컴퓨터 비전 기반 운전까 상태 모니터링

프로젝트 개요

• Kaggle의 State Farm Distracted Driver Detection데이터셋을 활용하여 운전자의 현재 상태와 행동을 분류하는 모델을 만들어봅니다.

• 운전자의 강태를 분류하는데 /가용되는 데이터셋의 특성을 파악하고 적절한 모델을 갠택합니다.

• 이 분류 모델을 통해게 운전자의 행동과 상태를 10가지로 분류합니다.

O1. GIOIEI供

데이터셋 다운 받기 탐색적 데이터 분석 데이터 증식

데이터셋 다운 받기

p002

p002



jpg, csv

c0

img_44733.jpg

img_72999.jpg

4.31 GB ▶ □ imgs □ driver_imgs_list.csv □ sample_submission.csv

Data Explorer

Kaggle에/H

state-farm-distracted-driver-detection.zip 파일을 다운로드 받은 뒤 압축 파일을 풀어줍니다.

Kaggle 데이터셋 꾸고

Summary

▶ □ 102k files

14 columns

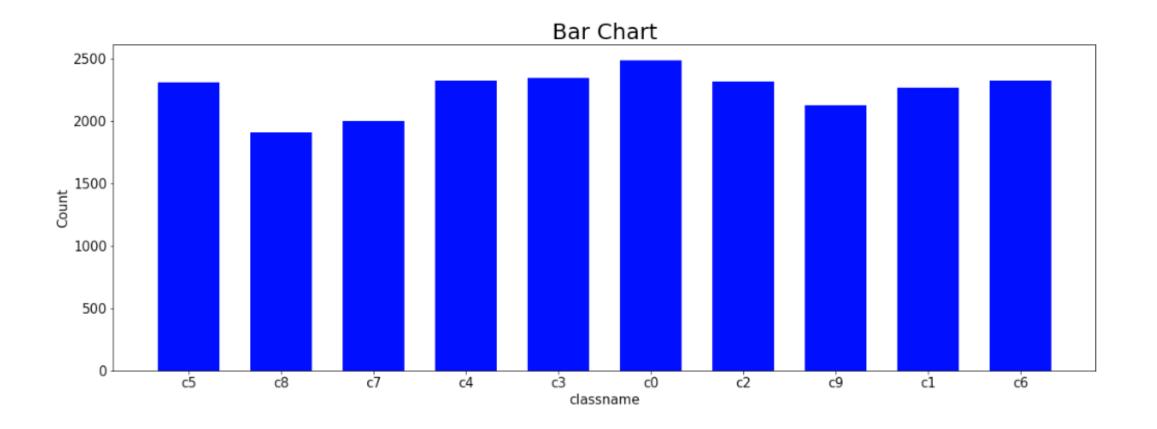
https://www.kaggle.com/competitions/state-farm-distracted-driver-detection

탐색적 데이터 분석 (EDA)

| 클래스 | 레이블 |
|------------|------------------------------|
| сО | safe driving |
| cl | texting – right |
| c2 | talking on the phone – right |
| с3 | texting – left |
| с4 | talking on the phone – left |
| c 5 | operating the radio |
| с6 | drinking |
| с7 | reaching behind |
| с8 | hair and makeup |
| с9 | talking to passenger |



탐쌕쩍 데이터 분색 (EDA)



| class | image |
|-------|-------|
| c0 | 2489 |
| c1 | 2267 |
| c2 | 2317 |
| c3 | 2346 |
| c4 | 2326 |
| c5 | 2312 |
| c6 | 2325 |
| c7 | 2002 |
| c8 | 1911 |
| с9 | 2129 |

클래스간 이미지의 수는 크게 차이 나지 않습니다.

회소 클래스: 1911장

회대 클래스 : 2489장

데이터 증식과 이미지 크기

이 데이터셋은 각 클래스별 이미지의 수와 클래스별 데이터의 균형을 고려했을 때 추가적인 데이터 증식을 하지 않아도 좋을 것으로 판단됩니다.

데이터셋 원본 이미지의 크기는 640×480이며, CNN 모델에 입력되는 이미지의 크기는 128×128로 설정합니다.

CNN의 모델에 입력되는 이미지의 크기는 변경해가며 적당한 크기를 찾는 작업이 필요합니다. 만일 128×128 크기와 256×256 크기의 이미지의 결과가 크게 차이 나지 않는 경우에는 128×128로 갤정하는 것이 좋을 수 있습니다.

02. 딥러닝 모델

CNN을 끽접 구생하여 //\용

CNN을 끽접 구생하여 학습

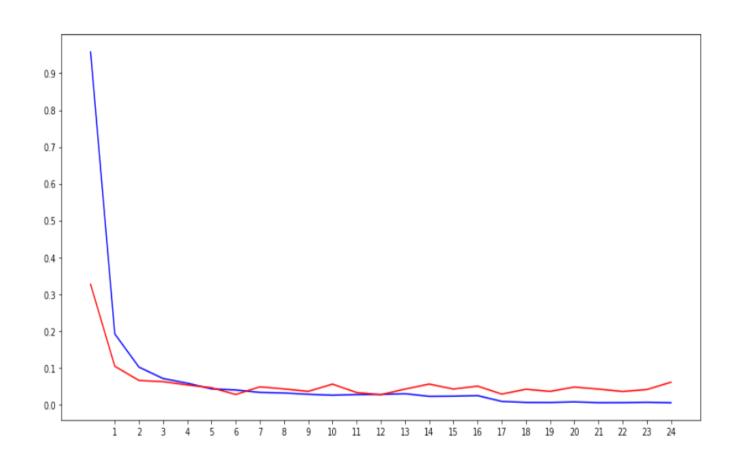
```
model = Sequential()
model.add(Conv2D(filters=64, kernel_size=2, padding='same', activation='relu', input_shape=input_shape,
kernel_initializer='qlorot_normal'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=2))
model.add(Conv2D(filters=128, kernel_size=2, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='glorot_normal'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=2))
model.add(Conv2D(filters=256, kernel_size=2, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='glorot_normal'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=2))
model.add(Conv2D(filters=512, kernel_size=2, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='glorot_normal'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=2))
model.add(Dropout(0.5))
                                                                                        kernel_initializer='glorot_normal'
model.add(Flatten())
                                                                                              Xavier Initializer를 의미한다.
model.add(Dense(500, activation='relu', kernel_initializer='glorot_normal'))
model.add(Dropout(0.5))
model.add(Dense(classes, activation='softmax', kernel_initializer='glorot_normal'))
```

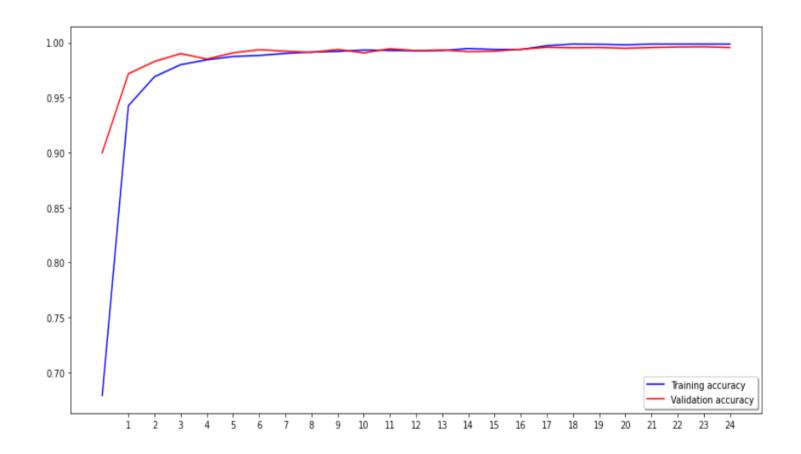
CNN을 끽접 구성하여 학습

콜백함수 갤정

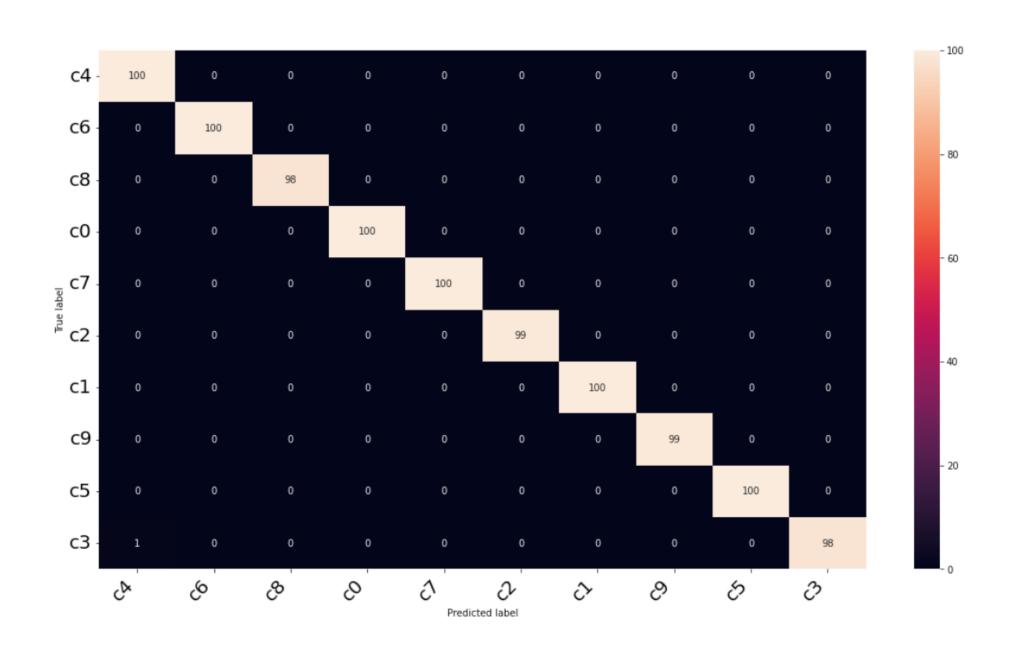
```
from tensorflow.keras.callbacks import EarlyStopping, ModelCheckpoint, ReduceLROnPlateau
filepath = os.path.join(MODEL_PATH,"distracted-{epoch:02d}-{val_accuracy:.2f}.hdf5")
# val_accuracy 기준으로 val_acc가 가장 높을때 모델을 저장한다.
mc = ModelCheckpoint(filepath, monitor='val_accuracy', mode='auto', verbose=1, save_best_only=True)
# val_accuracy 기준으로 10 epoch동안 더 높은 val_acc가 나타나지 않을 경우 학습을 종료한다.
es = EarlyStopping(monitor='val_accuracy', patience=10)
# 'val_accuracy'가 Sepoch동안 감소하지 않으면 learningRate를 0.5(절반)로 줄인다. 그런데 최소값은 min_lr만큼까지 줄인다.
rlr = ReduceLROnPlateau(monitor='val_accuracy', patience=5, factor=0.5, min_lr=0.0001)
callbacks_list = [mc, es, rlr]
```

CNN을 끽접 구생하여 학습





CNN을 끽접 구생하여 학습



Accuracy: 0.995541

Precision: 0,995570

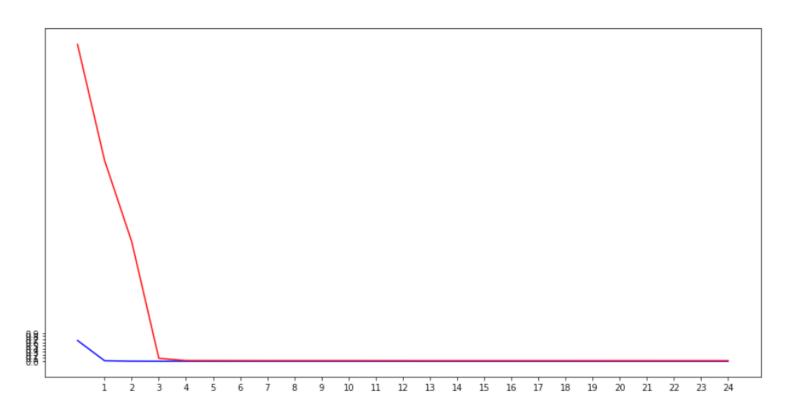
Recall: 0.995541

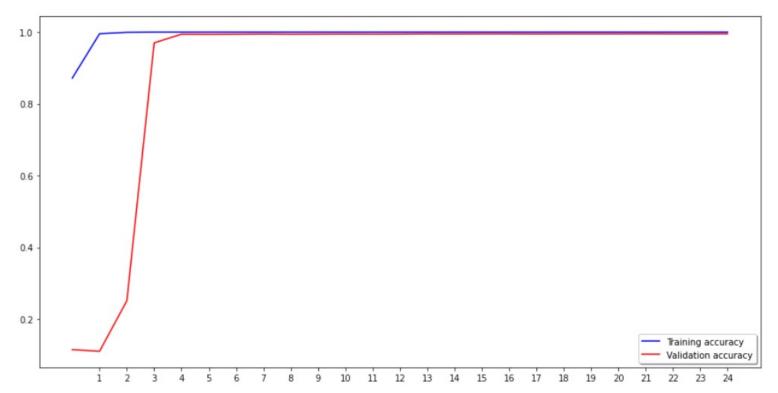
F1 score: 0,995532

전이 학습 모델로 학습하기

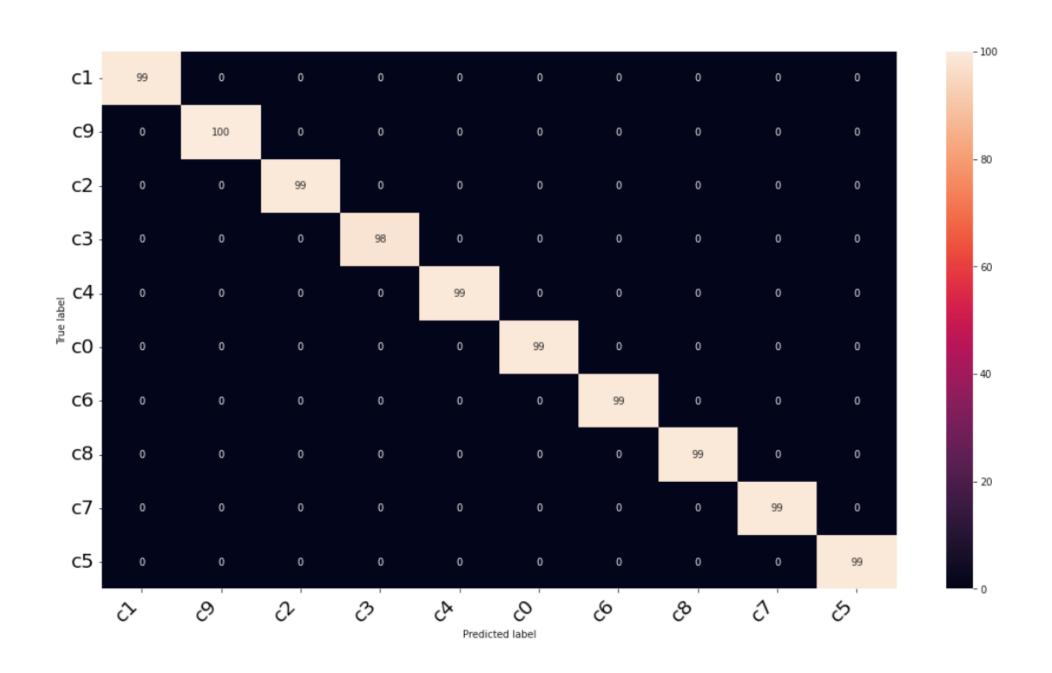
```
input_tensor = Input(shape=input_shape)
conv_base = ResNet50(include_top=False, weights='imagenet',input_tensor=input_tensor,pooling='max')
conv_base.trainable = True
x = conv_base.output
output = Dense(classes, activation='softmax')(x)
model = Model(input_tensor, output)
LR=0.001
optimizer = Adam(learning_rate=LR, beta_1=0.9, beta_2=0.999, epsilon=0.1, decay=0.0) # 회적화 함수 제정
model.compile(loss='categorical_crossentropy',optimizer=optimizer, metrics=['accuracy'])
```

전이 학습 모델로 학습하기





전이 학습 모델로 학습하기



Accuracy: 0.995318

Precision: 0,995345

Recall: 0,995318 F1

score: 0.995318

지금까지 컴퓨터 비전 기반 운전자 상태 모니터링 프로젝트 구현 방법에 대해 알아보았습니다.

감/ 하합니다.