사고영상 판단모델

캡스톤디자인 29팀 중간발표

목차

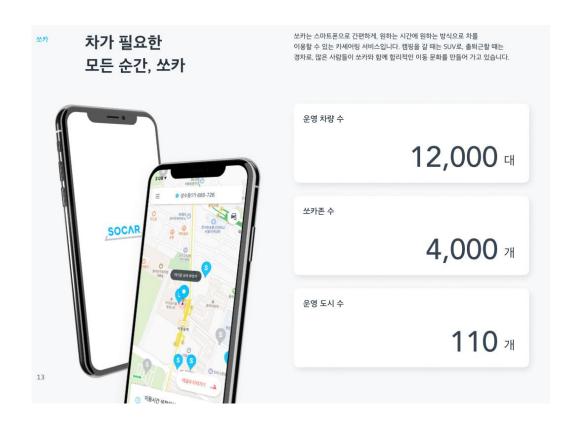
- 소개
 - 산학협력회사
 - 필요성
- 프로젝트진행
 - 데이터셋 이해
 - 데이터셋 처리
 - 모델개발
- 프로젝트 TODO

소개_산학협력회사

쏘카 카셰어링 서비스

다양한 종류의 차량을 12,000대 지원







쏘카 이용방법 알려드려요!

1 가입하기

스마트폰에 쏘카 앱을 다운로드 받고 자동차 운전면허증과 결제카드를 등록해 주세요. 쏘카는 만 **21세** 이상, 운전면허 취득 1년 이상부터 이용이 가능합니다.

② 예약하기

이용 시간을 설정하고 차량이 필요한 장소와 원하는 차종을 선택해 주세요. 가까운 쏘카존에서 예약하거나 내 집 앞으로 쏘카를 부를 수도 있습니다.

③ 차량찾기

차량이 주차된 쏘카존의 상세 정보를 쏘카 앱에서 확인하세요. 쏘카 앱 내 스마트키로 비상등을 켜거나 경적을 울려 쏘카를 보다 손쉽게 찾을 수 있습니다.

4 이용하기

탑승 전 외관, 내부, 기름양 등 차량 상태를 확인해 주세요. 쏘카 앱 내 스마트키로 간편하게 차량 문을 열고 닫을 수 있습니다.

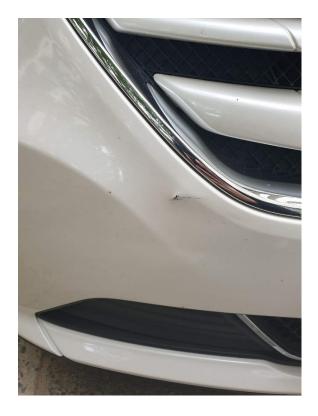
5 반납하기

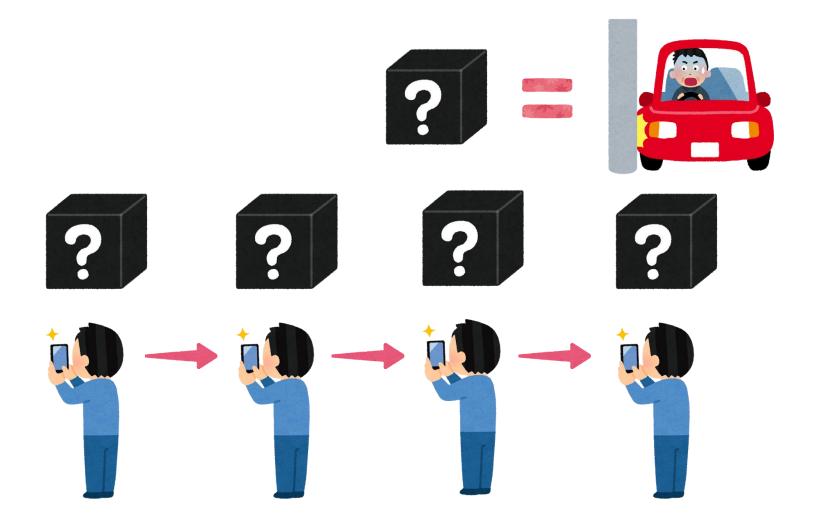
지정된 장소에 주차 후 차량 내 놓고 내리는 물건은 없는지 확인해 주세요. 차 문을 잠근 후 반납하기 버튼을 누르면 이용이 완료됩니다.

자잘한 사고들은 발견하기 어렵고, 자진신고하지 않는 경우도





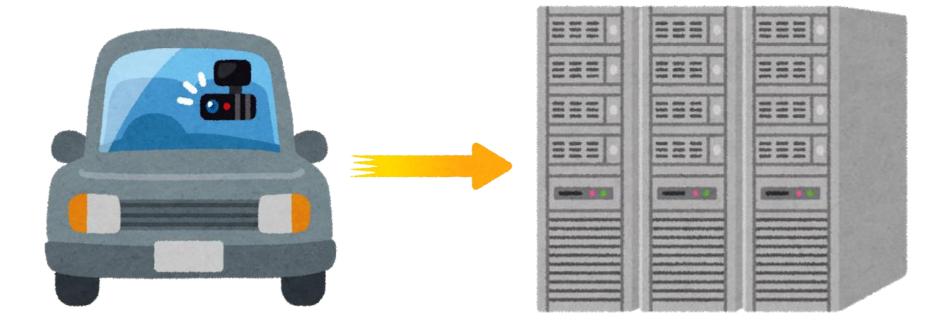




사고의 책임은 누구에게?



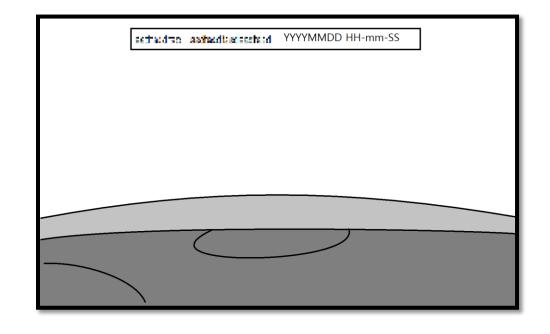
블랙박스 영상·센서



큰 사고의 경우 블랙박스의 센서가 사고영상을 분류 할 수 있다

프로젝트진행_데이터셋 이해:영상

차량 앞,뒤 사고영상, 일반영상 (블랙박스의 판단) 30 frame rate



모자이크 동영상 낮과 밤

시간오차 중요도 관점

데이터 누락

프로젝트진행_데이터셋 이해:가속도센서

XYZ 3축 가속도2hz 단위로 수집

 모자이크

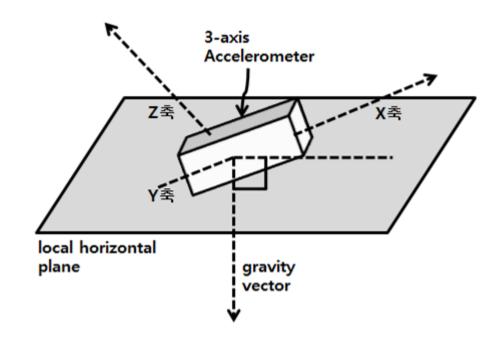
 동영상

 낮과 밤

 시간오차

 중요도 관점

 데이터 누락



프로젝트진행_데이터셋이해:GPS데이터

좌표, 속도, 방향벡터 1hz 단위로 수집

모자이크 동영상 낮과 밤 시간 9 차

Hz단위로 수집

데이터 누락



동영상 = 시간 + 이미지

모자이크동영상낮과 밤시간오차중요도 관점데이터 누락

- 1. 특정hz마다 사고이미지인지 labeling 추가, 이미지 학습
- 2. 동영상 하나에 대해 RNN

경미한 사고는 영상에서 잘 드러나지 않는다

모자이크 동영상 낮과 밤

시간오차

중요도 관점

데이터 누락

Hz단위로 스지

- 1. 영상만 학습한 모델, 영상 외의 메타데이터를 활용한 모델 각각을 앙상블
- 2. 영상과 메타데이터를 합쳐 모델링
- 3. 메타데이터만 모델링

GPS데이터는 끊기는 경우가 있다.

모자이크
동영상
낮과 밤Hz 단위로
수집시간오차
중요도 관점수집데이터 누락

- 1. GPS 데이터는 입력에서 제외
- 2. 일부 누락되는 경우 평균값 등으로 임의로 대체

영상은 30hz, 메타데이터는 각각 2hz, 1hz 영상의 남은 28프레임은?

 모자이크

 동영상

 낮과 밤

 시간오차

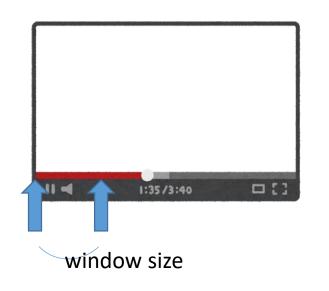
 중요도 관점

 데이터 누락

- 1. 영상을 1hz만큼만 사용한다
- 2. 비어있는 데이터를 선형적으로 임의 생성
- 3. 영상을 임의의 hz만큼 사용하고 임의로 데이터를 생성

프로젝트진행 데이터셋처리

영상이 길어서.. – time window window 안에 사고가? – target frame마다 사고 labeling window 안에서 추가할만한 것? – window 만큼의 ACC 평균 구하기



x변화량 Y변화량 Z변화량 AVG_X AVG_Y AVG_Z AVG_XYZ ACCIDENT

프로젝트진행 데이터셋처리

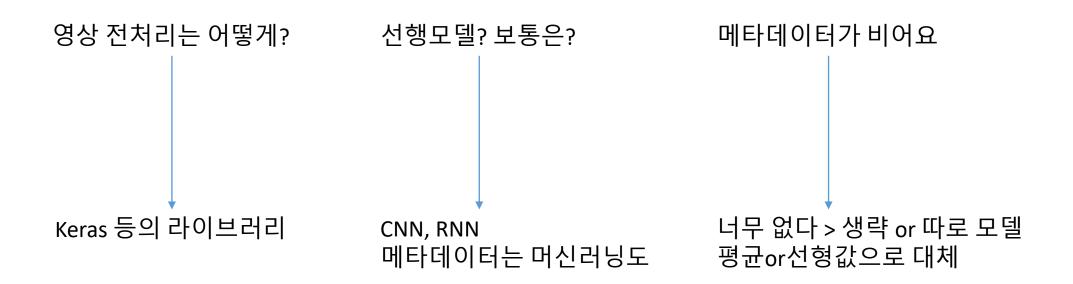
X, Y, Z 가속도 데이터 -> X, Y, Z 값의 변화량, 평균 값을 이용 Time window -> 하이퍼 파라미터

timestamp	X	у	Z	acci
46:00.5	0	0	0	0
46:01.0	0	0.04	-0.03	0
46:01.5	0	0.03	-0.01	0
46:02.0	-0.01	0.01	0.01	0
46:02.5	-0.05	0.01	0	0
46:03.0	-0.03	-0.02	0	0
46:03.5	-0.03	0.04	0.02	0
46:04.0	0.04	0	0.01	0
46:04.5	-0.02	-0.01	-0.08	0
46:05.0	-0.07	-0.02	0.03	0
46:05.5	0.62	-0.46	-0.57	1
46:06.0	0.13	-0.42	-0.08	0
46:06.5	0.03	0.04	-0.03	0
46:07.0	0.01	0	-0.02	0
46:07.5	-0.01	0	-0.05	0
46:08.0	-0.07	-0.01	0.02	0
46:08.5	0	0	0.04	0

file_name	timestamp	X	у	z	ave_x	ave_y	ave_z	ave_xyz	acci
10688_20201127_184600_N_F	46:00.5	0.01	0.07	0.07	0.0025	0.0175	0.0175	0.012500	0
10688_20201127_184600_N_F	46:01.0	0.05	0.03	0.05	0.0125	0.0075	0.0125	0.010833	0
10688_20201127_184600_N_F	46:01.5	0.07	0.05	0.03	0.0175	0.0125	0.0075	0.012500	0
10688_20201127_184600_N_F	46:02.0	0.06	0.09	0.03	0.0150	0.0225	0.0075	0.015000	0
10688_20201127_184600_N_F	46:02.5	0.09	0.13	0.03	0.0225	0.0325	0.0075	0.020833	0
10688_20201127_184600_N_F	46:03.0	0.13	0.11	0.12	0.0325	0.0275	0.0300	0.030000	0
10688_20201127_184600_N_F	46:03.5	0.18	0.06	0.21	0.0450	0.0150	0.0525	0.037500	0
10688_20201127_184600_N_F	46:04.0	0.80	0.46	0.80	0.2000	0.1150	0.2000	0.171667	1
10688_20201127_184600_N_F	46:04.5	1.23	0.49	1.20	0.3075	0.1225	0.3000	0.243333	1
10688_20201127_184600_N_F	46:05.0	1.28	0.94	1.14	0.3200	0.2350	0.2850	0.280000	1
10688_20201127_184600_N_F	46:05.5	0.61	0.54	0.55	0.1525	0.1350	0.1375	0.141667	1
10688_20201127_184600_N_F	46:06.0	0.14	0.50	0.09	0.0350	0.1250	0.0225	0.060833	0
10688_20201127_184600_N_F	46:06.5	0.10	0.05	0.11	0.0250	0.0125	0.0275	0.021667	0
10688_20201127_184600_N_F	46:07.0	0.15	0.02	0.12	0.0375	0.0050	0.0300	0.024167	0
10688_20201127_184600_N_F	46:07.5	0.16	0.03	0.14	0.0400	0.0075	0.0350	0.027500	0
10688_20201127_184600_N_F	46:08.0	0.15	0.03	0.08	0.0375	0.0075	0.0200	0.021667	0
10688_20201127_184600_N_F	46:08.5	0.10	0.03	0.06	0.0250	0.0075	0.0150	0.015833	0
10688_20201127_184600_N_F	46:09.0	0.07	0.03	0.01	0.0175	0.0075	0.0025	0.009167	0

Time window = 2

멘토님의 말씀



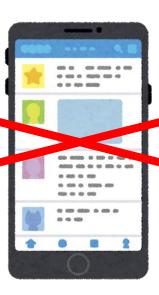
멘토님의 말씀

성능이 잘 나오는 게 최고다

다 만들어서 돌려봐라!

모델에만 집중이 가능하다







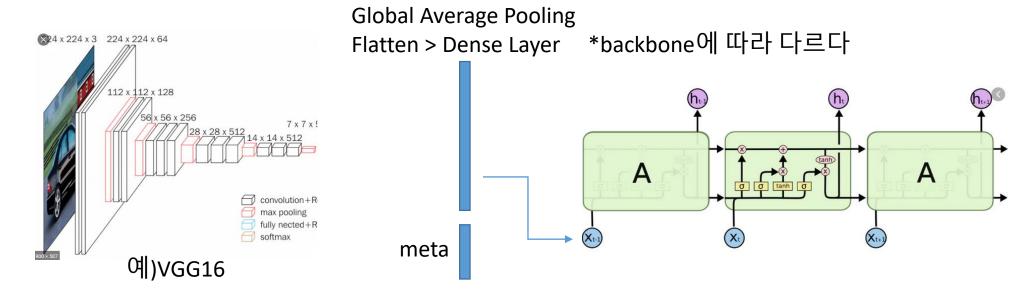
프로젝트진행_모델개발

```
영상 + 메타데이터 모델
CNN + RNN
메타데이터 모델 (영상모델과 앙상블)
1D CNN
Random Forest
Decision Tree
```

프로젝트진행_모델개발:CNN + RNN

CNN: 영상의 지역적 특징 추출

RNN의 입력으로 Conv를 통과한 특징들과 메타데이터를 함께 사용



Dense를 통과한 특징과 metadata concat

예)LSTM

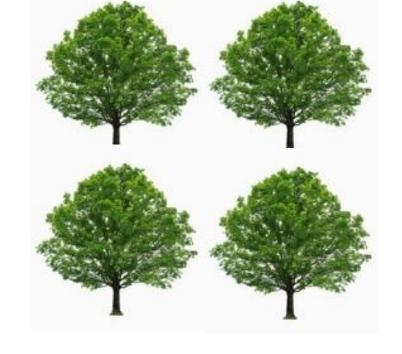
프로젝트진행_모델개발:메타데이터 모델

Random Forest, Decision tree

• Window size : 2~60(영상 전체)

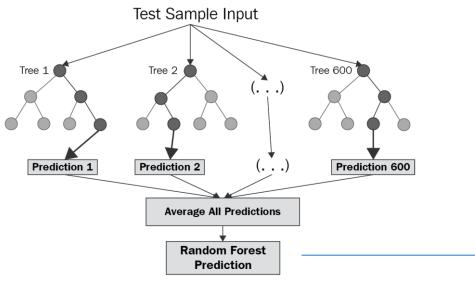
• Stride: 1 ~ window size

1d cnn



- 메타 데이터이기 때문에 1d cnn으로도 충분한 성능 기대
- Input -> Embedding -> layer -> activation f -> output
- Loss: binary Cross-Entropy

프로젝트진행_모델개발:앙상블



HIDDEN LAYERS

CLASSIFICATION

- 영상 데이터에 나타나지 않는 사고 존재
- 메타 데이터에 가중치를 더 크게 부여하여 앙상블 또는 후처리 방식으로 영상 데이터 활용
- 영상 데이터에서 사고 detection 또는 흔들림 감지



프로젝트 TODO

영상 전처리 추가 메타 데이터 생성 Hyper parameter 조정 모델간의 성능 비교 Docker container 설정

QnA

보조자료

영상을 2hz로 사용한다 할 때 1 ~ 15를 대표하는 frame F1, F2 ... Fn (n <= 15)

