

# 인공지능 과제

aws활용 인공지능 실험

21828752 이건희

# 기존코드

In [10]:

```
# 모델 생성
model.compile(
    loss='categorical_crossentropy',
    metrics=['accuracy'])

# 모델 학습
history = model.fit(X_train, Y_train, validation_data=(X_dev, Y_dev), epochs=epochs)
```

2023-06-02 11:37:51.607243: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 99878400 exceeds 10% of free system memory.

Epoch 1/5

19/19 [=====] - ETA: 0s - loss: 27.0147 - accuracy: 0.4133

2023-06-02 11:37:53.071892: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 349574400 exceeds 10% of free system memory.

19/19 [=====] - 2s 62ms/step - loss: 27.0147 - accuracy: 0.4133 - val\_loss: 9.4247 - val\_accuracy: 0.5343

Epoch 2/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 13.9993 - accuracy: 0.4733 - val\_loss: 11.8438 - val\_accuracy: 0.5019

Epoch 3/5

19/19 [=====] - 1s 28ms/step - loss: 8.7962 - accuracy: 0.6083 - val\_loss: 18.7785 - val\_accuracy: 0.5852

Epoch 4/5

19/19 [=====] - 0s 25ms/step - loss: 10.8831 - accuracy: 0.5360 - val\_loss: 6.7494 - val\_accuracy: 0.6367

Epoch 5/5

19/19 [=====] - 0s 27ms/step - loss: 8.8431 - accuracy: 0.6517 - val\_loss: 1.8967 - val\_accuracy: 0.7957

In [12]:

```
# 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 0s 4ms/step - loss: 2.0999 - accuracy: 0.7533

Test loss: 2.09993839263916

Test accuracy: 0.753333330154419

2023-06-02 11:37:56.191017: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 49939200 exceeds 10% of free system memory.

# learning\_rate 추가 0.001

```
In [11]: # 모델 생성
model.compile(loss='categorical_crossentropy',
              optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.001),
              metrics=['accuracy'])

# 모델 학습
history = model.fit(X_train, Y_train, validation_data=(X_dev, Y_dev), epochs=epochs)
```

Epoch 1/5

2023-06-02 11:45:56.869430: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 99878400 exceeds 10% of free system memory.

13/19 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 19.9001 - accuracy: 0.3245

2023-06-02 11:45:58.063950: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 349574400 exceeds 10% of free system memory.

19/19 [=====] - 2s 75ms/step - loss: 15.3804 - accuracy: 0.3667 - val\_loss: 5.4147 - val\_accuracy: 0.6329

Epoch 2/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 4.9668 - accuracy: 0.5917 - val\_loss: 3.4049 - val\_accuracy: 0.6495

Epoch 3/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 2.6876 - accuracy: 0.7133 - val\_loss: 2.9594 - val\_accuracy: 0.7038

Epoch 4/5

19/19 [=====] - 0s 27ms/step - loss: 1.6678 - accuracy: 0.7583 - val\_loss: 2.0738 - val\_accuracy: 0.7405

Epoch 5/5

19/19 [=====] - 0s 27ms/step - loss: 1.5183 - accuracy: 0.7633 - val\_loss: 1.9114 - val\_accuracy: 0.7024

```
In [13]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 0s 4ms/step - loss: 1.6998 - accuracy: 0.7233

Test loss: 1.6997570991516113

Test accuracy: 0.7233333587646484

# leaning\_late 추가 0.001 결과

추가전: 모델 학습률이 0.6517 / 성능 평가 : 0.7533

추가후: 모델 학습률이 0.7633 / 성능 평가 : 0.7523

결론 : 모델 학습률이 초기코드에서  $0.6517 > 0.7633$  으로 0.1116으로 증가하는 반면  
성능평가는  $0.7533 > 0.7523$ 으로 0.001 감소함

# learning\_rate 추가 0.003

```
In [18]: # 모델 생성
model.compile(loss='categorical_crossentropy',
              optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.003),
              metrics=['accuracy'])

# 모델 학습
history = model.fit(X_train, Y_train, validation_data=(X_dev, Y_dev), epochs=epochs)
```

Epoch 1/5

2023-06-02 11:48:03.396681: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 99878400 exceeds 10% of free system memory.

13/19 [=====>.....] - ETA: 0s - loss: 26.5361 - accuracy: 0.5529

2023-06-02 11:48:04.677782: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 349574400 exceeds 10% of free system memory.

19/19 [=====] - 2s 59ms/step - loss: 19.5741 - accuracy: 0.5950 - val\_loss: 2.0503 - val\_accuracy: 0.7895

Epoch 2/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 1.7750 - accuracy: 0.8317 - val\_loss: 2.7479 - val\_accuracy: 0.7800

Epoch 3/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 2.1448 - accuracy: 0.7900 - val\_loss: 1.3467 - val\_accuracy: 0.8424

Epoch 4/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 1.7921 - accuracy: 0.8250 - val\_loss: 1.8814 - val\_accuracy: 0.8186

Epoch 5/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 1.5341 - accuracy: 0.8267 - val\_loss: 0.9750 - val\_accuracy: 0.8776

```
In [20]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 0s 10ms/step - loss: 1.2579 - accuracy: 0.8667

Test loss: 1.2579460144042969

Test accuracy: 0.8666666746139526

# leaning\_late 추가 0.003 결과

추가전: 모델 학습률이 0.6517 / 성능 평가 : 0.7533

추가후: 모델 학습률이 0.8267 / 성능 평가 : 0.8666

결론 : 모델 학습률이 초기코드에서  $0.6517 > 0.8267$  으로 0.175으로 증가하고  
성능평가는  $0.7533 > 0.8666$  으로 0.1133으로 증가함

# learning\_rate 추가 0.005

```
In [25]: # 모델 생성
model.compile(loss='categorical_crossentropy',
              optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.005),
              metrics=['accuracy'])

# 모델 학습
history = model.fit(X_train, Y_train, validation_data=(X_dev, Y_dev), epochs=epochs)
```

Epoch 1/5

2023-06-02 11:49:55.744883: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] Allocation of 99878400 exceeds 10% of free system memory.

19/19 [=====] - 2s 78ms/step - loss: 36.5073 - accuracy: 0.5583 - val\_loss: 12.5004 - val\_accuracy: 0.6614

Epoch 2/5

19/19 [=====] - 0s 27ms/step - loss: 7.3771 - accuracy: 0.7633 - val\_loss: 6.2105 - val\_accuracy: 0.7557

Epoch 3/5

19/19 [=====] - 0s 26ms/step - loss: 3.1344 - accuracy: 0.8200 - val\_loss: 2.6671 - val\_accuracy: 0.8424

Epoch 4/5

19/19 [=====] - 0s 24ms/step - loss: 2.7893 - accuracy: 0.8400 - val\_loss: 3.6379 - val\_accuracy: 0.8014

Epoch 5/5

19/19 [=====] - 0s 25ms/step - loss: 2.9604 - accuracy: 0.8500 - val\_loss: 6.2085 - val\_accuracy: 0.7505

```
In [27]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 0s 9ms/step - loss: 5.3906 - accuracy: 0.7733

Test loss: 5.390617370605469

Test accuracy: 0.7733333110609326

# leaning\_late 0.003 에 배치사이즈 32추가

```
In [33]: model.compile(loss='categorical_crossentropy',
                      optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.003),
                      metrics=['accuracy'])

# 모델 학습
history = model.fit(X_train, Y_train, validation_data=(X_dev, Y_dev), epochs=epochs, batch_size=32)

Epoch 1/5
19/19 [=====] - 6s 266ms/step - loss: 61.3160 - accuracy: 0.3917 - val_loss: 6.0636 - val_accuracy: 0.6143
Epoch 2/5
19/19 [=====] - 4s 236ms/step - loss: 12.8298 - accuracy: 0.4450 - val_loss: 0.7628 - val_accuracy: 0.7443
Epoch 3/5
19/19 [=====] - 4s 235ms/step - loss: 2.3387 - accuracy: 0.4017 - val_loss: 1.0407 - val_accuracy: 0.4295
Epoch 4/5
19/19 [=====] - 4s 237ms/step - loss: 1.0563 - accuracy: 0.3983 - val_loss: 0.8800 - val_accuracy: 0.5733
Epoch 5/5
19/19 [=====] - 4s 236ms/step - loss: 1.0565 - accuracy: 0.4083 - val_loss: 1.0580 - val_accuracy: 0.3924
```

```
optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.003),
metrics=['accuracy'])

# 모델 학습
history = model.fit(X_train, Y_train, validation_data=(X_dev, Y_dev), epochs=epochs)
```

```
Epoch 1/5
19/19 [=====] - 6s 266ms/step - loss: 66.7656 - accuracy: 0.3817 - val_loss:
Epoch 2/5
19/19 [=====] - 4s 231ms/step - loss: 13.6219 - accuracy: 0.4033 - val_loss: 0.8307 - val_accuracy: 0.6557
Epoch 3/5
19/19 [=====] - 4s 238ms/step - loss: 1.0456 - accuracy: 0.4733 - val_loss: 0.8734 - val_accuracy: 0.6290
Epoch 4/5
19/19 [=====] - 4s 230ms/step - loss: 1.0123 - accuracy: 0.4533 - val_loss: 0.8522 - val_accuracy: 0.6000
Epoch 5/5
19/19 [=====] - 4s 232ms/step - loss: 1.0002 - accuracy: 0.4417 - val_loss: 0.8103 - val_accuracy: 0.6214
```

**배치사이즈를 추가하여 비  
교과정에서 유의미한 차이  
를 확인하지 못하여 없는상  
태로 진행**



# leaning\_late 추가 0.005 결과

추가전: 모델 학습률이 0.6517 / 성능 평가 : 0.7533

추가후: 모델 학습률이 0.8500 / 성능 평가 : 0.7733

결론 : 모델 학습률이 초기코드에서  $0.6517 > 0.8500$  으로 0.1983으로 증가하고  
성능평가는  $0.7533 > 0.7733$ 으로 0.2 증가함

# leaning\_late 추가 결론

In [12]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 0s 4ms/step - loss: 2.0999 - accuracy: 0.7533
Test loss: 2.0999389263916
Test accuracy: 0.75333330154419
```

In [13]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 0s 4ms/step - loss: 1.6998 - accuracy: 0.7233
Test loss: 1.6997570991516113
Test accuracy: 0.7233333587616113
```

In [20]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 0s 10ms/step - loss: 1.2579 - accuracy: 0.8667
Test loss: 1.2579460144042969
Test accuracy: 0.8666666746139526
```

In [27]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 0s 9ms/step - loss: 5.3906 - accuracy: 0.7733
Test loss: 5.390617370605469
Test accuracy: 0.7733333110809326
```

가장 성능이 좋은 경우는  
leaning\_late 를 0.003로 한  
경우로 판단되어 이후로 은  
닉계층과 드롭아웃을 수행  
할때 leaning\_late를 0.003  
로 사용했음

# 은닉층 및 드롭아웃(기본코드)

```
In [9]: # 신경망 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name = 'FirstModel')

model = tf.keras.Sequential(name='SingleLayerPerceptron')
model.add(tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Flatten')) # 입력층
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output')) # 출력층

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

```
2023-06-02 11:44:07.622002: E tensorflow/compiler/xla/stream_executor/cuda/cuda_driver.cc:266] failed call to cuInit: CUDA_ERROR_NO_DEVICE
E: no CUDA-capable device is detected
```

Model: "SingleLayerPerceptron"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Flatten (Flatten)	(None, 41616)	0
Output (Dense)	(None, 3)	124851

```
=====
Total params: 124,851
Trainable params: 124,851
Non-trainable params: 0
=====
```

# 은닉층 및 드롭아웃(은닉층+1드롭아웃+1)

```
In [48]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='SingleLayerPerceptron')
model.add(tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Flatten')) # 입력층
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1')) # 은닉층
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.5)) # 드롭아웃을 통한 정규화
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output')) # 출력층

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

Model: "SingleLayerPerceptron"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Flatten (Flatten)	(None, 41616)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	10653952
dropout_4 (Dropout)	(None, 256)	0
Output (Dense)	(None, 3)	771

-----  
Total params: 10,654,723  
Trainable params: 10,654,723  
Non-trainable params: 0  
-----

은닉층을 1개 추가하였고  
드롭아웃을 0.5를 해주었다

결과 : 성능이 기존 0.7733 >  
0.6133으로 0.16 감소함

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 0s 24ms/step - loss: 0.7845 - accuracy: 0.6133  
Test loss: 0.7844974994659424  
Test accuracy: 0.6133333444595337

# 은닉층 및 드롭아웃(은닉층+2드롭아웃없음)

```
In [64]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='SingleLayerPerceptron')
model.add(tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Flatten')) # 입력층
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1')) # 은닉층

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2')) # 은닉층

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output')) # 출력층

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

Model: "SingleLayerPerceptron"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Flatten (Flatten)	(None, 41616)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	10653952
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
Output (Dense)	(None, 3)	387

```
=====
Total params: 10,687,235
Trainable params: 10,687,235
Non-trainable params: 0
=====
```

```
In [67]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 0s 17ms/step - loss: 0.6658 - accuracy: 0.8433
Test loss: 0.6657990217208862
Test accuracy: 0.84333333039283752
```

은닉층을 2개 추가하였고  
드롭아웃을 제거하였다

결과 : 성능이 기존 0.7733 >  
0.8433으로 0.7 증가함

# 은닉층 및 드롭아웃(은닉층+2드롭아웃+2)

```
In [32]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='SingleLayerPerceptron')
model.add(tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Flatten')) # 입력층
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1')) # 은닉층
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.5)) # 드롭아웃을 통한 정규화
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2')) # 은닉층
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.5)) # 드롭아웃을 통한 정규화
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output')) # 출력층

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

Layer (type)	Output Shape	Param #
Flatten (Flatten)	(None, 41616)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	10653952
dropout (Dropout)	(None, 256)	0
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
dropout_1 (Dropout)	(None, 128)	0
Output (Dense)	(None, 3)	387
-----		
Total params: 10,687,235		
Trainable params: 10,687,235		
Non-trainable params: 0		
-----		

은닉층을 2개 추가하였고  
드롭아웃을 0.5로 계층마다  
추가하였다  
결과 : 커널이 터지고 사진  
을 못찍었지만 드롭아웃이  
없는 경우가 성능이 더 좋  
아서 사진을 못찍음

# 은닉층 및 드롭아웃(은닉층+2드롭아웃+2)

```
In [72]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='SingleLayerPerceptron')
model.add(tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Flatten')) # 입력층
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1')) # 은닉층

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2')) # 은닉층
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=64, activation='relu', name='Hidden3')) # 은닉층

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output')) # 출력층

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

Model: "SingleLayerPerceptron"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Flatten (Flatten)	(None, 41616)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	10653952
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
Hidden3 (Dense)	(None, 64)	8256
Output (Dense)	(None, 3)	195

```
=====
Total params: 10,695,299
Trainable params: 10,695,299
Non-trainable params: 0
=====
```

```
In [75]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 0s 30ms/step - loss: 0.5479 - accuracy: 0.8300
Test loss: 0.5478652119636536
Test accuracy: 0.8299999833106995
```

은닉층을 3개 추가하였고  
드롭아웃을 재거하였다

결과 : 성능이 기존 0.7733 >  
0.8299으로 0.566 증가함

# 은닉층 및 드롭아웃 결과

성능 평가 기준으로

은닉층이  $1 > 2 > 3$  으로 실험한결과 2개인경우가 가장 성능평가가 좋음  
드롭아웃의 경우 은닉층 사이사이 넣는것보다는 마지막에 한번 넣거나 없는경우가  
성능평가가 가장 좋았음



# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (CNN변경코드)

```
In [9]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='ConvolutionalNeuralNetwork')
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation='relu', input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output'))

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

2023-06-02 12:22:42.956557: E tensorflow/compiler/xla/stream\_executor/cuda/cuda\_driver.cc:266] failed call to cuInit: CUDA\_ERROR\_NO\_DEVICE

E: no CUDA-capable device is detected

2023-06-02 12:22:43.094676: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] All

2023-06-02 12:22:43.180754: W tensorflow/tsl/framework/cpu\_allocator\_impl.cc:83] All

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Flatten (Flatten)	(None, 49152)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	126976
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32768
Output (Dense)	(None, 3)	3

Total params: 12,635,843  
Trainable params: 12,635,843  
Non-trainable params: 0

CNN으로 변경하고 은닉층  
을 2개 사용하여 드롭아웃  
을 재거했다

결과 : 평가성능이 0.8433 >  
0.8899로 0.466 증가함

In [12]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가

```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
```

```
print("Test loss:", score[0])
```

```
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 1s 145ms/step - loss: 0.4592 - accuracy: 0.8900

Test loss: 0.45921334624290466

Test accuracy: 0.8899999856948853

# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (드롭아웃조절)

```
In [9]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='ConvolutionalNeuralNetwork')
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation='relu', input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.1)) # 드롭아웃을 통한 정규화

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.1)) # 드롭아웃을 통한 정규화

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output'))

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

2023-06-02 12:38:17.112444: E tensorflow/compiler/xla/stream\_executor/cuda/cuda\_driver.cc:266] failed call to cuInit:  
E: no CUDA-capable device is detected

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Flatten (Flatten)	(None, 49152)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	12583168
dropout (Dropout)	(None, 256)	0
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
dropout_1 (Dropout)	(None, 128)	0
Output (Dense)	(None, 3)	387

Total params: 12,635,843  
Trainable params: 12,635,843  
Non-trainable params: 0

드롭아웃을 0.1으로 은닉계  
층마다 추가해줌  
결과 : 추가전 성능평가  
0.8899 > 0.8733 으로 0.166  
감소됐다

```
In [12]: # 정확도 및 손실율을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 1s 136ms/step - loss: 0.4690 - accuracy: 0.8733  
Test loss: 0.4689714014530182  
Test accuracy: 0.8733333349227905

# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (드롭아웃조절)

```
In [25]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='ConvolutionalNeuralNetwork')
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation='relu', input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.3)) # 드롭아웃을 통한 정규화

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.3)) # 드롭아웃을 통한 정규화

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output'))

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Flatten (Flatten)	(None, 49152)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	12583168
dropout_2 (Dropout)	(None, 256)	0
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
dropout_3 (Dropout)	(None, 128)	0
Output (Dense)	(None, 3)	387

-----  
Total params: 12,635,843  
Trainable params: 12,635,843  
Non-trainable params: 0  
-----

드롭아웃을 0.3으로 은닉계  
층마다 추가해줌  
결과 : 추가전 성능평가  
0.8899 > 0.8766 으로 0.133  
감소됐다

```
In [28]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 1s 137ms/step - loss: 0.3273 - accuracy: 0.8767  
Test loss: 0.32732757925987244  
Test accuracy: 0.8766666650772095

# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (드롭아웃조절)

```
In [17]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='ConvolutionalNeuralNetwork')
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation='relu', input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.5)) # 드롭아웃을 통한 정규화

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.5)) # 드롭아웃을 통한 정규화

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output'))

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Flatten (Flatten)	(None, 49152)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	12583168
dropout (Dropout)	(None, 256)	0

Hidden2 (Dense)  
dropout\_1 (Dropout)  
Output (Dense)

=====  
Total params: 12,635,843  
Trainable params: 12,635,843  
Non-trainable params: 0

```
In [20]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 1s 136ms/step - loss: 0.2599 - accuracy: 0.9100  
Test loss: 0.25986477732658386  
Test accuracy: 0.9100000262260437

드롭아웃을 0.5으로 은닉계  
층마다 추가해줌  
결과 : 추가전 성능평가  
0.8899 > 0.9100 으로 0.201  
증가됐다

# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (CNN계층조절)

```
warnings.warn(

In [9]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='ConvolutionalNeuralNetwork')
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation='relu', input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=128, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv3'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool3'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.2)) # 드롭아웃 비율 조절
model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1'))

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2'))

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output'))

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

```
2023-06-02 12:55:15.509122: E tensorflow/compiler/xla/stream_executor/cuda/cuda_driver.cc:286] failed call to cuInit:
ERROR: NO_DEVICE: no CUDA-capable device is detected
```

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Conv3 (Conv2D)	(None, 22, 30, 128)	73656
MaxPool3 (MaxPooling2D)	(None, 11, 15, 128)	0
dropout (Dropout)	(None, 11, 15, 128)	0
Flatten (Flatten)	(None, 21120)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	5406976
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
Output (Dense)	(None, 3)	387

```
=====
Total params: 5,533,507
Trainable params: 5,533,507
Non-trainable params: 0
```

```
In [12]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

```
10/10 [=====] - 2s 159ms/step - loss: 0.2367 - accuracy: 0.9133
Test loss: 0.23669637739658356
Test accuracy: 0.9133333563804626
```

CNN계층을 3개로 추가해주고 드롭아웃을 0.2로 CNN계층의 마지막에 추가해줬다, 은닉계층은 2개로 설정함  
결과: CNN계층 1개 은닉계층 2개 드롭아웃 없는경우의 기점으로 0.8433 > 0.9133 으로 0.7 증가됐다

# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (CNN계층조절)

```
In [9]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name="ConvolutionalNeuralNetwork")
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation="relu", input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation="relu", name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=128, kernel_size=(3, 3), activation="relu", name='Conv3'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool3'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=256, kernel_size=(3, 3), activation="relu", name='Conv4'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool4'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.2)) # 드롭아웃 비율 조절
model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation="relu", name='Hidden1'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation="relu", name='Hidden2'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation="softmax", name='Output'))

# 성능을 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

2023-06-02 13:02:43.788203: E tensorflow/compiler/xla/stream\_executor/cuda/cuda\_driver.cc:266] failed call to cuInit: CUDA\_ERROR\_NO\_DEVICE: no CUDA-capable device is detected

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Conv3 (Conv2D)	(None, 22, 30, 128)	73856
MaxPool3 (MaxPooling2D)	(None, 11, 15, 128)	0
Conv4 (Conv2D)	(None, 9, 13, 256)	295168
MaxPool4 (MaxPooling2D)	(None, 4, 6, 256)	0
dropout (Dropout)	(None, 4, 6, 256)	0
Flatten (Flatten)	(None, 6144)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	1573120
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
Output (Dense)	(None, 3)	387

Total params: 1,994,819  
Trainable params: 1,994,819  
Non-trainable params: 0

CNN계층을 하나더 추가해줘보  
았다

결과 : CNN계층 1개 은닉계층 2  
개 드롭아웃 없는경우의 기점  
으로 0.8433 > 0.8500 으로 0.067  
증가됐다

이전실험보다는 0.9133 >  
0.8500으로 0.633 감소되었다

```
In [12]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 2s 174ms/step - loss: 0.3901 - accuracy: 0.8500  
Test loss: 0.39005571603775024  
Test accuracy: 0.8500000238418579

# CNN으로 변경 및 드롭아웃 수치 및 위치 조절 (드롭아웃 위치 조절)

```
In [9]: # 모델 생성
model = tf.keras.Sequential(name='ConvolutionalNeuralNetwork')
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=32, kernel_size=(3, 3), activation='relu', input_shape=(n_H, n_W, 3), name='Conv1'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool1'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv2'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool2'))
model.add(tf.keras.layers.Conv2D(filters=128, kernel_size=(3, 3), activation='relu', name='Conv3'))
model.add(tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2), name='MaxPool3'))

model.add(tf.keras.layers.Flatten(name='Flatten'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=256, activation='relu', name='Hidden1'))

model.add(tf.keras.layers.Dense(units=128, activation='relu', name='Hidden2'))
model.add(tf.keras.layers.Dropout(0.2)) # 드롭아웃 비율 조절
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=3, activation='softmax', name='Output'))

# 생성된 신경망 모델 구조 출력
model.summary()
```

2023-06-02 13:10:10.864395: E tensorflow/compiler/xla/stream\_executor: no CUDA-capable device is detected

Model: "ConvolutionalNeuralNetwork"

Layer (type)	Output Shape	Param #
Conv1 (Conv2D)	(None, 100, 134, 32)	896
MaxPool1 (MaxPooling2D)	(None, 50, 67, 32)	0
Conv2 (Conv2D)	(None, 48, 65, 64)	18496
MaxPool2 (MaxPooling2D)	(None, 24, 32, 64)	0
Conv3 (Conv2D)	(None, 22, 30, 128)	73656
MaxPool3 (MaxPooling2D)	(None, 11, 15, 128)	0
Flatten (Flatten)	(None, 21120)	0
Hidden1 (Dense)	(None, 256)	5406976
Hidden2 (Dense)	(None, 128)	32896
dropout (Dropout)	(None, 128)	0
Output (Dense)	(None, 3)	387

=====  
Total params: 5,533,507  
Trainable params: 5,533,507  
Non-trainable params: 0  
=====

In [12]: # 정확도 및 손실률을 기준으로 모델 성능 평가

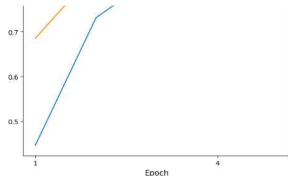
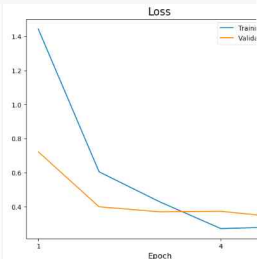
```
score = model.evaluate(X_test, Y_test)
print("Test loss:", score[0])
print("Test accuracy:", score[1])
```

10/10 [=====] - 2s 160ms/step - loss: 0.2118 - accuracy: 0.9200

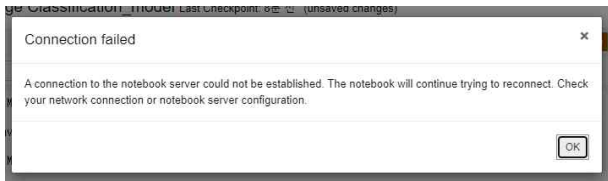
Test loss: 0.21181893348693848

Test accuracy: 0.9200000166893005

CNN계층을 3개 은닉층을 2개  
드롭아웃을 은닉층의 마지막에  
두고 실험해봤다  
결과 : CNN계층 1개 은닉계층 2  
개 드롭아웃 없는경우의 기점  
으로 0.8433 > 0.9200 으로 0.767  
증가됐다



# 그리고



**추가적으로 고치던도중 서버가 멈춰버렸다..  
과제가 나오고 8~10시 간에 자주 일정이있어서 시간이  
부족하여 실험을 더많이 못한부분이좀 아쉬웠다.**



# 결론

CNN 계층 1개, 은닉 계층 2개, 드롭아웃 없는 경우의 성능 평가 0.8433과 비교하여

CNN 계층 3개, 은닉 계층 2개, 은닉 계층의 마지막에 드롭아웃을 추가한 경우의 성능 평가가 0.9200으로 크게 증가하였다.

실험과정에서의 성능평가중 가장 높은 확율을 선택하면  
최종 모델은 CNN 계층 3개, 은닉 계층 2개, 은닉 계층의 마지막에 드롭아웃을 추가한 설정으로 0.9200의 성능을 가지는 모델을 선택하게 됐다.

# 느낀점

하이퍼파라미터 조정의 중요성: 실험을 통해 하이퍼파라미터인 학습률과 `learning_rate`의 조정이 모델의 성능에 큰 영향을 미친 것을 알 수 있었습니다. 올바른 하이퍼파라미터 값을 찾는 것이 모델 성능 향상에 중요한 요소라는 것을 깨달았습니다.

드롭아웃의 효과: 드롭아웃은 과적합을 방지하고 일반화 성능을 향상시키는데 효과적인 방법임을 확인했습니다. 하지만 드롭아웃을 너무 많이 적용하면 성능이 저하될 수 있다는 점도 발견했습니다.

모델 복잡도와 성능: CNN 계층과 은닉 계층의 개수를 조정하면 모델의 복잡도와 성능 간의 관계를 확인할 수 있었습니다. 모델이 복잡해질수록 성능이 향상되지만, 일정 수준 이상으로 복잡해지면 오히려 성능이 감소할 수 있다는 점을 알게 되었습니다.

실험 결과의 일관성: 실험 결과가 항상 일관되지 않는다는 점을 인지했습니다. 동일한 조건에서 실험을 반복해도 성능이 조금씩 변할 수 있으며, 이는 랜덤 요소와 데이터의 특성에 따른 영향이 있을 수 있음을 이해했습니다.