

2021254010 이지호 딥러닝실제 13주차 과제

(과제) 프로그램 6-1과 6-2를 수행하여 결과를 정리하고, 프로그램의 동작을 설명하시오.

- 결과 정리

6-1.py

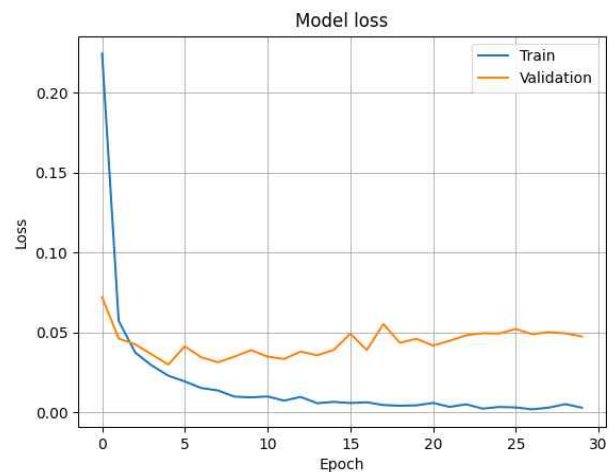
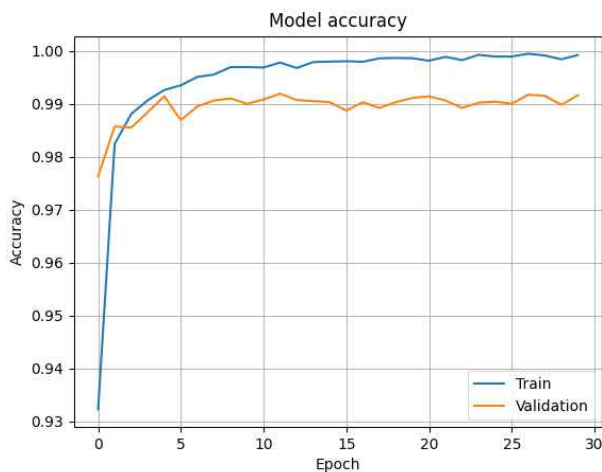
Epoch 29/30

469/469 - 14s - loss: 0.0052 - accuracy: 0.9984 - val_loss: 0.0495 - val_accuracy: 0.9898

Epoch 30/30

469/469 - 13s - loss: 0.0029 - accuracy: 0.9992 - val_loss: 0.0475 - val_accuracy: 0.9916

정확률은 99.1599977016449



6-2.py

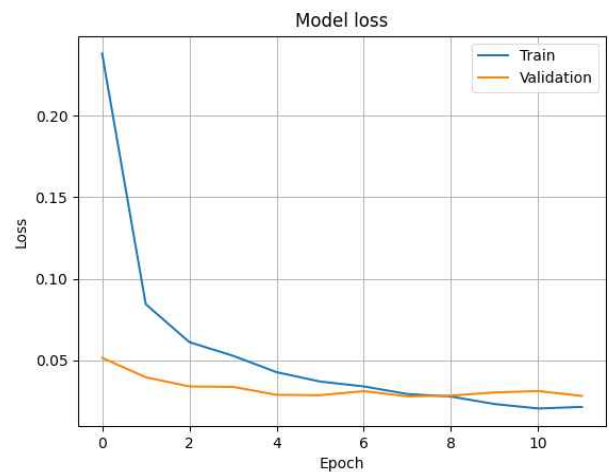
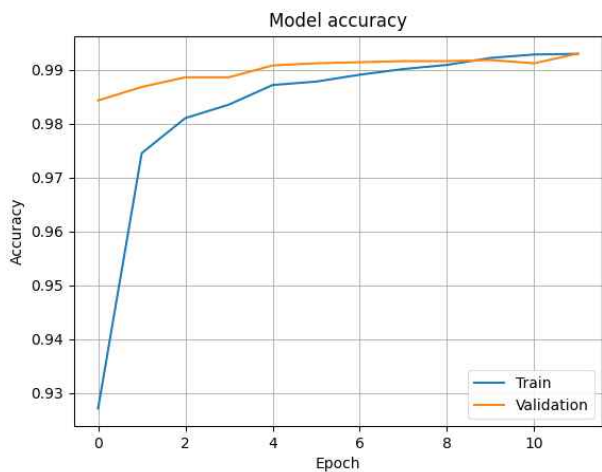
Epoch 11/12

469/469 - 36s - loss: 0.0205 - accuracy: 0.9928 - val_loss: 0.0312 - val_accuracy: 0.9912

Epoch 12/12

469/469 - 35s - loss: 0.0215 - accuracy: 0.9930 - val_loss: 0.0282 - val_accuracy: 0.9930

정확률은 99.29999709129333



- 동작 설명 (주석으로 레이어부분 설명)

6-1.py

LeNet-5 구조로 C-P-C-P-C 형식으로 레이어를 구성 하였는데 결과를 보았더니 과적합이 발생 하였습니다.

```
1 import numpy as np
2 import tensorflow as tf
3 from tensorflow.keras.datasets import mnist
4 from tensorflow.keras.models import Sequential
5 from tensorflow.keras.layers import Conv2D,MaxPooling2D,Flatten,Dense
6 from tensorflow.keras.optimizers import Adam
7
8 # MNIST 데이터셋을 읽고 신경망에 입력할 형태로 변환
9 (x_train,y_train),(x_test,y_test)= mnist.load_data()
10 x_train=x_train.reshape(60000,28,28,1)
11 x_test=x_test.reshape(10000,28,28,1)
12 x_train=x_train.astype(np.float32)/255.0
13 x_test=x_test.astype(np.float32)/255.0
14 y_train=tf.keras.utils.to_categorical(y_train,10)
15 y_test=tf.keras.utils.to_categorical(y_test,10)
16
17 # LeNet-5 신경망 모델 설계
18 cnn=Sequential()
19 cnn.add(Conv2D(6,(5,5),padding='same',activation='relu',input_shape=(28,28,1))) # 컨벌루션: 필터 사이즈 6 커널 5x5 활성화함수 relu 입력 사이즈 28x28x1
20 cnn.add(MaxPooling2D(pool_size=(2,2))) # 2x2 맥스풀링
21 cnn.add(Conv2D(16,(5,5),padding='same',activation='relu')) # 컨벌루션: 필터 사이즈 16 커널 5x5 활성화함수 relu
22 cnn.add(MaxPooling2D(pool_size=(2,2))) # 2x2 맥스풀링
23 cnn.add(Conv2D(120,(5,5),padding='same',activation='relu')) # 컨벌루션: 필터 사이즈 120 커널 5x5 활성화함수 relu
24 cnn.add(Flatten()) # 1차원배열로 변환
25 cnn.add(Dense(84,activation='relu')) # 84 출력 Dense 레이어 활성화함수 relu
26 cnn.add(Dense(10,activation='softmax')) # 10 출력 Dense 레이어 활성화함수 softmax 출력 레이어
27
28 # 신경망 모델 학습
29 cnn.compile(loss='categorical_crossentropy',optimizer=Adam(),metrics=['accuracy']) # Adam 옵티마이저로
30 hist=cnn.fit(x_train,y_train,batch_size=128,epochs=30,validation_data=(x_test,y_test),verbose=2) # cnn 학습 30 에폭 배치사이즈 128
31
32 # 신경망 모델 정확도를 평가
33 res=cnn.evaluate(x_test,y_test,verbose=0)
34 print("정확률은",res[1]*100)
35
36 import matplotlib.pyplot as plt
37
38 # 정확도 그래프
39 plt.plot(hist.history['accuracy'])
40 plt.plot(hist.history['val_accuracy'])
41 plt.title("Model accuracy")
42 plt.ylabel('Accuracy')
43 plt.xlabel('Epoch')
44 plt.legend(['Train','Validation'], loc='best')
45 plt.grid()
46 plt.show()
47
48 # 손실 함수 그래프
49 plt.plot(hist.history['loss'])
50 plt.plot(hist.history['val_loss'])
51 plt.title("Model loss")
52 plt.ylabel('Loss')
53 plt.xlabel('Epoch')
54 plt.legend(['Train','Validation'], loc='best')
55 plt.grid()
56 plt.show()
```

6-2.py

C-C-P 구조로 레이어를 구성하고 드롭아웃을 사용하여 과적합을 줄였습니다.

```
1 import numpy as np
2 import tensorflow as tf
3 from tensorflow.keras.datasets import mnist
4 from tensorflow.keras.models import Sequential
5 from tensorflow.keras.layers import Conv2D, MaxPooling2D, Flatten, Dense, Dropout
6 from tensorflow.keras.optimizers import Adam
7
8 # MNIST 데이터셋을 읽고 신경망에 입력할 형태로 변환
9 (x_train, y_train), (x_test, y_test) = mnist.load_data()
10 x_train = x_train.reshape(60000, 28, 28, 1)
11 x_test = x_test.reshape(10000, 28, 28, 1)
12 x_train = x_train.astype(np.float32) / 255.0
13 x_test = x_test.astype(np.float32) / 255.0
14 y_train = tf.keras.utils.to_categorical(y_train, 10)
15 y_test = tf.keras.utils.to_categorical(y_test, 10)
16
17 # 신경망 모델 설계
18 cnn = Sequential()
19 cnn.add(Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', input_shape=(28, 28, 1))) # 컨벌루션: 필터 사이즈 3x3, 활성화함수 relu, 입력 사이즈 28x28x1
20 cnn.add(Conv2D(64, (3, 3), activation='relu')) # 컨벌루션: 필터 사이즈 3x3, 활성화함수 relu, 입력 사이즈 28x28x1
21 cnn.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2))) # 2x2 맥스풀링
22 cnn.add(Dropout(0.25)) # 0.25비율 드롭아웃 (과적합 방지)
23 cnn.add(Flatten()) # 1차원배열로 변환
24 cnn.add(Dense(128, activation='relu')) # 128 출력 Dense 레이어, 활성화함수 relu
25 cnn.add(Dropout(0.5)) # 0.5비율 드롭아웃 (과적합 방지)
26 cnn.add(Dense(10, activation='softmax')) # 10 출력 Dense 레이어, 활성화함수 softmax, 출력 레이어
27
28 # 신경망 모델 학습
29 cnn.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer=Adam(), metrics=['accuracy']) # Adam 옵티마이저로
30 hist = cnn.fit(x_train, y_train, batch_size=128, epochs=12, validation_data=(x_test, y_test), verbose=2) # cnn 학습 30 에폭 배치사이즈 128
31
32 # 신경망 모델 정확도를 평가
33 res = cnn.evaluate(x_test, y_test, verbose=0)
34 print("정확률은", res[1]*100)
35
36 import matplotlib.pyplot as plt
37
38 # 정확도 그래프
39 plt.plot(hist.history['accuracy'])
40 plt.plot(hist.history['val_accuracy'])
41 plt.title("Model accuracy")
42 plt.ylabel("Accuracy")
43 plt.xlabel("Epoch")
44 plt.legend(['Train', 'Validation'], loc='best')
45 plt.grid()
46 plt.show()
47
48 # 손실 함수 그래프
49 plt.plot(hist.history['loss'])
50 plt.plot(hist.history['val_loss'])
51 plt.title("Model loss")
52 plt.ylabel("Loss")
53 plt.xlabel("Epoch")
54 plt.legend(['Train', 'Validation'], loc='best')
55 plt.grid()
56 plt.show()
```