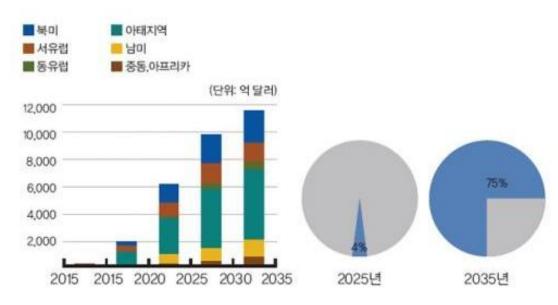
Lane & Vehicle Detection in Self Driving



자율주행자동차 시장 전망 및 점유율 전망





국내 자율주행차, 선택이 아닌 필수

다양한 환경의 도로 주행 영상



태양 고도, 진행 방향에 따라 불필요한 그림자나 유리창에 비치는 반사광에 영향



경제

뉴스검색

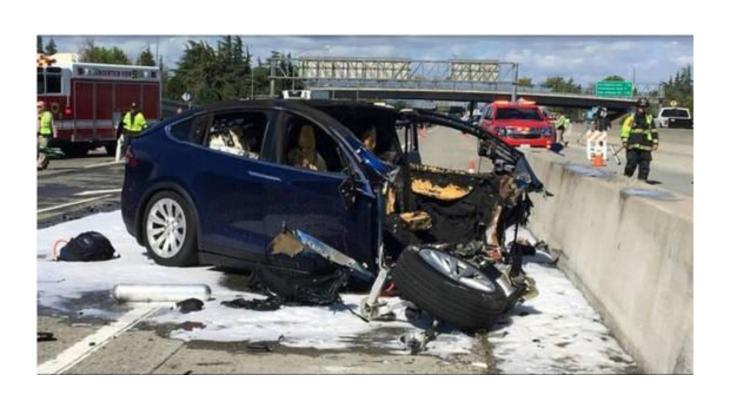
경제일반 재테크 증권 부동산 IT/과학 경제칼럼

"테슬라 사고, 태양 역광 탓" ... 자율주행차 또 날씨 오작동

[중앙일보] 입력 2018.04.10 01:07 │ 종합 8면 지면보기▶





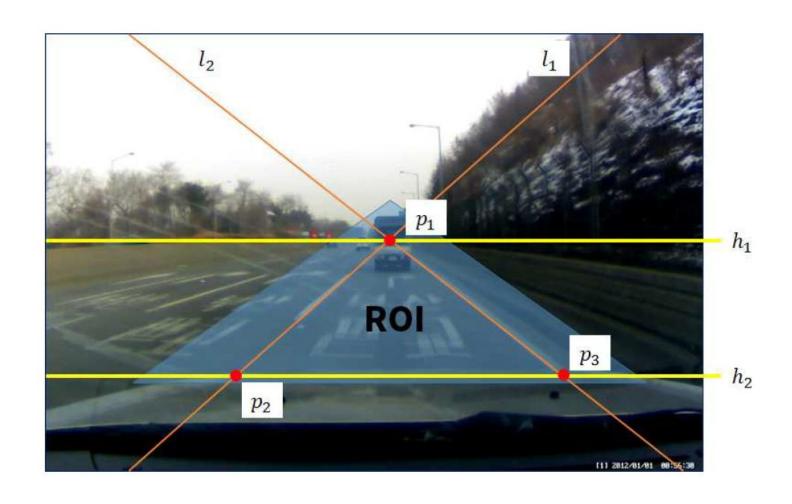


오전 시간, 밝은 태양, 차선 잘못 인식 작년 중앙분리대 충돌사고와 비슷 2년 전엔 흰색 트레일러 차량 을 하늘로 오인

원래 구현하고자 했던 영상 에서



ROI 염역, Region of Interest



정확도 ↑ 처리하는 양 ↓ 처리 속도 ↑

캘리브레이션(Calibration) 과정

단계1: 경계선 검출 (Canny Edge)

단계2: 허프변환(Hough Transform)을 통한 직선 검출

단계3: 직선들로부터 소실점 위치 판정

단계4: 수평 경계선 누적을 이용한 보닛위치 검출

단계5: 검출된 직선들을 통해 차선 폭 추정

캘리브레이션(Calibration) 과정

단계1: 경계선 검출 (Canny Edge)





캘리브레이션(Calibration) 과정

단계1: 경계선 검출 (Canny Edge)

단계2: 허프변환(Hough Transform)을 통한 직선 검출

단계3: 직선들로부터 소실점 위치 판정

단계4: 수평 경계선 누적을 이용한 보닛위치 검출

단계5: 검출된 직선들을 통해 차선 폭 추정

캘리브레이션(Calibration) 과정

단계2: 허프변환(Hough Transform)을 통한 직선 검출

특징	차선의 각도	차선의 시작점과 끝점 위치
왼쪽 차선	1°~89°	화면의 좌하단, 우상단
오른쪽 차선	91°~179°	화면의 좌상단, 우하단

캘리브레이션(Calibration) 과정

단계1: 경계선 검출 (Canny Edge)

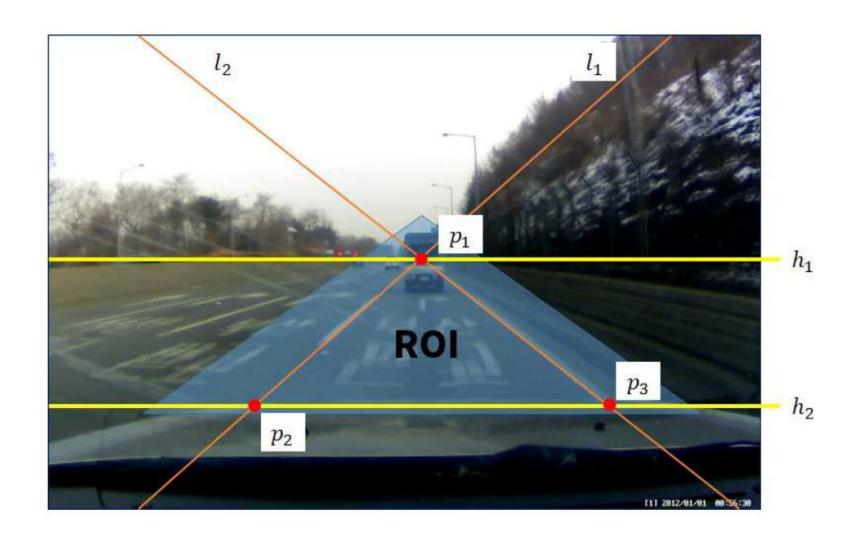
단계2: 허프변환(Hough Transform)을 통한 직선 검출

단계3: 직선들로부터 소실점 위치 판정

단계4: 수평 경계선 누적을 이용한 보닛위치 검출

단계5: 검출된 직선들을 통해 차선 폭 추정

캘리브레이션(Calibration) 과정



Computer Vision vs Deep Learning





Develop environment & Tools

Made by 건태형

운영체제

GPU 환경

언어 환경

플랫폼 / 소프트웨어









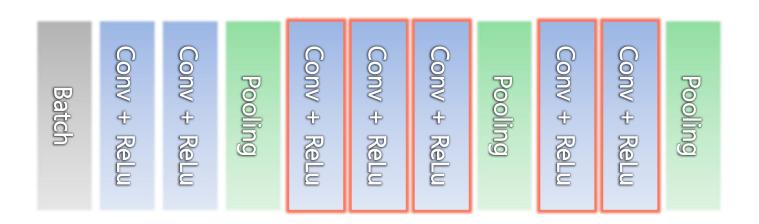








Network Architecture



층 수: 6층

배치사이즈: 128

에폭: 10

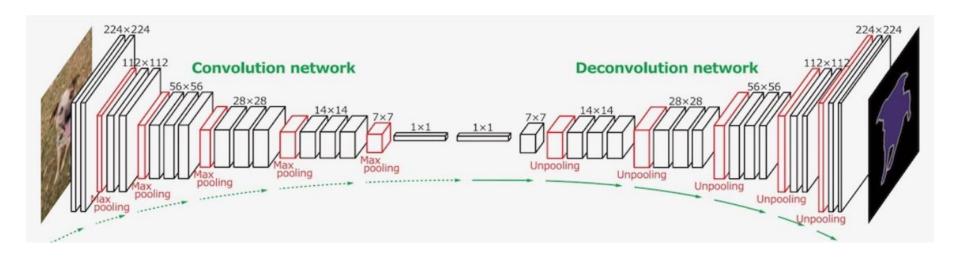
경사하강법 종류: Adam

드롭아웃: 0.2

DeConv DeConv DeConv + DeConv DeConv + DeConv + ReLu DeConv + ReLu Upsampling **Upsampling** Upsampling 4 ReLu ReLu ReLu ReLu ReLu

: Includes Dropout

Convolution vs Deconvolution





SGD

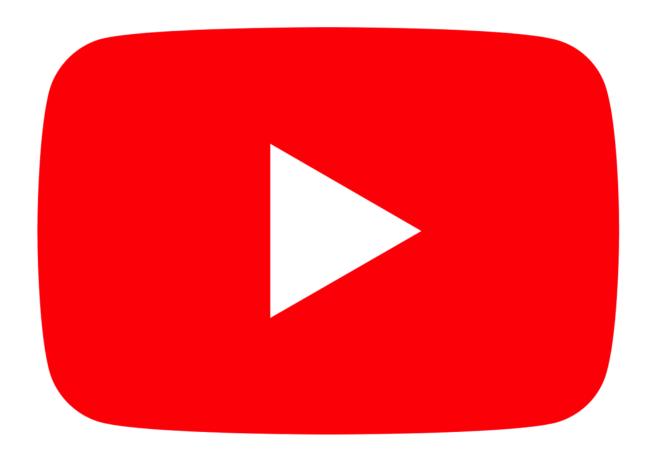
```
Epoch 1/10
Epoch 2/10
90/89 [=================== ] - 11s 121ms/step - loss: 0.1246 - val loss: 0.1261
Epoch 3/10
Epoch 4/10
Epoch 5/10
90/89 [============== ] - 11s 119ms/step - loss: 0.1045 - val loss: 0.1026
Epoch 6/10
90/89 [================== ] - 12s 128ms/step - loss: 0.0960 - val loss: 0.0922
Epoch 7/10
Epoch 8/10
90/89 [============= ] - 11s 126ms/step - loss: 0.0843 - val loss: 0.0829
Epoch 9/10
90/89 [============= ] - 11s 120ms/step - loss: 0.0807 - val loss: 0.0798
Epoch 10/10
<keras.engine.sequential.Sequential object at 0x00000216FF782B70>
```



Adam

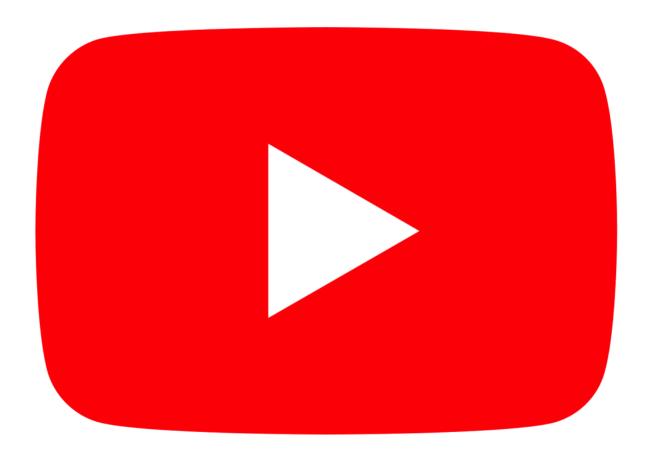
```
Fpoch 1/10
Epoch 2/10
Epoch 3/10
Epoch 4/10
Epoch 5/10
Foodh 6/10
Epoch 7/10
Epoch 8/10
Epoch 9/10
Epoch 10/10
<keras.engine.sequential.Sequential object at 0x000001CC2802ADA0>
```





https://youtu.be/IU6R8s_flZo

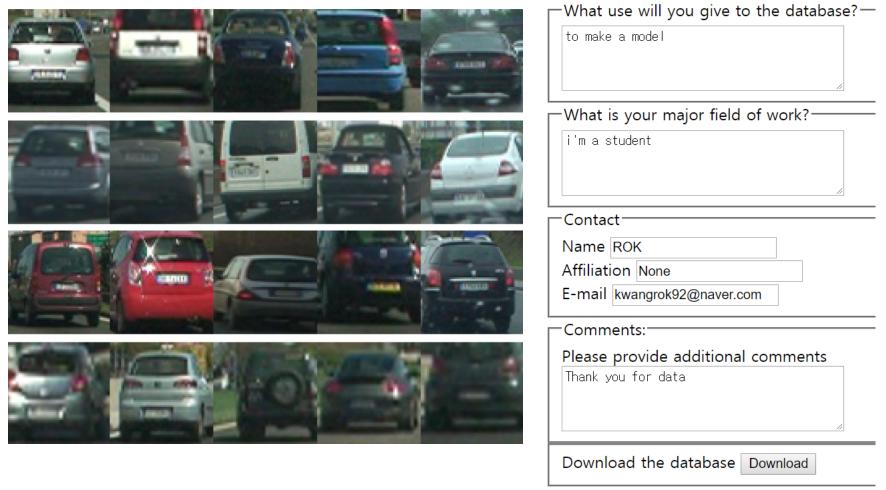
Adam



https://youtu.be/zRUFG4mXGOM

Vehicle Detection





Vehicle Detection

Vehicles

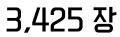












non-Vehicles













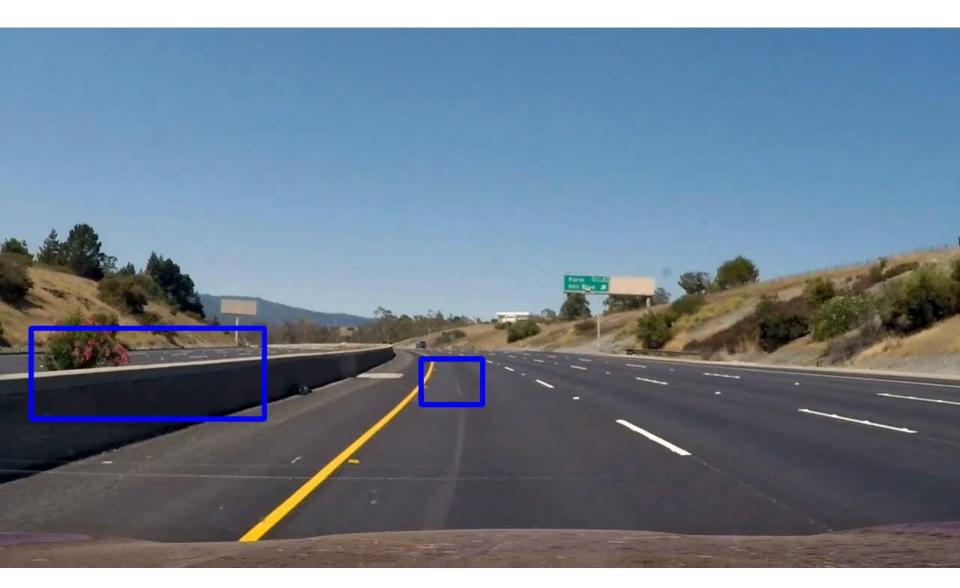






3,900 잠

Vehicle Detection



Reference

스마트 기기에서의 차선 및 차량 검출에 관한 연구, 2016년 2월, 한국기술대학원, 박종섭

카셰어링 쏘카 카드 스캔 사진: blog.socar.kr/1670

개발 환경 및 개발 도구 양식: 김건태

자율자동차 시장 전망: Navigant Research (2013)

테슬라 사고 기사: 중앙일보 (2018, 4)

Machine Learning Engineer Nanodegree, Capstone project,

Micheal Virgo, (2017, 5)

Vehicle image Database, GTI: www.gti.ssr.upm.es/data/

Canny Edge 사진: www.safaribooksonline.com

Vehicle Detection: github.com/tatsuyah/vehicle-detection

윈래 구현하고자 했던 영상: https://www.youtube.com/watch?v=P754S8F6ujo