

### <u>Autonomous</u> Vehicle

2020-1 Capstone Design 1

실내 문서 전달 자율주행 카트 개발을 위한 객체 인지 및 충돌 방지 모듈 개발

프로젝트 명: HEN PROJECT 컴퓨터공학과 김명현, 이재빈 지도교수: 허의남 교수님

#### **CONTENTS**



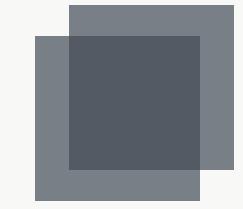
O2 연구 목표 및 개념 설계

O3 상세 설계 및 개발

04성능 개선

O5 데모 시나리오 / 데모 시연

06 결론 및 고찰





■ 연구 배경 및 기술 동향

#### 연구 배경

#### 5G 이동 통신 + Machine Learning

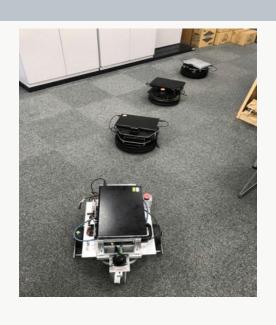


#### Autonomous Vehicle

현대자동차 : 2022년까지 Lv3단계 자율주행 시스템 구축 전망 (SAE 미국 자동차 학회 자율주행 발전단계)

현재 실외 용 자율 주행 자동차에 관한 연구가 활발히 이루어지는 추세

### 기술 동향 분석



#### 실내 환경으로 발생하는 제약

- Guide Line(차선) 부재
- 이동객체(사람)의 왕래가 잦음
- 센서의 물리적 한계(LIDAR / LRF Sensor)

구분	연구 내용	한계점
SLAM기반 자율주행 카트	IMU, LIDAR 센서를 사용하여 구현	반사율이 높은 환경에서의 정확한 거리인식 어려움
클라우드 연계 자율주행 맵 시스템 기술 동향	클라우드와 연계하여 자율주행 맵 구성	주행 경로 상 장애물이 위치할 가능성이 높고, 실내의 좁은 통로 특성상 많은 우발적
위치 추정, 충돌 회피, 동작 계획이 융합된 이동 로봇의 자율주행 기술	지도 정보, LRF센서를 바탕으로 한 장애물 인식, MCL 알고리즘, 삼각측량 법을 사용하여 장애물로 부터의 회피알고리즘 구현	센서길이의 제약으로 인해 장 애물감지거리가 55cm에 불과

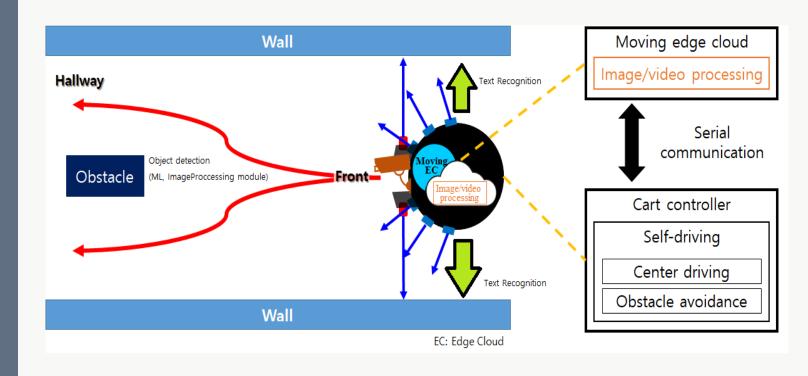
02



연구목표 및 개념 설계

### 연구 목표

## 실내 문서 전달 자율주행 카트 개발을 위한 이동객체 인지 및 충돌 방지 모듈 개발



### 개념설계



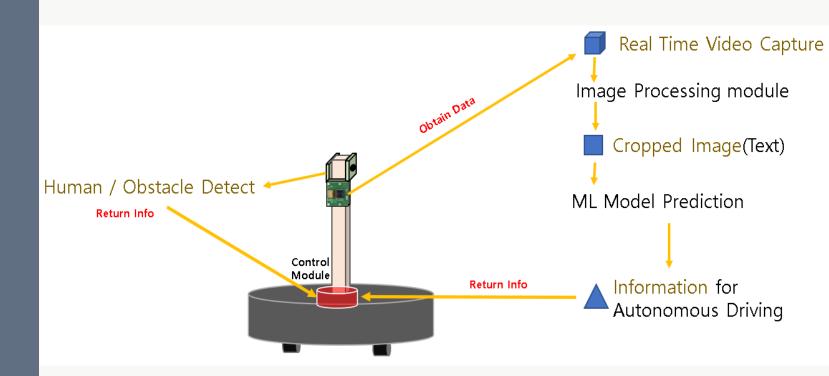
- Text Recognition



- Human Recognition

### 개념 설계

#### 동작 시나리오





03 설계및개발

### 구현 환경 [HW / SW]

#### HW 환경

라즈베리파이 4모델 B



브로드컴 BCM2711, 쿼드 코어 Cortex-A72 (ARM v8) 64-bit SoC @ 1.5GHz 4GB LPDDR4-3200 SDRAM 카메라 모듈 V2 8Megapixel

#### SW 환경



Python3
OpenCV4.2.0 with python3
TensorFlow, Keras
SVHN(Street View House Numbers) Data set

### **Text Recognition Module**

#### 실내 명패(Door Plate) 인지 모듈 시나리오



카트 양측면으로부터 실시간 영상 획득



프레임마다 Door Plate Crop (30 Frame/Sec)

- Door Plate Size, Location으로 Recognition
- 이미지의 평균색을 추출하여 Door Plate Recognition





Crop된 이미지(48\*48)를 구축된 Model에 Load & Predict - SVHN Data Set + 실내환경 특화 Data Set

M.L Model

### **Text Recognition Module**

Data Set 구축 & Model 구축 과정

### **Human Recognition Module**

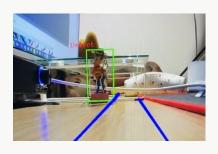
#### 사람 (Human) 인지 모듈 시나리오



카트 전방으로부터 실시간 영상 획득



Gray Scale 변환, 8\*8 scale window 히스토그램 계산 - 미리 훈련된 SVM모델 사용[OpenCV API 제공]



프레임마다 Human Detect (20 Frame/Sec)

- 인식된 객체로부터 제어 모듈에 1차원 배열 값 전달
- 예상 이동경로 Drawing

### **Human Recognition Module**

#### HOG 디스크립터: 보행자 검출 목적의 특정 디스크립터

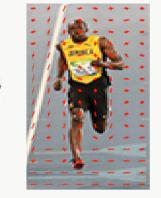
- SIFT, SURF, ORB: 객체의 지역적 특성표현은 뛰어나나, 전체적인 모양을 특징잡기 어려움
- HOG: 대상 객체의 일반화를 통해 같은 객체로 인식

#### HOG 디스크립터 처리 과정



윤곽선 검출

각각의 사각형에 대해 8방향의 히스토그램 계산



히스토그램의 방향을 통해 객체 검출

04



### 성능개선 [Text Recognition]

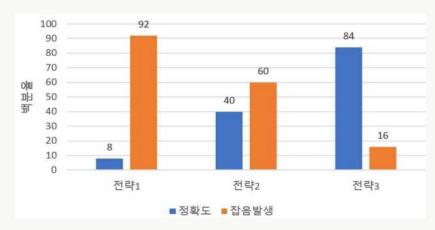
#### 이미지 크롭 잡음 [Crop Image Noise]



전략1) Blur옵션 적용 크롭 이미지 정확도 8%

전략2) Blur옵션 미적용, crop 이미지의 좌표 필터링 정확도 40%

전략3) 전략2 + 크롭 된 이미지의 평균 RGB값 추출, 필터링 정확도 84%

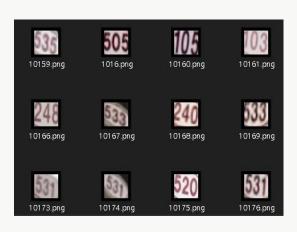


### 성능개선 [Text Recognition]

#### 실내환경 특화 데이터셋 구축







전략1) 실내 정보만으로 Data Set 구성 [모델 예측 정확도 20%]

전략2) SVHN 모델이용 [모델 예측정확도 70%] 노이즈 필터링 불가능

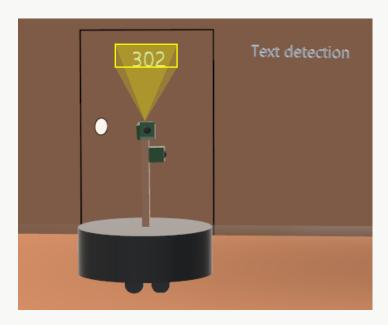
전략3) SVHN DataSet + 실내 특화 데이터셋 [정확도 84%]



데모시나리오/시연

### 데모시나리오 [Text Recognition]

#### 명패 인식 [Text Recognition]



현재 카트의 모터 문제로 인해 카트는 삼각대로 대체하여 데모 시연

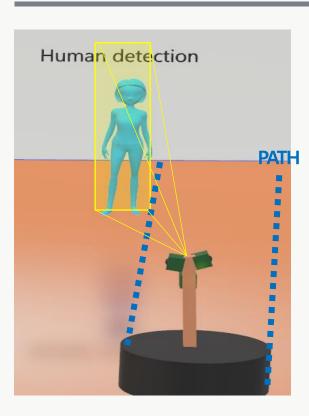
- 카메라 높이 90cm

- 카메라 각도 : 바닥으로부터의 수직선 기준 25°

- 출력 해상도 : [720 \* 380] pixel

## 데모시나리오 [Human Recognition]

#### 사람 인식 [Human Recognition]



- 사람 인식 여부를 실시간 영상으로 출력
- 가상 PATH 출력 (카트 이동회피 경로)

<u>06</u>



결론 및 고찰

## **열론 및 고찰**

#### 결론

이미 저장된 지도 정보가 아닌 상황에 따라 유연한 대응을 할 수 있는 자율 주행 카트 개발

근거리: LIDAR센서를 활용한 즉각적인 대응 가능

원거리 : 영상처리, 머신 러닝 모델을 통해 이동경로 예측 / 카트의 자체 위치파악 구현

#### 향후 연구

기기 제어 권한을 부여 및 승인할 수 있는 생체인식 기능[Face ID]과 하드웨어적 구현[로봇 팔]을 통해 실질적으로 카트의 전달 기능을 구현한 보다 최적화된 기기 구현 목표.



## Thank you

2020-1 Capstone Design 1