epoch+1)
             start = 0
             shuffled idx = np.arange(0, len(x train))
            np.random.shuffle(shuffled idx)
            for i in range(total batch):
                 batch = batch data(shuffled idx, batch size, x train, y train one hot.eval(), i*batch size)
                 sess.run(train step, feed dict={x: batch[0], y: batch[1]})
         saver = tf.train.Saver()
         saver.save(sess, ckpt path)
         saver.restore(sess, ckpt_path)
        y_prediction = np.argmax(y_pred.eval(feed_dict={x: x_dev}), 1)
         y true = np.argmax(y dev one hot.eval(), 1)
         dev_f1 = f1_score(y_true, y_prediction, average="weighted")
         print("dev 데이터 f1 score: %f" % dev_f1)
         # 밑에는 건드리지 마세요
        x_test = np.load("data/x_test.npy")
         test_logits = y_pred.eval(feed_dict={x: x_test})
         np.save("result", test_logits)
```

### 점수 산출

- 코드 (70%)
  - 파일 이름
    - model4student.py (파이썬 파일 한 개 로만 작동 가능 하도록)
  - Test
    - 작동 여부를 평가하여 점수 산출
- 보고서 (30%)
  - 코드 설명
    - 모델(코드)에 대한 설명 명시. (15%)
  - 실험결과
    - 제출한 result.npy을 통해 모델의 성능 비교 (15%)

#### 과제 조건

#### 환경

- 프로그래밍 언어 : Python 3.7, tensorflow 1.13.1버전
- OS: Windows
- 설치가 필요한 라이브러리 : sklearn, matplotlib(colab에서는 설치 필요 無)
   설치 명령어 : pip install sklearn
   pip install matplotlib
- 보고서 : **PDF**

#### • 제출 사항

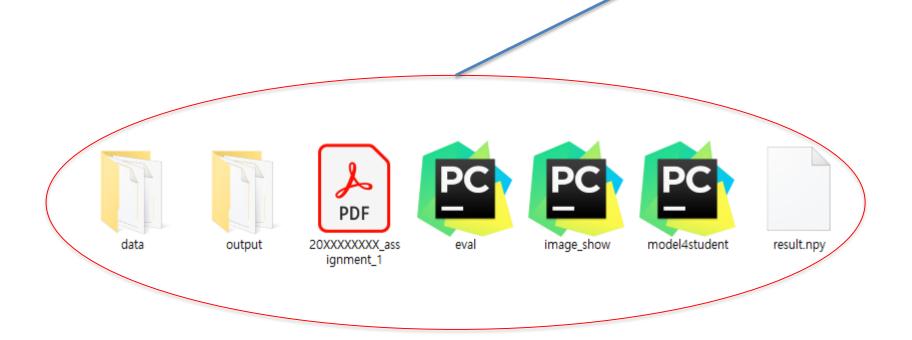
- 파이썬 파일 : model4student.py
- 결과 보고서 : 본인학번\_assignment\_1.pdf
- 결과파일 : result.npy, output 폴더
- 기타 기본 제공 파일 : eval.py, image\_show.py, data 폴더

### 주의 사항

- **파일명** 반드시 준수.
- 파일은 GitLab에 올려주세요.
- 제출 기한 : 2021.05.21 (23:59)
- 추가 제출 기한 없음.
- 점수 비중 : **코드 70% 보고서 30%**

### 주의 사항

- 제출하는 파일들을 경로대로 GitLab에 제출!
- 경로: (GitLab init 경로) (image classification) [파일]



# Thank you!