

분당팀 포맨조 윤태호,김채호,이무원, 유영준

윤태호

- . 전동 킥보드 주차 관련 이미 지데이터 수집
- . 데이터처리(이미지 픽셀 변 환 및 이미지 라벨링)
- . 프로젝트 회의 기획

팀원소개

유영준

- . 헬멧 및 전동 킥보드 주차 관련 이미지데이터 수집
- . 데이터처리(이미지 픽셀 변환 및 이미지 라벨링)
- . 전동 킥보드 불법 주차 인식 모델 테스트 및 보완





이무원

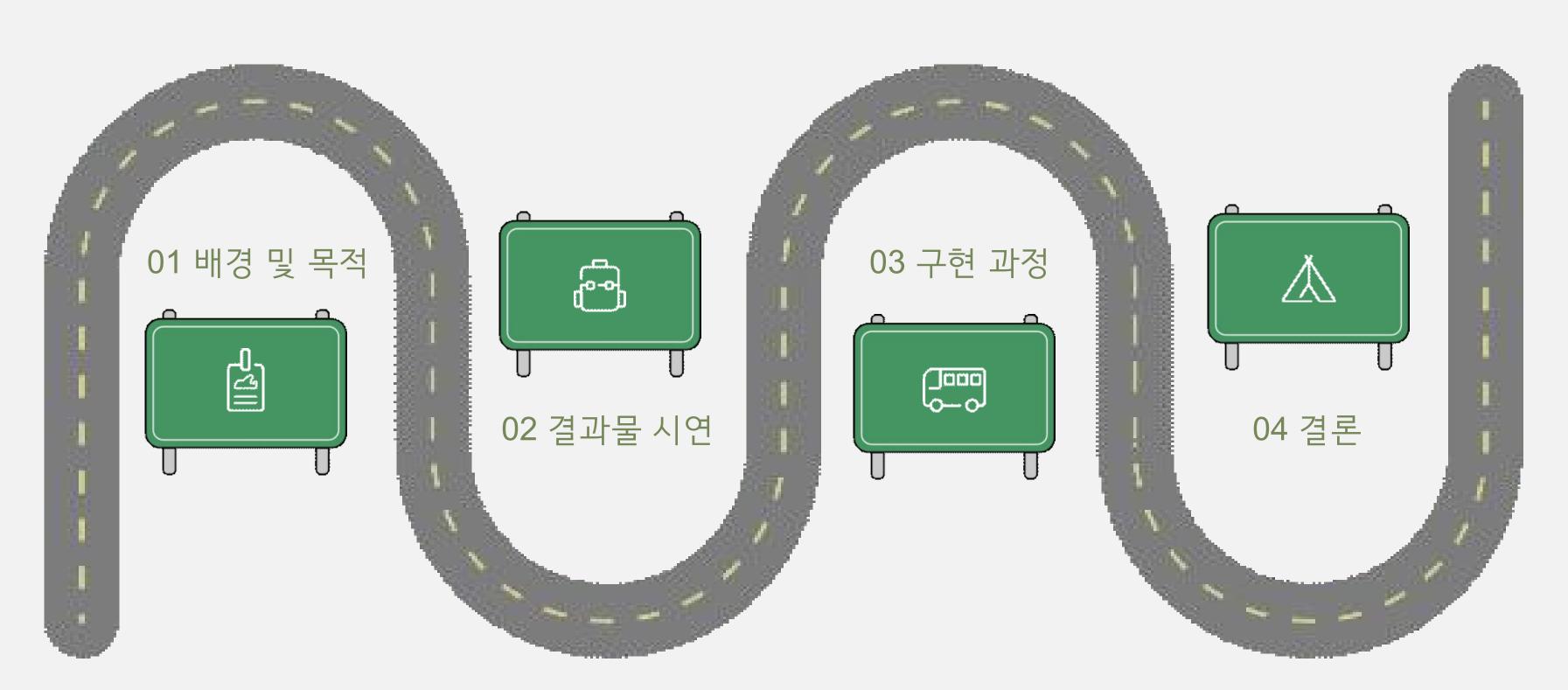
- HTML CSS 이용 웹페이지구현
- 헬멧 착용, 미착용 이미지 데이터 수집
- 헬멧 착용 인식 모델 구현
- . 헬멧 착용 인식 모델 테스트 및 보완

김채호

- 헬멧 및 전동 킥보드 주차관련 이미지 데이터 수집
- 데이터처리(이미지 픽셀 변환 및 이미지 라벨링)
- 불법 주차 인식 모델 구현
- . 불법 주차 인식 모델 테스트 및 보완



목차



01배경및



01 배경 및 목적

헬멧 착용 여부 인식 모델

전동킥보드 헬멧 미착용, 단속 두달 새 5400건

송진식 기자 2021.07.25 16:40 입력 ~

전동킥보드(공유킥보드) 문전시 할멧 착용이 의무화됐는데도 이같은 안전규정이 잘 지켜지지 않는 것으로 나타났다. 이에 사업자가 킥보드를 대여할 때 할멧도 의무적으로 배지하도록 하는 법안이 추진된다.



킥보드 노헬멧 단속 3개월째 '효과 미미'

이민우 기자

입력 2021,08.05 06:00

전동리보드 주행시 사용자 헬멧 착용을 의무화하는 도로교통법 개정안이 시행된지 3개월이 지났다. 3개월간 계도기간을 포함해 단속된 건수가 많지 않지만, 불리적으로 대부분 현장에서 단속이 어려워 사용자 의존도가 절대적이라는 지적이 나온다.

헬멧 착용여부를 단속하는 교통외근경찰은 전동킥보드 단속말고도 교차로단속과 중대법규위반 등 신경을 영역이 많아 전적으로 시간을 할애하기 어렵다. 전통킥보드 업계는 헬멧 제공을 점차 늘리 는 추세만, 제공하지 않는 기업도 있어 사용자의 자발적 착용 의존도가 여전히 높다.



단속 강화 비웃듯 전동킥보드 여전히 무법 주행

[전] 전 ● 조건 조건 (37 28 1 4 2)
[전] 전 ● 조건 조건 (37 28 1 4 2)
[전] 전 ● 조건 조건 (37 28 1 4 2)

+ - 🖾 트인체하

전동 킥보드 등 개인형 이동장치 단속이 강화됐지만, 이를 아랑곳 않는 무법 주행하는 여전하다.

29일 오전께 찾은 전북대학교, 편리하고 싼 장점이 있는 이동수단을 찾아 타는 학생들이 몇몇 눈에 띄었다.

한 학생은 시내버스에서 내리자마자 버스 정류장 인근에 비치된 전동킥보드를 대여했 고, 이용자는 헬멧을 쓰지 않았다.

그는 좁은 인도를 따라 마주 오는 자전거, 탑승자 등 인파 사이로 마치 곡예운행을 하 듯 빠져나갔다.

골목에서 나오는 차량과 부딪힐 뻔한 아찔 한 상황을 연출하기도 했다.

계도기간이 끝난 데다 최근 헬멧 의무 착용 이슈도 널리 퍼져 주변 시선을 신경 쓸 법했지만 상관없다는 듯 당당했다.

또 다른 학생들은 남녀 두 명이 함께 탔다. 이들도 헬멧은 미착용 상태였다.



01 배경 및 목적 -

P

불법 주정차 인식 모델

불법주정차 전동킥보드 진통 심화... 해법은 없나

용 제갈만 기자 | O 중인 2021.07.16 1628 | 등 댓글 0

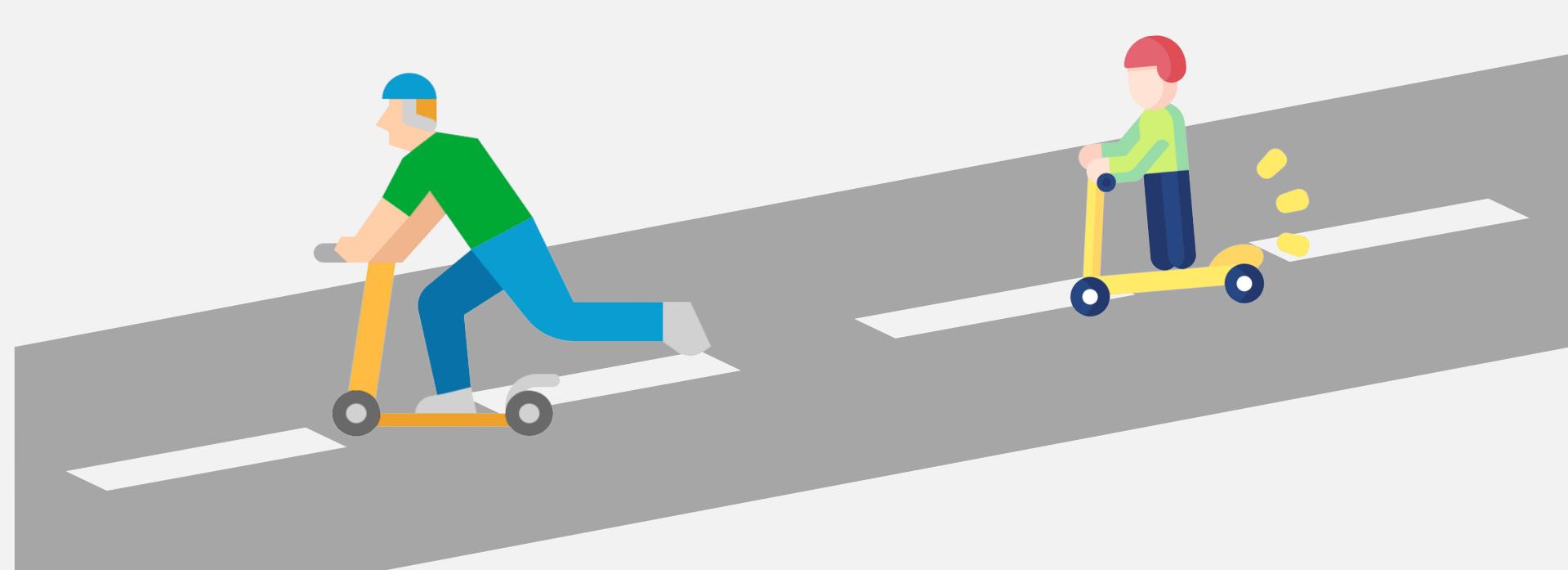
보도 위 전동킥보드, 모두 주차위반 견인대상... 즉시 견인구역도 지정 견인료 4만원+보관료 추가... 공유 전동킥보드 업체 반발 "기준 완화해야" 서울시 "게도기간 충분, 따르지 않은 업체들 잘못"... 타협점 마련 시급

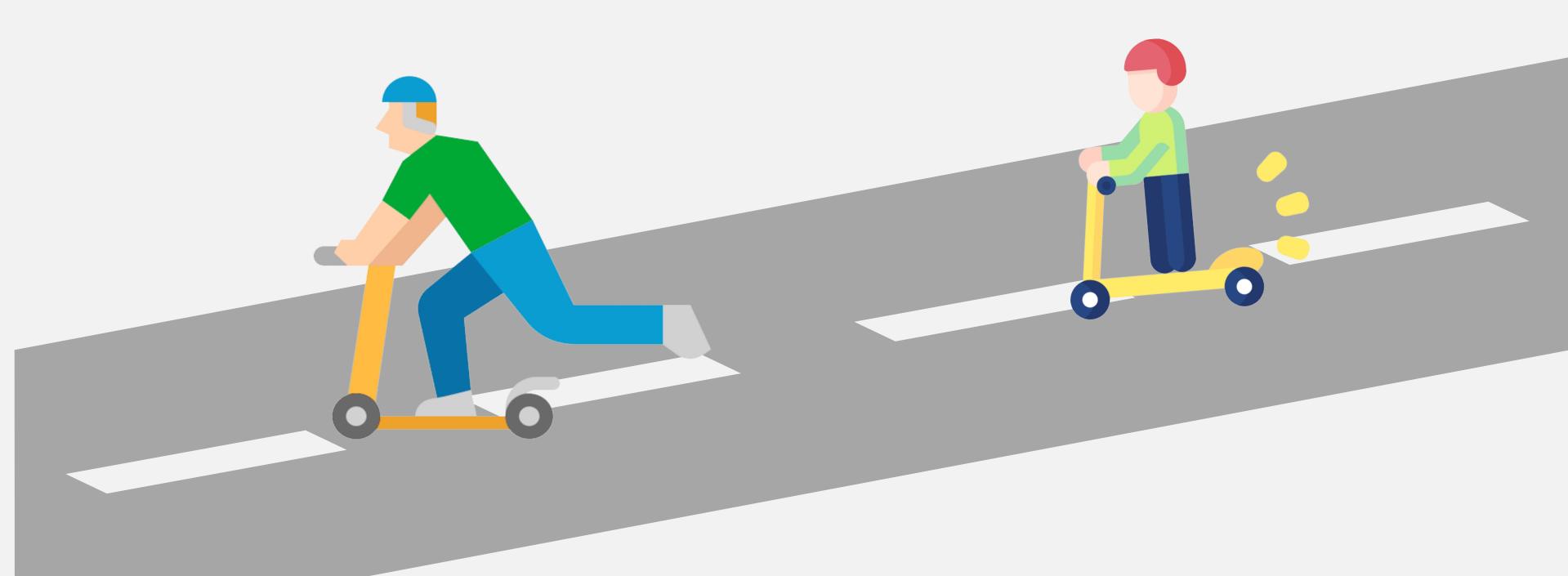






02 결과물시연





사용툴 설명



웹 크롤링을 이용하여 데이터 수집





이미지 데이터 픽셀 변환 및 라벨링





웹 구현 모델 학습





데이터 수집:웹 크롤링, public dataset

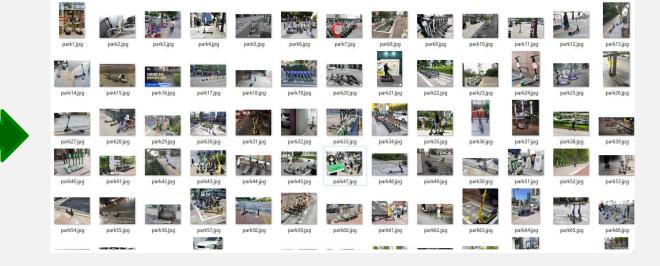
```
rom bs4 import BeautifulSoup as bs
2 from urllib.request import urlopen
   from urllib.parse import quote plus
 5 baseUrl = 'https://search.naver.com/search.naver?where=image&sm=tab_jum&quer
  plusUrl = input('검색대 립복: ')
  crawl_num = int(input('크롤링함 갯수 일락(최대 50개): '))
  url = baseUrl = quote plus(plusUrl) # 현글 검색 자동 변환
  html = urlopen(url)
   soup = bs(html, "html.parser")
  img = soup.find all(class = img')
14 n =
15 for i in ing:
       print(n)
       imgUrl = i['data-source']
       with urlopen(imgUrl) as f:
          with open('./images/img' + str(n)+'.jpg','wb') as h: # w - write b
              img = f.read()
              h.write(img)
       n += 1
       if n > crawl num:
           break
   print('Image Crawling is done.')
```

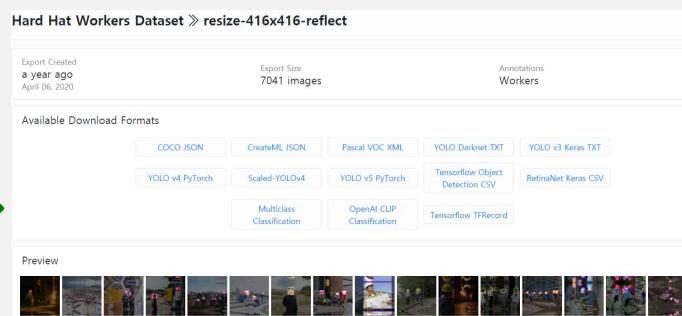














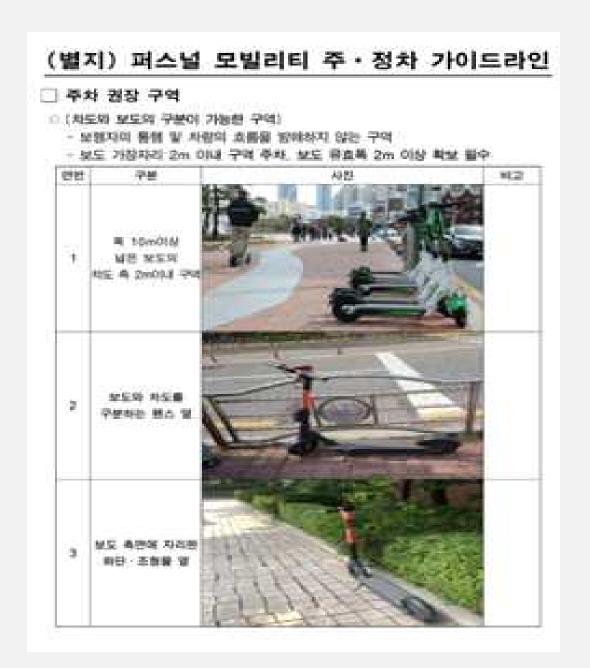


데이터 수집: 자치단체, 킥보드 업체 자료 수집

서울시 주차 가이드라인

지바이크 업체 불법 주차 사진

용인시 불법주차 신고 오픈채팅방

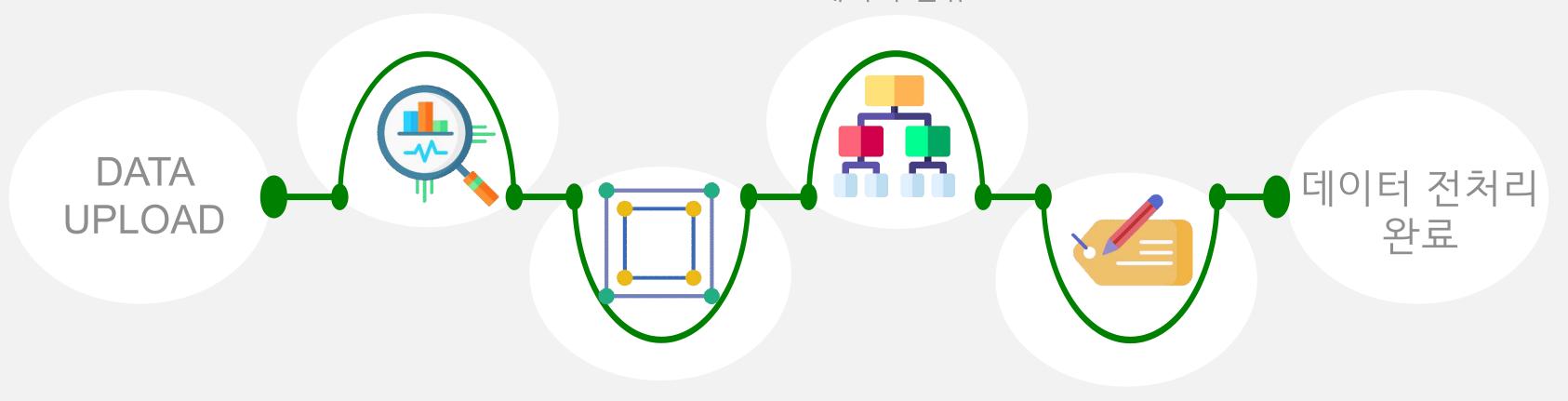






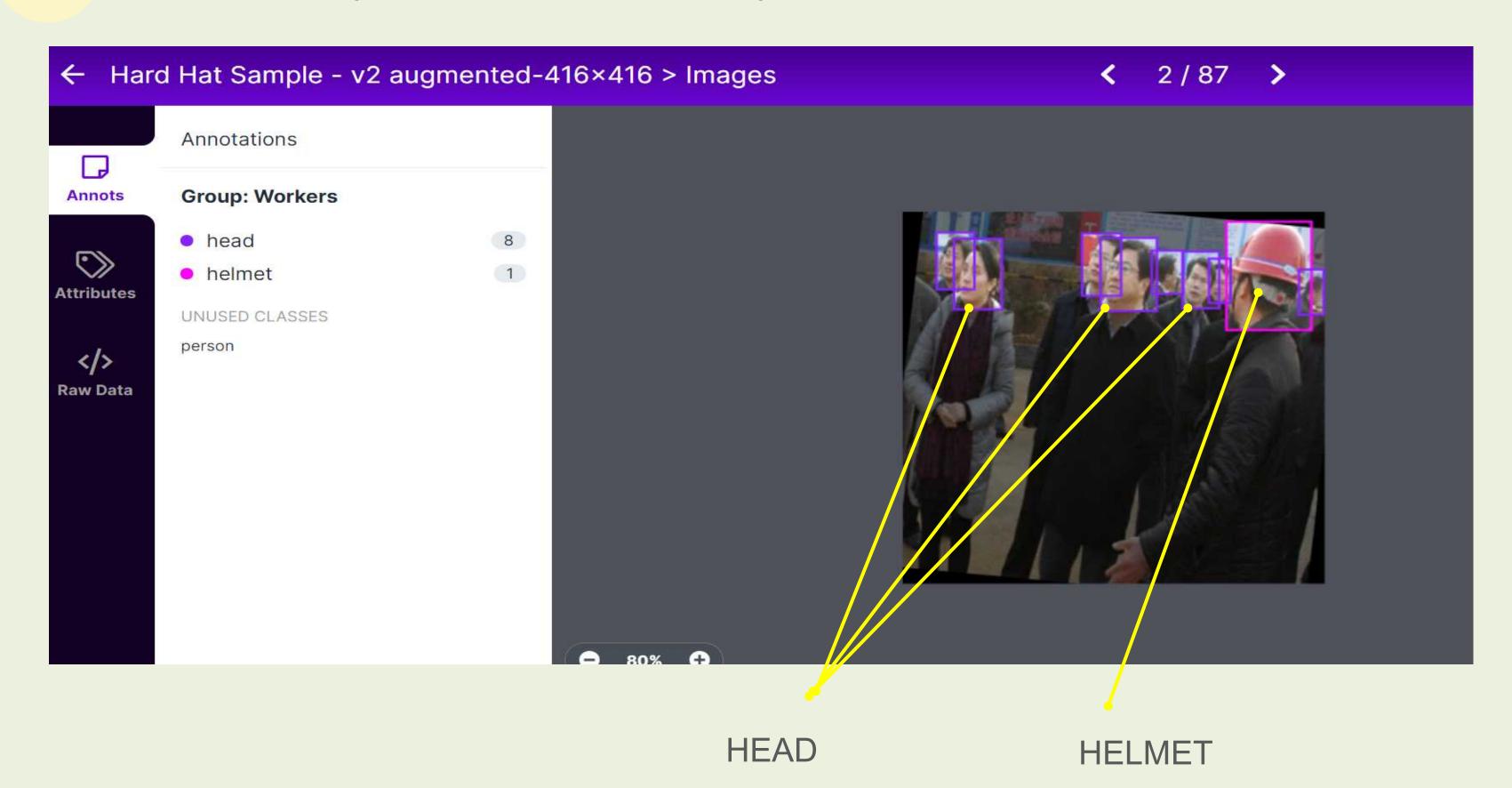
데이터 전처리

TRAIN,TEST 데이터 분류

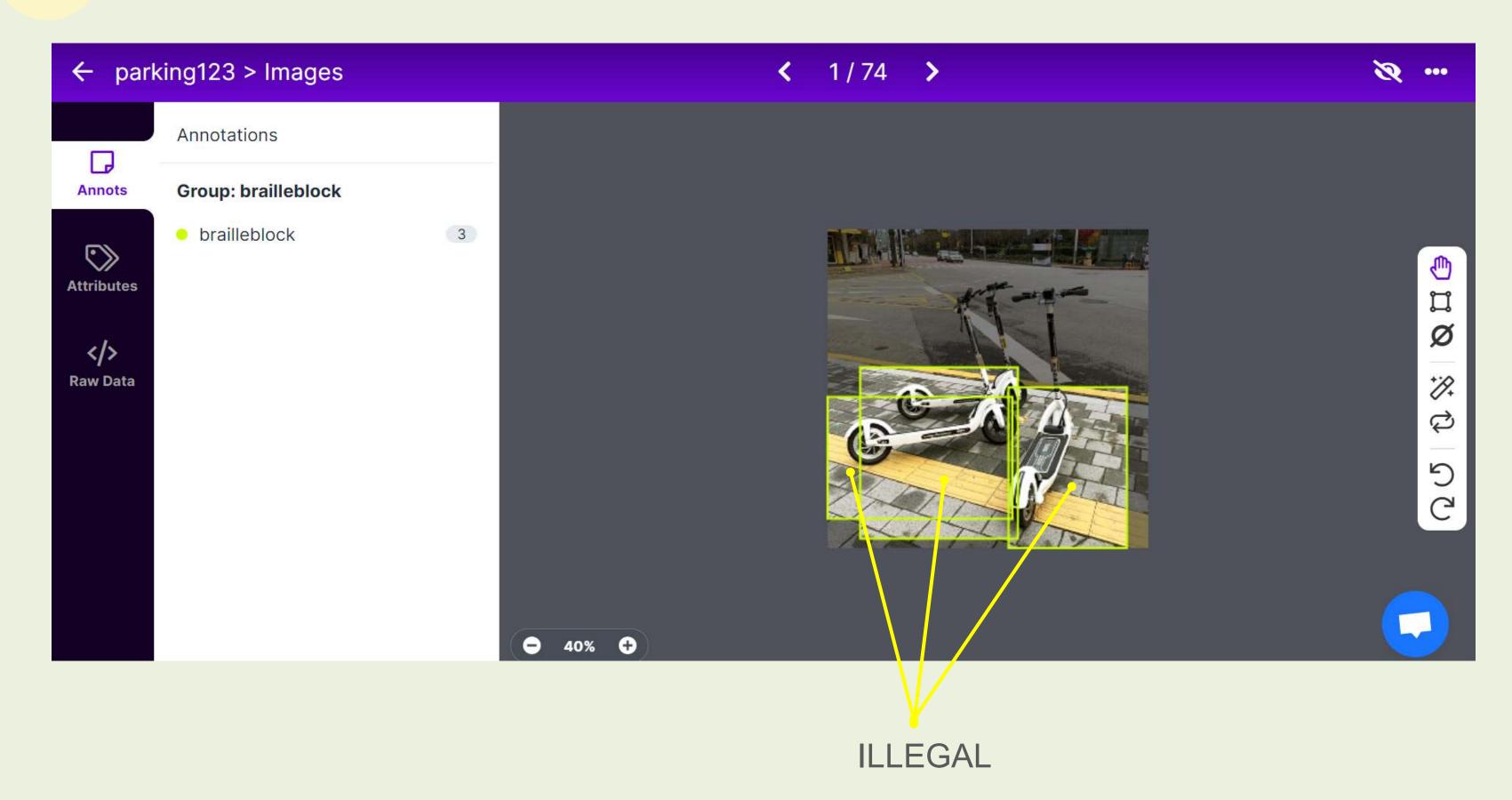


ANNOTATE (BOUNDARY과정) 이미지 픽셀 변환, 이미지 데이터 라벨링

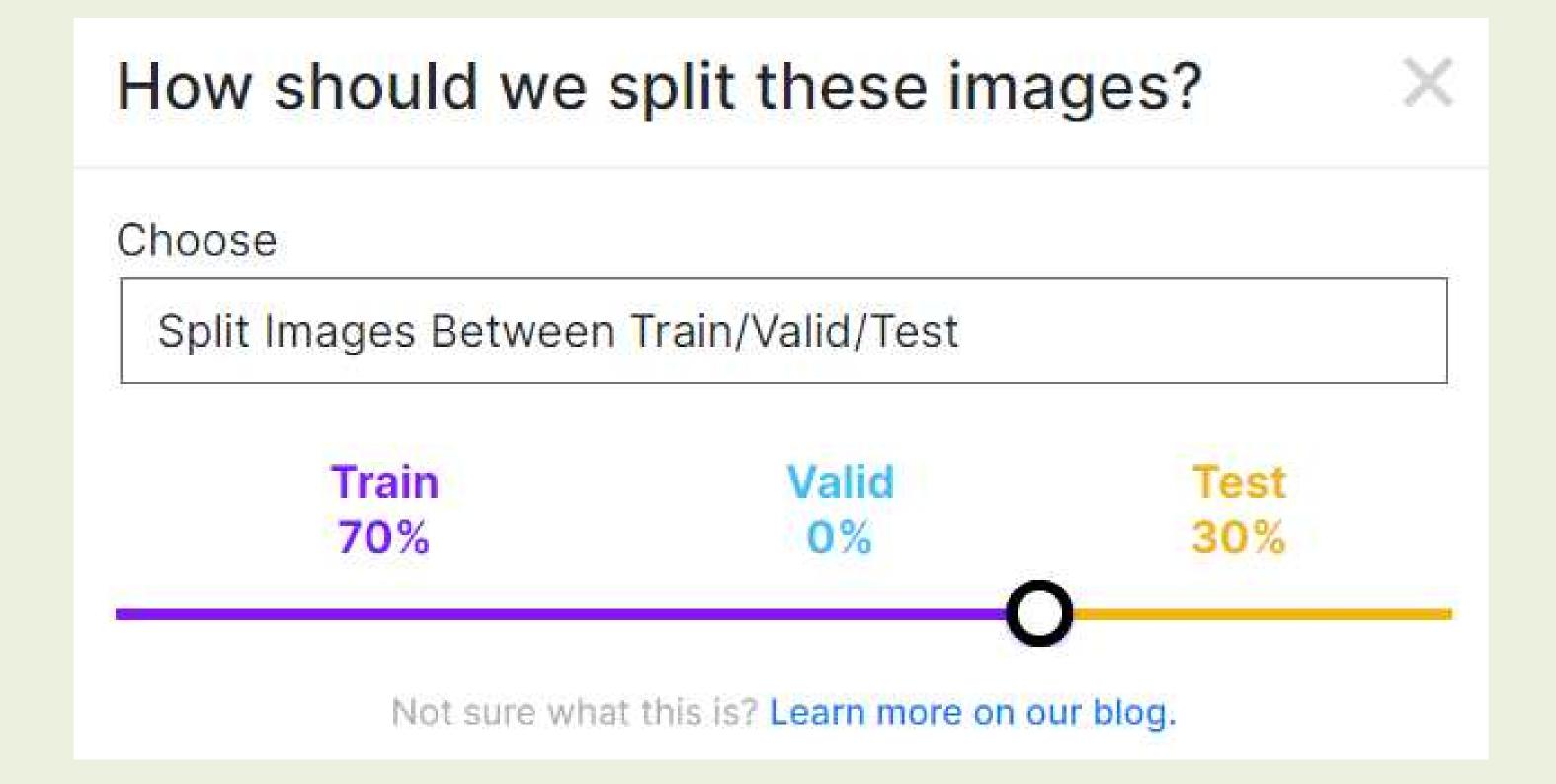
ANNOTATE (BOUNDARY과정): Roboflow



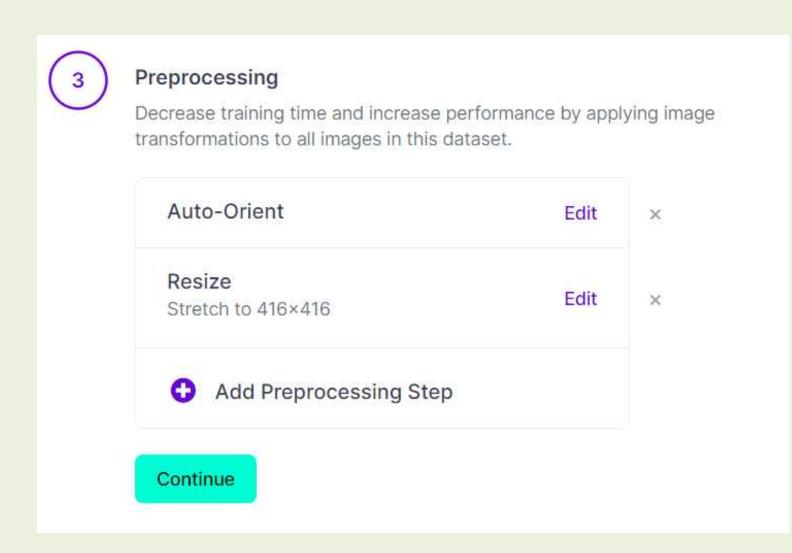
ANNOTATE (BOUNDARY과정): Roboflow

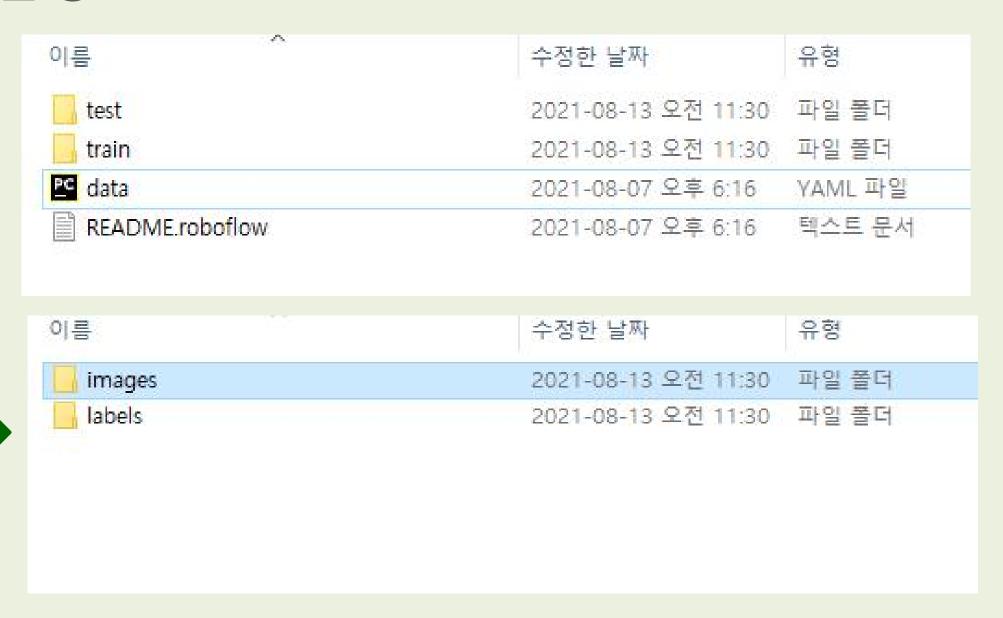


TRAIN, TEST 데이터 분류: Roboflow



이미지 픽셀 변환, 이미지 라벨링: Roboflow





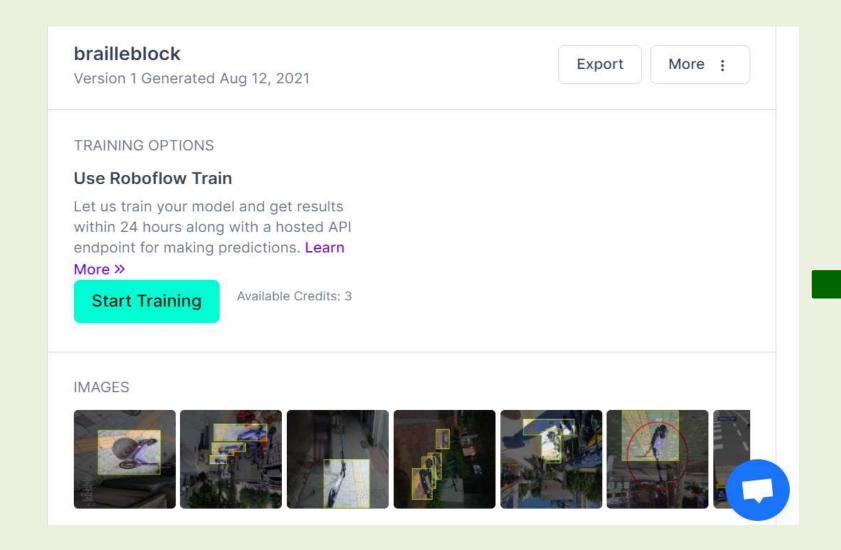
파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H)

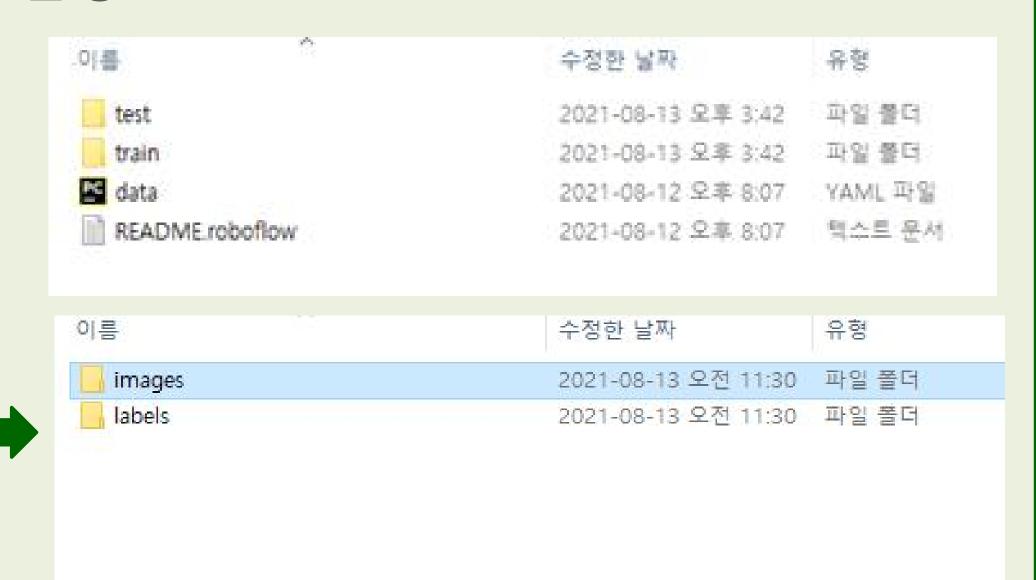
0 0.39783653846153844 0.32211538461538464 0.20072115384615385 0.21394230769230768

라벨링 결과 및 텍스트 파일 예시

예) HEAD는 0, HELMET은 1로 저장

이미지 픽셀 변환, 이미지 라벨링: Roboflow



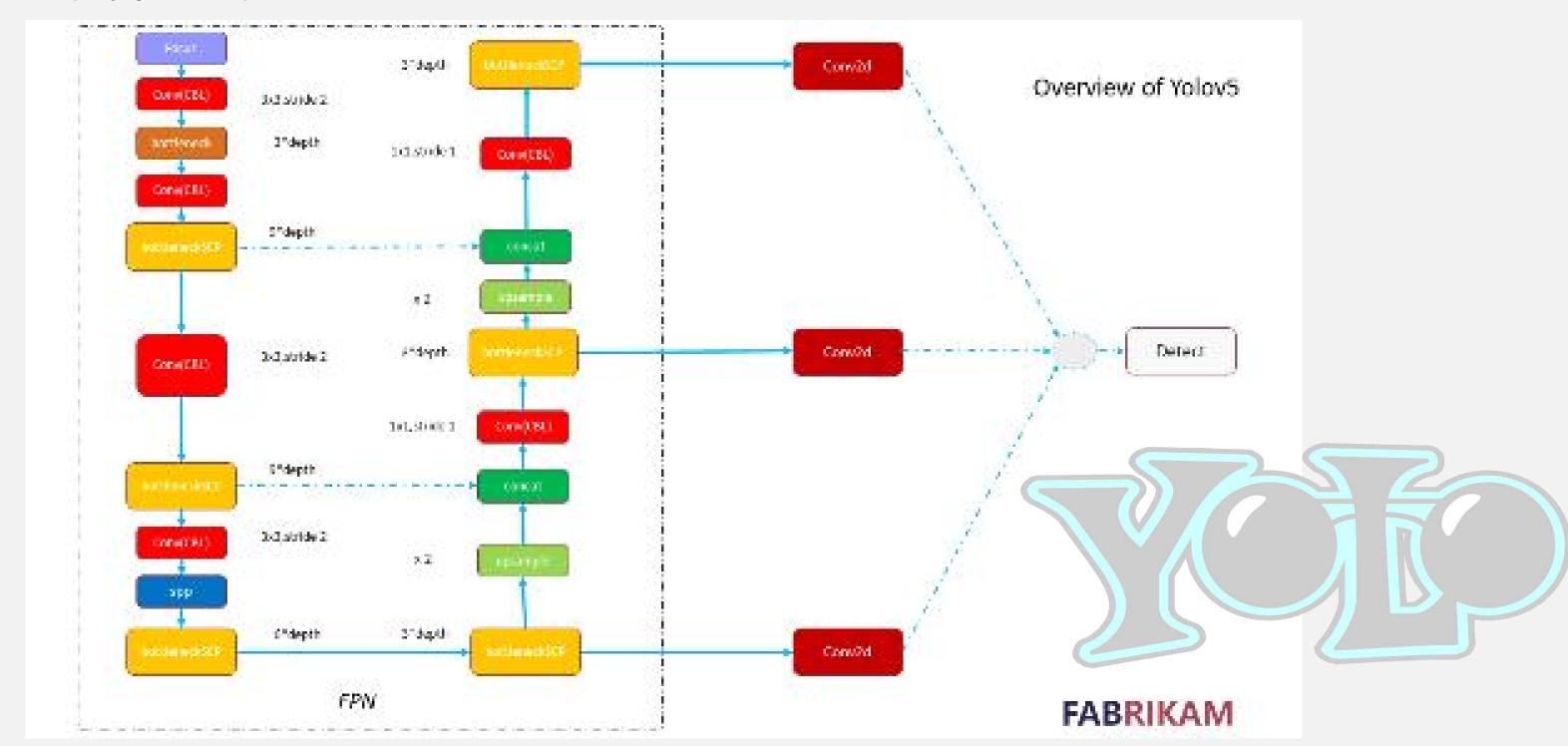


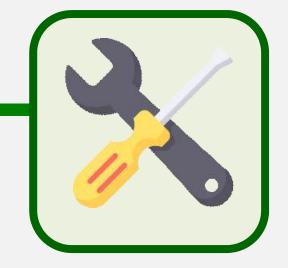
파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H)

0 0.39783653846153844 0.32211538461538464 0.20072115384615385 0.21394230769230768

라벨링 결과 및 텍스트 파일 예시 예) ILLEGAL는 0으로 저장

YOLO의 원리 및 소개





YOLO 모델 학습

```
1 %cd /content/drive/MyDrive/Colab_Notebooks/yolov5/
2
3 !python train.py --img 416 --batch 40 --epochs 40 --data /content/drive/MyDrive/Colab_Notebooks/dataset2/data.yaml
4 --cfg ./models/yolov5s.yaml --weights /content/drive/MyDrive/yolov5/runs/train/helmet_yolov5s_results/weights/best.pt --name hemlet_5s_result
```

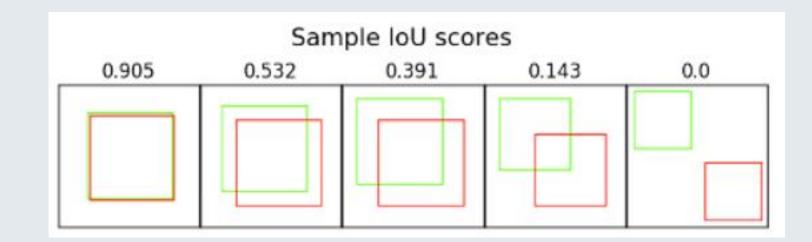
```
Epoch.
        gpu_mem
                       box
                                 obj
                                            cis
                                                    labels
                                                            img_siz
0/39
                                                                 416: 100% 41/41 (DN:22<00:00,
           4.4G
                  0.04296
                             0.02323
                                        0.03724
                                                       68
                                                                                                1.80it/s]
                                                                   mAP@.5 mAP@.5:.95 100% 6/6 [00:02<00:00,
                                                                                                                2.16it/s]
          Class
                     Images
                                Labels
                        526
                                   569
                                             0.795
                                                        0.796
                                                                    0.841
            all
                                                                                0.395
                                                                                            B
Epoch
                                 obj
                                                   labels
                                                           img_size
        SIDULMEN.
                       box
                                            cls
                                                                 416: 100% 41/41 [00:20<00:00,
1/39
                                                       67
          5.04G
                  0.03209
                             0.01482
                                         0.0141
                                                                                                 1.97it/s]
                                                            B
                                                                   mAP@.5 mAP@.5:.95: 100% 6/6 [00:02<00:00,
          Class
                     Images
                                Labels
                                                                                                                2.27it/sl
                        526
                                   569
                                                        0.867
                                                                    0.895
            all
                                              0.84
                                                                                0.578
                                                   labels img_size
Epoch:
                       box.
                                 obj
                                            cls
        904上前8節
2/39
          5.04G
                   0.0293
                             0.01324
                                        0.01016
                                                       69
                                                                 416: 100x 41/41 [00:20<00:00, 1.98it/s]
                                                                   mAP@.5 mAP@.5:.95: 100% 6/6 [00:02<00:00.
          Class
                     Images
                                Labels
                                                            B
                                                                                                                2.18it/s
                                             0.914
                                                        0.879
                                                                    0.943
            all
                        526
                                   569
                                                                                0.656
```

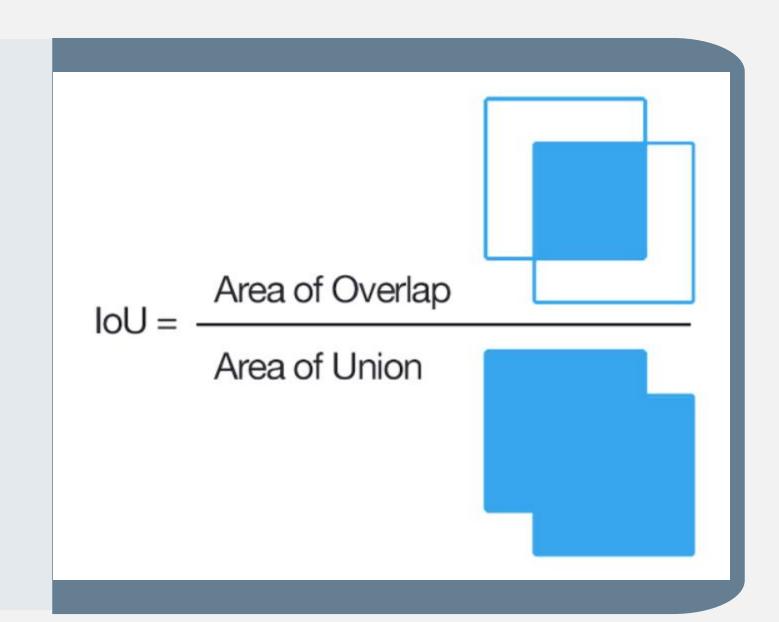


모델 성능 지표

10U(Intersection over Union)

$$IoU = \frac{A \cap B}{A \cup B}$$







모델 성능 지표 mAP (mean Average Process)

$$Precision = \frac{TP}{TP + FP}$$

$$Recall = \frac{TP}{TP + FN}$$

TP = True positive

TN = True negative

FP = False positive

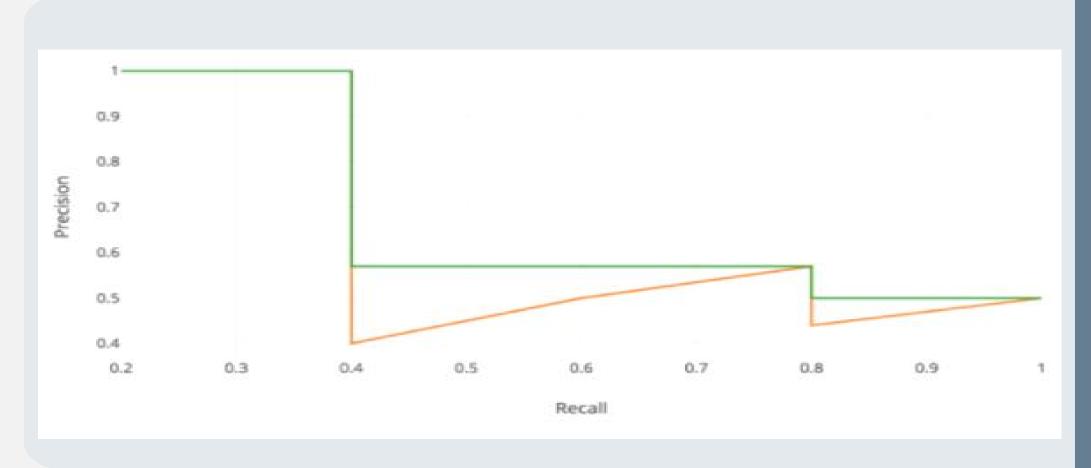
FN = False negative

NO.		
실제 상황 (ground truth)	예측 결과 (predict result)	
	Positive	Negative
Positive	TP(true positive) 옳은 검출	FN(false negative) 검출되어야 할 것이 검출되지 않았음
Negative	FP(false positive) 틀린 검출	TN(true negative) 검출되지 말아야 할 것이 검출되지 않았음

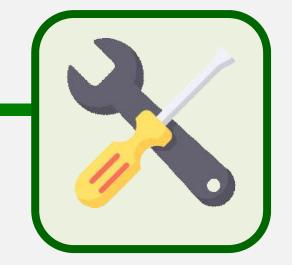


모델 성능 지표

- mAP (mean Average Process)



$$mAP = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} AP_i$$



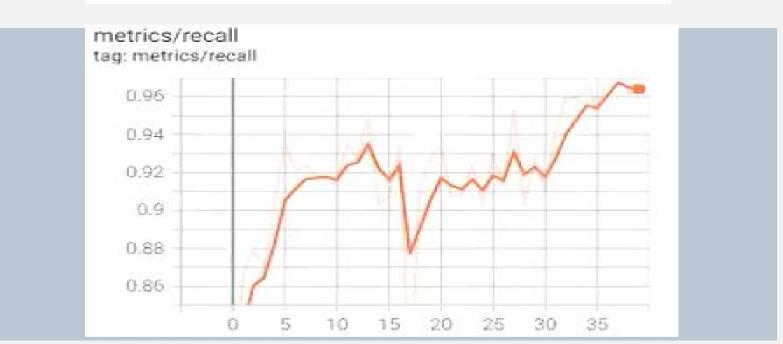
모델 구현

| %load_ext tensorboard %tensorboard --logdir /content/drive/MyDrive/Colab_Notebooks/yolov5/runs

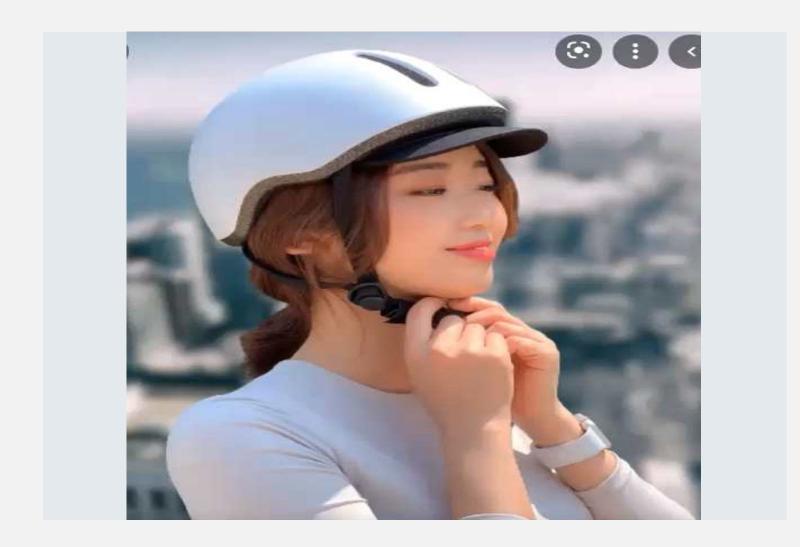








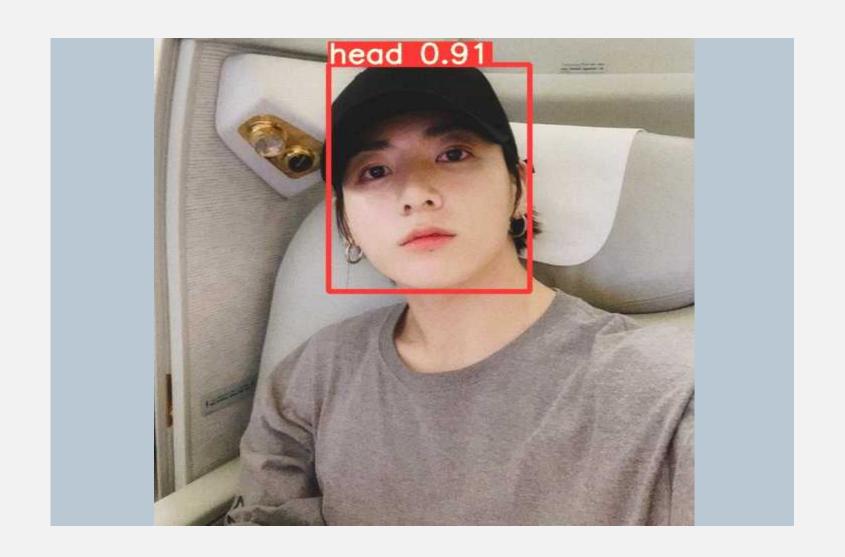
- 0
- 1 from IPython.display import Image
- 2 import os
- 3 !python detect.py --weights /content/drive/MyDrive/Colab_Notebooks/yolov5/runs/train/KickBoard_V1_yolov5s_results3/weights/best.pt
- 4 -- img 416 -- conf 0.9 -- source /content/drive/MyDrive/Colab_Notebooks/dataset2/test2.png

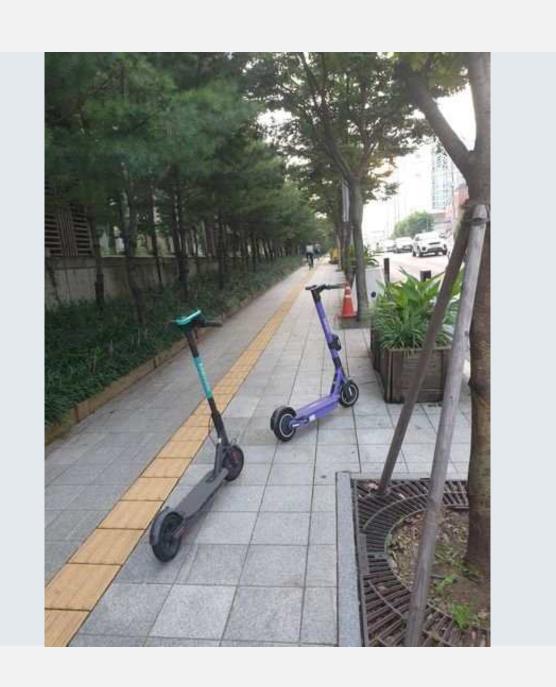




출처: 지마켓 킥보드 헬멧



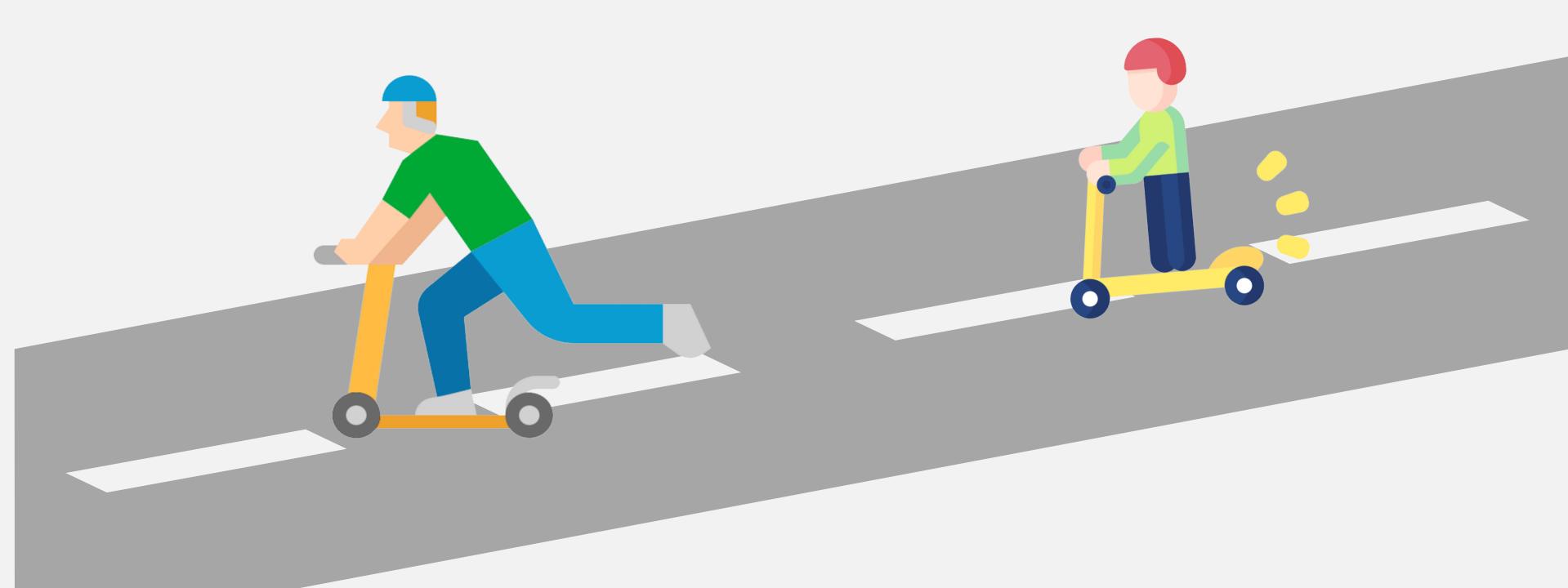


















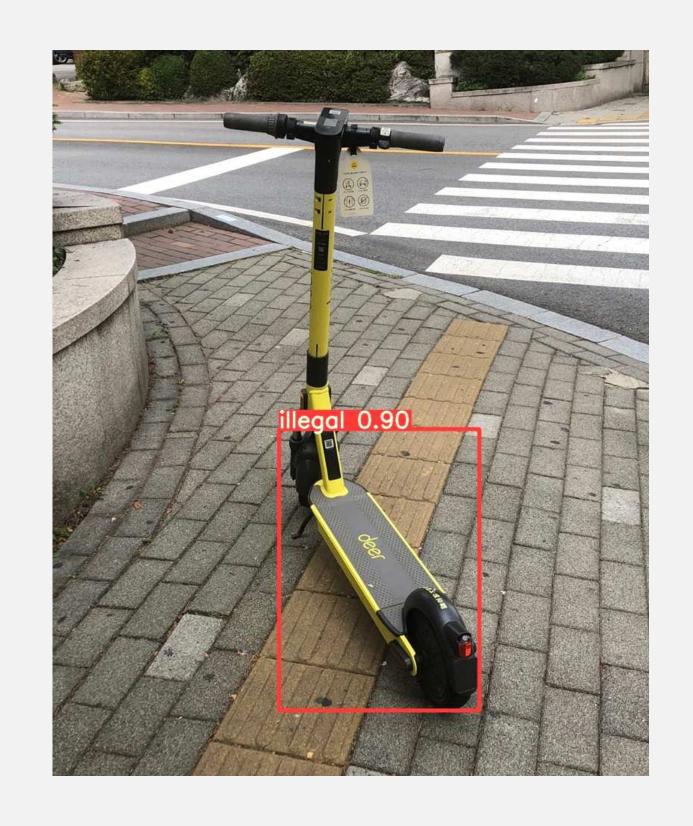


헬멧 착용

안전을 위해 헬멧을 꼭 착용해주세요.

해당 킥보드 어플내에서 헬멧 미착용시 안내문구 출력







해당 킥보드 어플내에서 불법주차 시 주차안내 문구 출력

기대효과 및 가치창출

공유킥보드 사용자

- 안전사고 예방
- 안전 자가진단



지방 자치 단체

- 시민 보행불편 경감
- 민원 처리부담 완화



공유킥보드 업체

- 공유킥보드 인식 제고
- 불법주차 견인비용 절감





소감

모델 발전 방향

데이터 처리 어려움

웹 구현에 대한 어려움

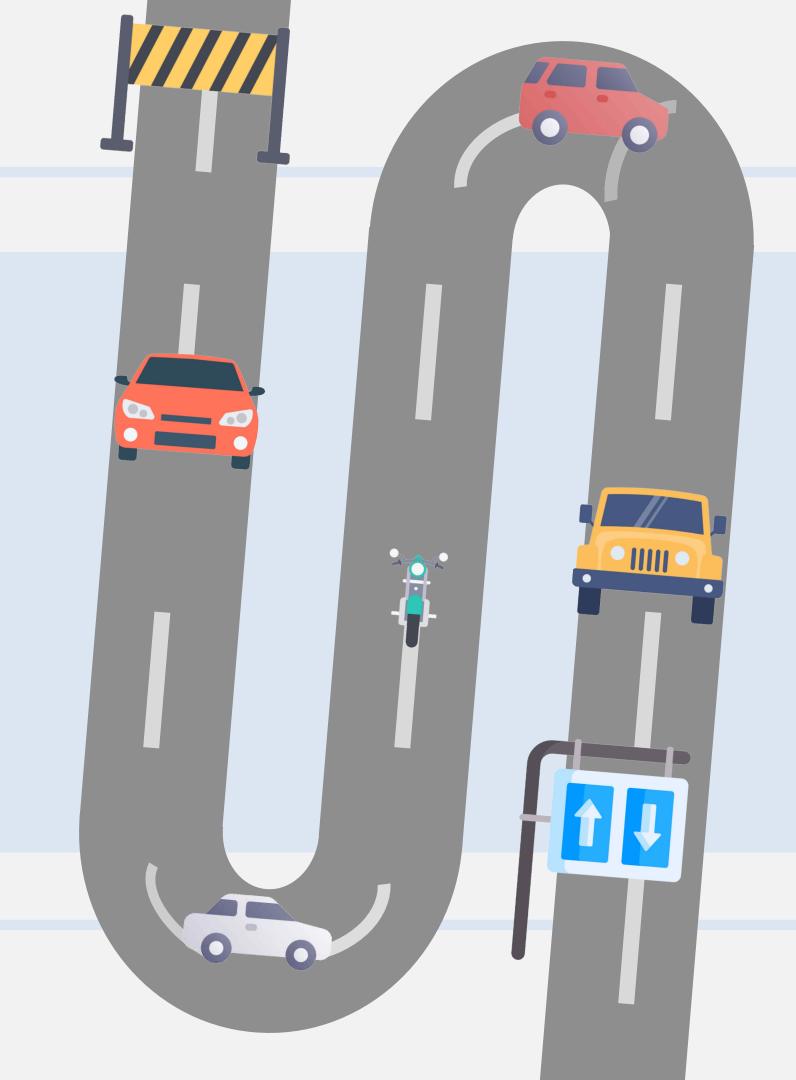
정책 입안

헬멧과 사람을 구분하는 모델은 사람의 눈으로 보기에도 판단이 가능한 쉬운 모델이었으나, 주정차 문제는 다른 여러 요소를 고려해야 하기에 이미지만 보고 처리하기에 어렵다고 판단됨.

바운더리 작업에서 여러 개를 처리해야할 때 세밀한 처리가 어려웠고, 모델에 영향을 끼칠 것으로 판단됨

yolov5 모델과 Django 프레임워크가 서로 연동하는데 어려움이 있었음 현재는 지자체, 업체가 주차사진 데이터를 별도로 저장하지 않음.

향후 지자체나 업체가 주차사진 데이터 확보를 통해 머신러닝에 활용한다면 모델 정확도를 높일 수 있을 것이라고 기대됨. Q&A



THANK YOU

