mnist-cnn

一、 主題敘述及引用資料集

- 1. 主題:手寫數字辨識
- 2. **敘述:** 匯入 mnist 手寫數字資料集,判斷資料庫中的數字為何以及是否正確。
- 3. 引用資料集:mnist
- 4. 参考網址: https://hackmd.io/@zengyu/rkRH0dw7h

二、 程式碼及修改部分資料

修改的部分會有●的圖案。

1. 匯入資料集、轉換數據及類型

```
from keras.datasets import mnist
from keras.utils import to_categorical # Corrected import
statement
import numpy as np

np.random.seed(15)

# Read MNIST data
(X_Train, y_Train), (X_Test, y_Test) = mnist.load_data()

# Translation of data
X_Train4D = X_Train.reshape(X_Train.shape[0], 28, 28,
1).astype('float32')
X_Test4D = X_Test.reshape(X_Test.shape[0], 28, 28,
1).astype('float32')
```

2. 將資料標準化

```
# Standardize feature data
X_Train4D_norm = X_Train4D / 255
X_Test4D_norm = X_Test4D /255
```

3. 將 MNIST 資料集的標籤轉換為 one-hot 編碼格式

```
from keras.utils import to_categorical

# Label Onehot-encoding

y_TrainOneHot = to_categorical(y_Train)

y_TestOneHot = to_categorical(y_Test)
```

4. 建構 CNN(卷積神經網路),建立卷積層、池化層。

```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense, Dropout, Flatten, Conv2D, MaxPool2D
model = Sequential()
# Create CN layer 1
model.add(Conv2D(filters=16,
                kernel size=(5,5),
                padding='same',
                input shape=(28,28,1),
                activation='relu',
                name='conv2d 1'))
# Create Max-Pool 1
model.add(MaxPool2D(pool size=(2,2), name='max pooling2d 1'))
# Create CN layer 2
model.add(Conv2D(filters=36,
                kernel size=(5,5),
                padding='same',
                input shape=(28, 28, 1),
                activation='relu',
                name='conv2d 2'))
# Create Max-Pool 2
model.add(MaxPool2D(pool size=(2,2), name='max pooling2d 2'))
# Create CN layer 3
model.add(Conv2D(filters=48,
                kernel size=(5,5),
                padding='same',
                input_shape=(28,28,1),
                activation='relu',
                name='conv2d 3'))
```

```
# Create Max-Pool 3
model.add(MaxPool2D(pool_size=(2,2), name='max_pooling2d_3'))
# Add Dropout layer
model.add(Dropout(0.25, name='dropout_1'))
```

● 本來只有兩層卷積,多加一層,變成三層卷積,測試準確率是否有提升。

```
from keras.models import Sequential
    from keras.layers import Dense, Dropout, Flatten, Conv2D, MaxPool2D
    model = Sequential()
    # Create CN layer 1
    model.add(Conv2D(filters=16,
                                     kernel_size=(5,5),
                                     padding='same',
                                     input_shape=(28, 28, 1),
                                     activation='relu',
                                     name='conv2d_1'))
    # Create Max-Pool 1
    model.add(MaxPool2D(pool_size=(2,2), name='max_pooling2d_1'))
    # Create CN layer 2
    model.add(Conv2D(filters=36,
                                     kernel_size=(5,5),
                                     padding='same',
                                     input_shape=(28, 28, 1),
                                     activation='relu',
                                     name='conv2d_2'))
    # Create Max-Pool 2
    model.add(MaxPool2D(pool_size=(2,2), name='max_pooling2d_2'))
    # Create CN layer 3
    model.add(Conv2D(filters=48,
                                     kernel_size=(5,5),
                                     padding='same',
                                     input_shape=(28, 28, 1),
                                     activation='relu',
                                     name='conv2d_3'))
    # Create Max-Pool 3
    model.add(MaxPool2D(pool_size=(2,2), name='max_pooling2d_3'))
    # Add Dropout layer
    model.add(Dropout(0.25, name='dropout_1'))
```

5. 建立神經網路,並查看模型。

```
model.add(Flatten(name='flatten_1'))
model.add(Dense(128, activation='relu', name='dense_1'))
model.add(Dropout(0.5, name='dropout_2'))
model.add(Dense(10, activation='softmax', name='dense_2'))
model.summary()
print("")
```

6. 定義訓練並進行訓練

將每批訓練改為500個樣本,設置為2表示輸出訓練過程的詳情(進度條等),查看每批訓練的樣本數變多是否會影響準確度。

7. 利用可視覺化圖形顯示研究過程及結果

```
import matplotlib.pyplot as plt
def plot image(image):
   fig = plt.gcf()
   fig.set size inches (2,2)
   plt.imshow(image, cmap='binary')
   plt.show()
def plot images labels predict (images, labels, prediction, idx,
num=15):
   fig = plt.gcf()
   fig.set size inches(12, 14)
   if num > 25: num = 25
   for i in range(0, num):
       ax=plt.subplot(5,5,1+i)
       ax.imshow(images[idx], cmap='binary')
       title = "l=" + str(labels[idx])
       if len(prediction) > 0:
```

```
title = "l={},p={}".format(str(labels[idx]),
str(prediction[idx]))
       else:
           title = "l={}".format(str(labels[idx]))
       ax.set title(title, fontsize=10)
       ax.set xticks([]); ax.set yticks([])
       idx+=1
   plt.show()
def show train history(train history, train, validation):
   plt.plot(train history.history[train])
   plt.plot(train history.history[validation])
   plt.title('Train History')
   plt.ylabel(train)
   plt.xlabel('Epoch')
   plt.legend(['train', 'validation'], loc='upper left')
   plt.show()
#使用函數 show train history 顯示 accuracy 在 train 與 evaluation 的差
異與 loss 在 train 與 evaluation 的差異如下:
show train history(train history, 'accuracy', 'val accuracy')
show train history(train history, 'loss', 'val loss')
```

8. 評估模型準確度及進行預測

```
scores = model.evaluate(X_Test4D_norm, y_TestOneHot)
print()
print("\t[Info] Accuracy of testing data =
{:2.1f}%".format(scores[1]*100.0))
print("\t[Info] Making prediction of X_Test4D_norm")
prediction = model.predict(X_Test4D_norm) # Making prediction and
save result to prediction
prediction = np.argmax(prediction,axis=1)
print()
print("\t[Info] Show 15 prediction result (From 220):")
print("%s\n" % (prediction[220:235]))
```

● 顯示 220 開始的前 15 筆資料

結論:更改了一些變數及新增卷積層後,準確率並沒有顯著的變化。

三、 心得

透過修改程式碼學習如何利用 CNN 來對資料庫的手寫數字進行分類, MNIST 是一個時常用於訓練各種圖像處理系統,包含 60,000 個訓練圖像和 10,000 個測試圖像,皆是灰階圖形,裡面是有 0-9 之間的數字。通過這次作業了 解到如何將 CNN 的技術應用在手寫數字的圖像辨識中,會了如何診斷和解決模 型在不同階段出現的問題。