

Table of Contents

01

데이터 분석 주제

02

● 번호판 인식 시각화

데이터 시각화

- ●팀원 역할
- ●번호판 인식
- 아이디어

03

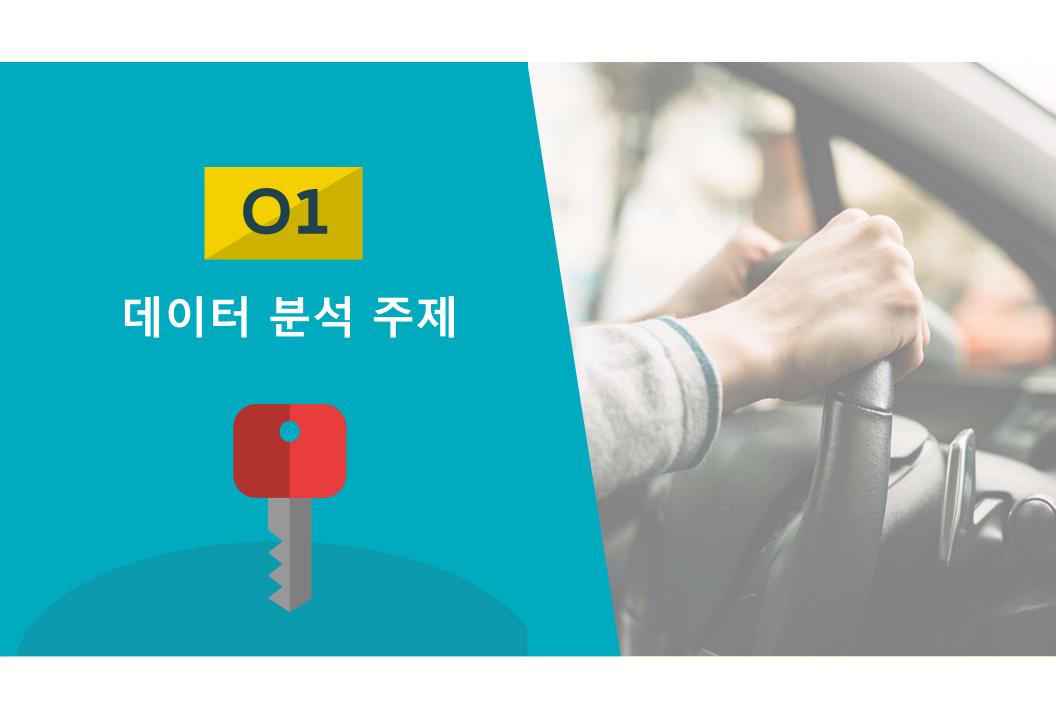
신경망 모델

- ●신경망
- 🍑학습 과정
- ●손실도와 정확도

04

마무리

- ●시연 동영상
- 팀원별 소감



팀원 역할



김규영 **17681005**

자료 수집

데이터 분석

손실도 및 정확도 코드 분석

XX DRIVER LICENSE XX



장정우

17681026

아이디어 제안

신경망 및 학습과정 분석

프레젠테이션 제작

XX DRIVER LICENSE XX





차량 사고, 속도 및 신호위반, 불법주정차 등을 단속하기 위해선 차량 번호판이 꼭 필요합니다.

이에 따른 차량 번호판 인식 프로그램의 중요성을 느끼고 직접 개발해 보았습니다.







아이디어

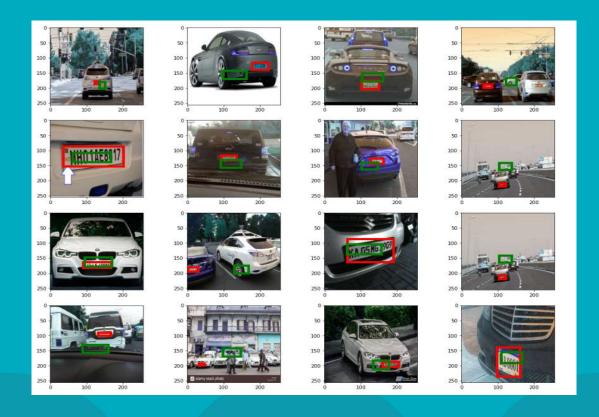


O2 데이터 시각화

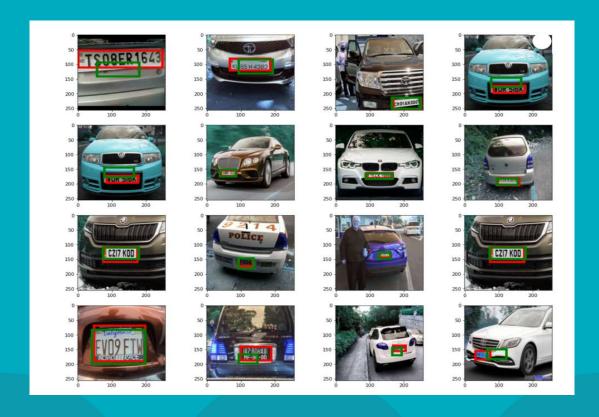




번호판 인식 시각화



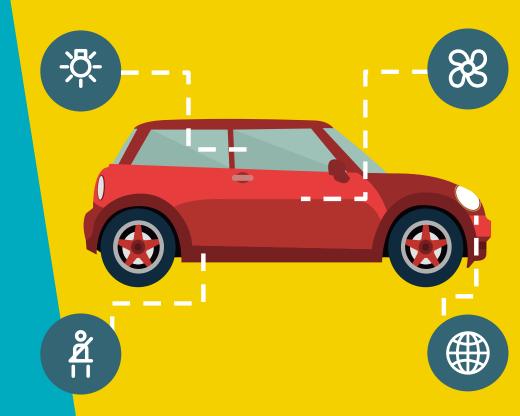
번호판 인식 시각화



03

신경망 모델





```
In [5]: model = Sequential()
        model.add(VGG16(weights="imagenet", include_top=False, input_shape=(256,256, 3)))
       model.add(Dense(128, activation="relu"))
        model.add(Dense(128. activation="relu"))
       model.add(Dense(64, activation="relu"))
        model.add(Dense(4, activation="linear"))
        model.layers[-6].trainable = False
        model.summary()
        ## relu 경사함수. linear 선형회귀를 통해 예측모델을 만듦.
         Layer (type)
                                    Output Shape
                                                              Param #
         vgg16 (Functional)
                                    (None, 8, 8, 512)
                                                              14714688
         flatten (Flatten)
                                    (None, 32768)
         dense (Dense)
                                    (None, 128)
                                                              4194432
                                    (None, 128)
         dense_1 (Dense)
                                                              16512
                                                              8256
         dense_2 (Dense)
                                    (None, 64)
         dense_3 (Dense)
                                    (None, 4)
                                                              260
```

```
model.compile(optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learr loss='mse', #MSE는 회귀(regression) 용도의 딥러닝 모델을 metrics=["accuracy"])

initial_epochs = 30

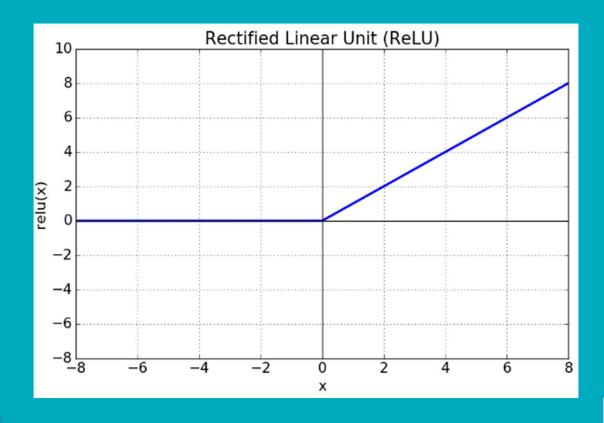
#early_stop = keras.callbacks.EarlyStopping(patience=2 #과적합 되지않게 early_stop을 정해놨다.

history = model.fit(X_train, y_train_new, yelidation_data = (Yyyal_yyyal_new)
```

^{*}linear 함수

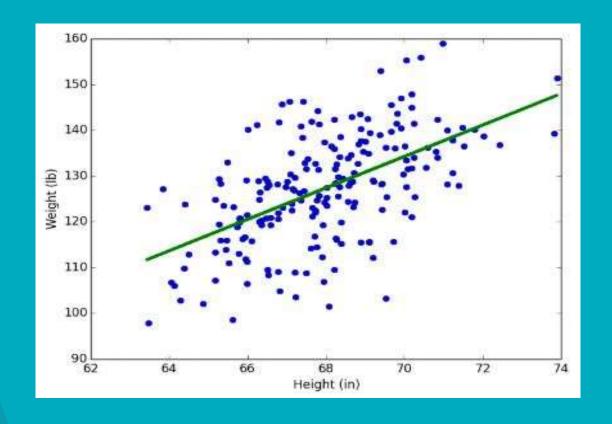
^{*}mse 함수

Relu 경사함수



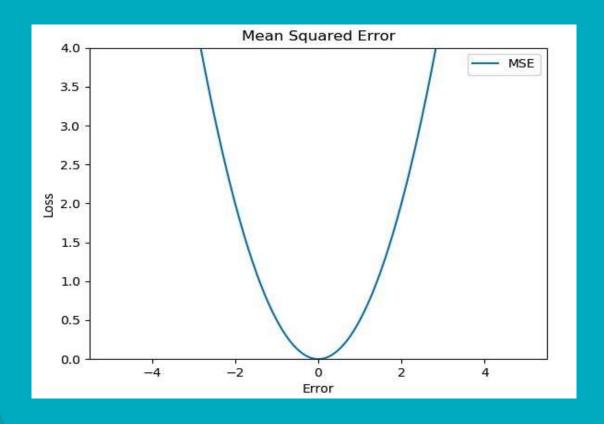
$$f(x) = \max{(0,x)}$$

Linear 선형회귀



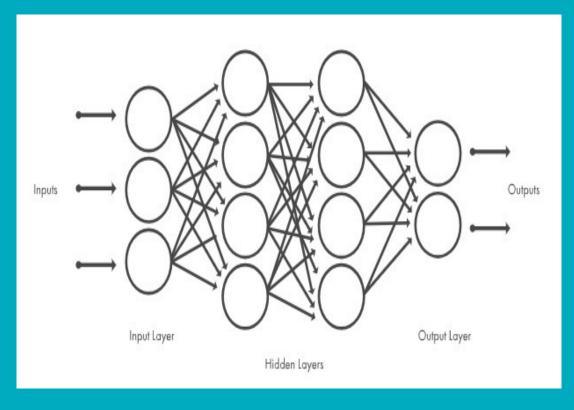


Mse 손실함수



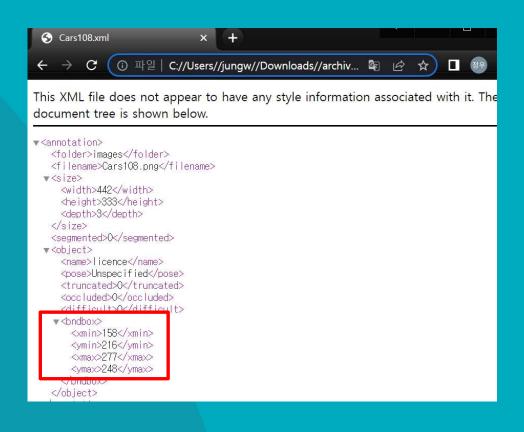
$$ext{MSE} = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\hat{Y_i} - Y_i)^2$$

CNN



*Convolutional Neural Network

학습 과정

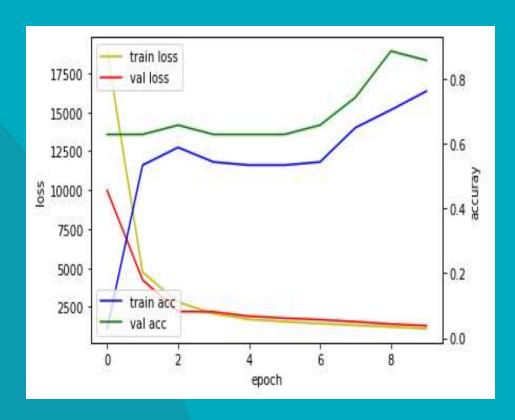


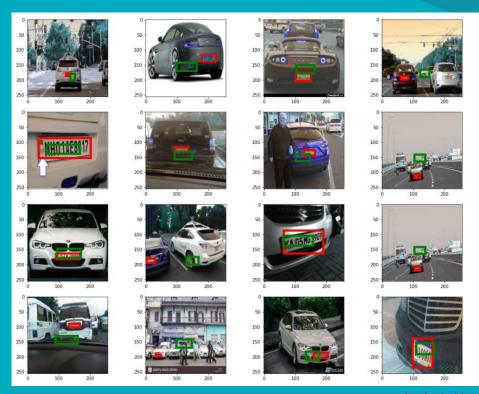
```
In [40]: X = []
           import matplotlib.pyplot as plt
           for car in coches:
                data_coche = coches[car]
data_coche_resized = cv2.resize(data_coche, (256,256))
                y_ = data_coche.shape[0]
                x_{-} = data_coche.shape[1]
                x_scale = (256/x_)
y_scale = (256/y_)
                box_car = boxes[car]
                xmin = (int(box_car[0]))*x_scale
                ymin = (int(box_car[1]))*y_scale
xmax= (int(box_car[2]))*x_scale
                ymax= (int(box_car[3]))*y_scale
                img = cv2.resize(data_coche, (256,256))
                plt.imshow(img)
               plt.plot([xmin,xmax], [ymax,ymax], c = "red",linewidth=7.0)
plt.plot([xmin,xmax], [ymin,ymin], c = "red",linewidth=7.0)
               plt.plot([xmin,xmin],[ymax,ymin], c = "red",linewidth=7.0)
plt.plot([xmax,xmax],[ymax,ymin], c = "red",linewidth=7.0)
                plt.show()
                X.append(img)
                y.append((xmin,ymin,xmax,ymax))
                ## 각각의 사진의 크기들이 다르기 때문에 학습에 용이하게 맞춰주는 과정
                ## 미리 입력해놓은 정확한 번호판 위치
            100
```

학습 과정

```
In [8]: model.compile(optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.001),
              loss='mse',
              #MSE는 회귀(regression) 용도의 답러님 모델을 훈련시킬때 많이 사용되는 손실 함수입니다.
              metrics=["accuracy"])
      initial_epochs = 10
      early_stop = keras.callbacks.EarlyStopping(patience=2, restore_best_weights=True)
      #과적합 되지않게 early_stop을 정해놨다.
      history = model.fit(X_train, y_train_new,
              validation_data = (X_val, y_val_new),
              epochs=initial_epochs,
              batch_size= 32,
              callbacks=[early_stop])
      Epoch 1/10
      10/10 [====
                                  ==] - 127s 13s/step - Loss: 18916.4277 - accuracy: 0.0289 - val_loss: 9986.1826 - val_accuracy: 0.6286
      Epoch 2/10
      10/10 [====
                                   =] - 135s 14s/step - Loss: 4728,9194 - accuracy: 0.5338 - val_loss: 4241,8325 - val_accuracy: 0.6286
      Epoch 3/10
      10/10 [====
                                   =] - 148s 15s/step - Loss: 2812.0767 - accuracy: 0.5884 - val_loss: 2208.9651 - val_accuracy: 0.6571
      Epoch 4/10
      10/10 [-----
                               =====] - 152s 15s/step - Ioss: 2076.0891 - accuracy: 0.5434 - val_loss: 2189.3523 - val_accuracy: 0.6286
      Epoch 5/10
      10/10 [=====
                    ============= - 156s 16s/step - Ioss: 1706.5122 - accuracy: 0.5338 - val_loss: 1904.7141 - val_accuracy: 0.6286
      Epoch 6/10
      10/10 [----
                                     - 148s 15s/step - loss: 1560.2980 - accuracy: 0.5338 - val_loss: 1784.1740 - val_accuracy: 0.6286
      Epoch 7/10
      Epoch 8/10
      Epoch 9/10
      10/10 [------] - 169s 17s/step - loss: 1220,2050 - accuracy: 0.7042 - val_loss: 1401.4913 - val_accuracy: 0.8857
      10/10 [======= ] - 161s 16s/step - loss: 1107.4656 - accuracy: 0.7621 - val_loss: 1299.6473 - val_accuracy: 0.8571
```

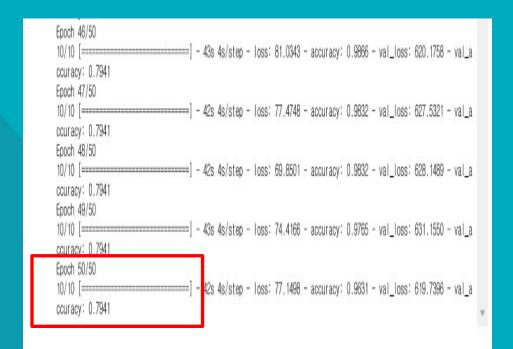
*과적합: 학습데이터에 대해서는 오차가 감소하지만 실제 데이터에 대해서는 오차가 증가하게 되다

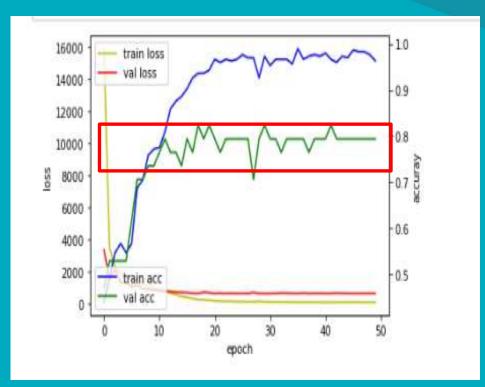


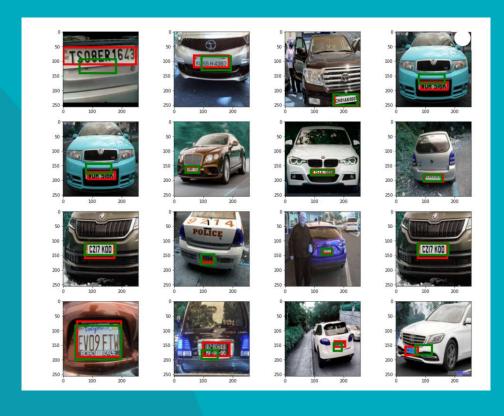


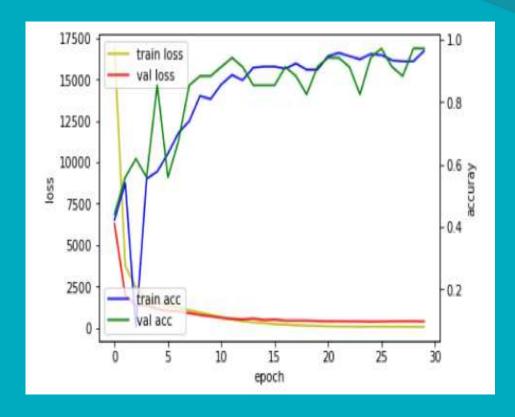
*Train loss : 훈련 손실 *Val loss : 검증 손실

*Train acc: 훈련 정확도 *Val acc: 검증 정확도

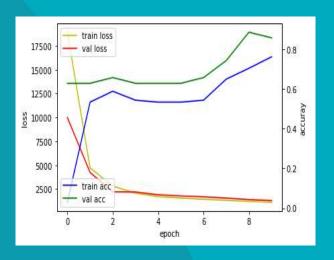




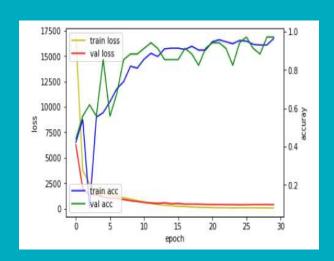




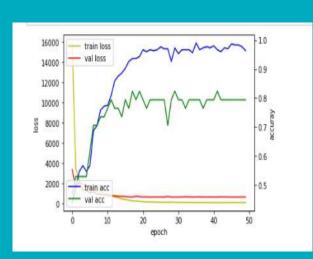
10번의 학습



30번의 학습



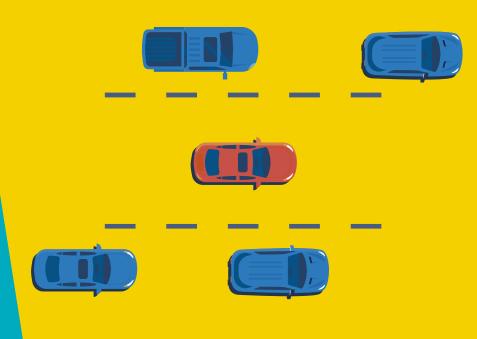
50번의 학습



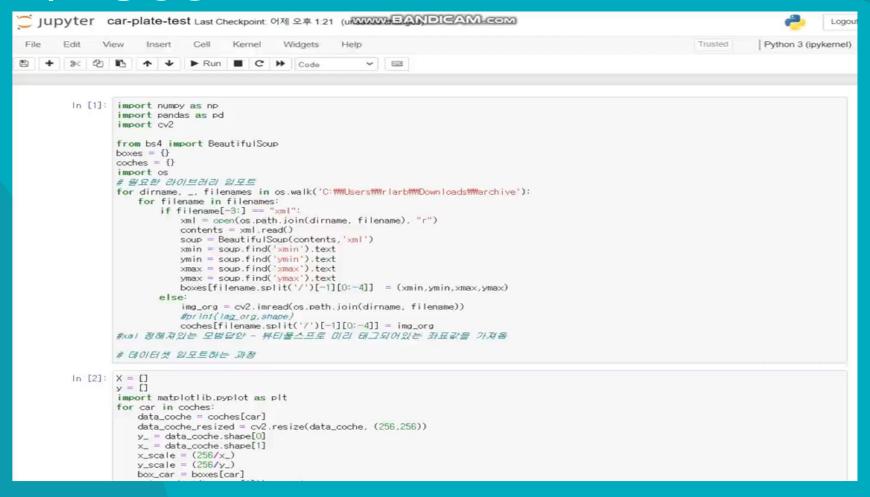
 O4

 시연 및 마무리





시연 동영상



팀원별 소감

장정우

첫 프로젝트라서 많이 미숙했지만 팀원의 격려와 조언 덕분에 역할을 충분히 수행하였습니다. 팀원과 아이디어 회의를 하며 자동차 번호판 인식 아이디어를 얻었고, 교수님의 수업을 토대로 신경망을 참고하여 만들었습니다. 효율을 알아보는 코드와, 학습 과정에서 많은 시행 착오를 겪었지만 포기하지 않고 끝까지 한 결과 저의 첫 프로젝트를 잘 수행하게 된 것 같습니다. 앞으로도 교수님의 좋은 수업을 통해 많이 배우겠습니다. 감사합니다.

김규영

이번 프로젝트 과제를 통해 딥러닝의 개념과 다양한 학습 모델 중 신경망 모델을 통해 자동차 번호판을 인식 딥러닝 코드를 작성하는 과정을통해 저의 부족한 부분을 알게되고 부족한 점을 팀원을 통해 보다 수월하게 채워나갈 수 있었습니다. 최종 프로젝트를 팀으로 진행한 덕에 협업하는 법과 과목에 대한 지식을 습득하는 유익한 시간이 되었습니다.



THANKS

대한민국 모든 도로가 안전하길 바랍니다. 감사합니다.

