

[두산로보틱스] 지능형 로보틱스 엔지니어

# 디지털 트윈 기반 서비스로봇 운영 시스템 구성

TEAM F-2 JUNE

이재호, 배재성, 전유진, 정은영 [멘토] 김루진



### **K-Digital Training**

### 목 차



- 01 프로젝트 개요
- 02 프로젝트 팀 구성 및 역할
- 03 프로젝트 수행 절차 및 방법
- 04 프로젝트 수행 경과
- **05** 자체 평가 의견

### O1 프로젝트 개요

1

### 프로젝트 주제 및 선정 배경, 기획의도

디지털 트윈 기반 서비스 로 봇 운영 시스템 바탕으로 산 업 현장에서 차량 이동성 확 보 또는 경비의 목적으로 활 용할 수 있는 로봇 프로그래 밍 설계 및 테스트 2

### 프로젝트 내용

기존 터틀봇3의 기본 패키지 기능의 한계를 보완하기 위 하여 자율 주행, 머니퓰레이 션, 객체 인식 기능을 개선 및 탑재 3

### 활용 장비 및 재료

Turtlebot3 Waffle Pi (Jetson Nano, OpenCR), Open Manipulation, Li Batteries, Web Cam, USB Hub, Monitor, Cable 4

### 프로젝트 구조

기존 Turtlebot3 패키지 기능을 범용적으로 활용할 수 있도록 개선 하기 위하여 5월 9일부터 5월 22일까지진행 프로젝트 수행 터틀봇3 기본 패키지 분석 및 필요사항 확정, 프로그래밍 개발, 시뮬레이션 및 테스트 수행

5

### 활용방안 및 기대 효과

산업 현장에서 경비를 수행하고 운송과정에서 떨어진 운송품을 정리하여 산업 환 경 개선 도모

# O2K-Digital Training프로젝트 팀 구성 및 역할

훈련생	역할	담당 업무	
이재호	팀장	Lane Detection (Main) Control Lane (Sub)	
배재성	팀원	Manipulation (Main)  ArUco Marker (Sub)	
전유진	팀원	Control Lane (Main)  ArUco Marker (Sub)	<b>♦</b>
정은영	팀원	Object Detection (Main)  RQt App (Main)	
김루진, 이정우	멘토	프로그래밍 피드백, 프로젝트 질의응답	

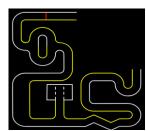
### O3 <sup>K-Digital Training</sup> 프로젝트 수행 절차 및 방법

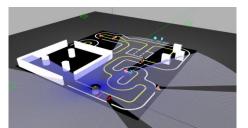
구분	기간	활동	비고
사전 기획	5/9(금) ~ 5/11(일)	시나리오 설정 및 역할 분담 P Turtle	ebot3 Emanual 분석 목표 설정
Turtlebot3 기본 패 키지 분석 및 요구 사항 설정	5/12(월) ~ 5/14(수)	Turtlebot3 데모 기능 구현 필요 기	기술 확정
Turtlebot3 Simulation Implementation	5/15(목) ~ 5/18(일)	P Simulation 구현 P Turtle	ebot3 분석 발표 팀별 중간보고 실시
Turtlebot3 실제 구 동 및 RQt 구현	5/19(월) ~ 5/21(수)	파라미터 조정 및 테스트 파라미	미터 조정 및 테스트 최적화, 오류 수정
발표자료 정리 및 발표	5/21(수) ~ 5/22(목)	발표 자료 작성 및 발표	
총 개발기간	5/9(금) ~ 5/22(목)(총 2주)		

- ▶ 기존 터틀봇3의 기본 패키지 기능 한계
- 색에 따라 차선 구분
  - 차선이 많거나 색이 다양한 경우, 차선을 제대로 인지하지 못함
- 일반적인 객체인식이 어려움
  - 인식할 수 있는 객체가 적으며 다양한 상황을 반영하지 못함 Table 1. Bill of materials
- 로봇팔 제어 기능이 미탑재
  - 물체를 이동시키는 기능을 수행할 수 없음
- ▶ 이러한 점을 보완할 수 있는 기술 개발 및 검증
  - 상황 변수가 다양한 트랙으로 교체
  - Deep Learning 기반 객체인식
  - 로봇팔 탑재 및 제어 기능 구현
  - Simulation과 Test를 위하여 터틀봇3 Buger을 Waffle Pi로 교체

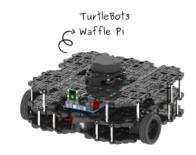


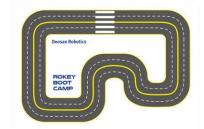












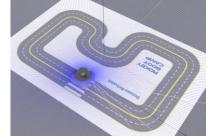


Fig 2. 개선된 터틀봇3 환경

Detection, Control, and Manipulation of Turtlebot3

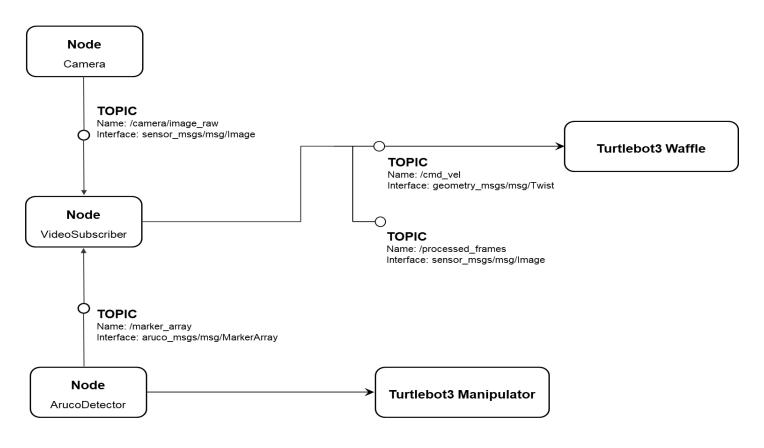


Fig 3. Node architecture of Waffle Pi Main system

#### Lane Detection

• Block Diagram of Lane Detection Algorithm

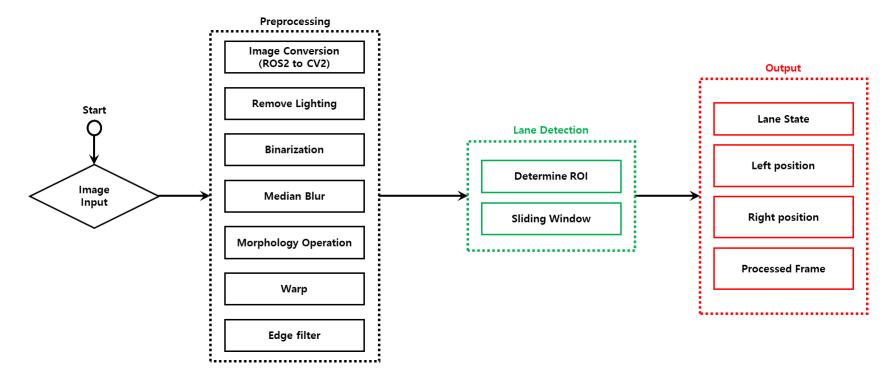


Fig 4. Block diagram of lane detection

#### Lane Detection

- Preprocessing
  - Image Conversion 직렬화된 이미지를 CV2에 적합하게 변환
  - Remove Lighting 차선인식을 위한 광도 및 채도 처리
    - 차선 인식의 성능을 제고하기 위해 흰색 범위를 필터링하여 제외
    - 엣지 특성을 살리기 위해 Gaussian Blur, 샤프닝, Normalization 처리
  - Binarization 노이즈를 제거하고 엣지 특성을 살리기 위해 이진화
    - 중위수를 활용하는 Median Blur으로 노이즈 제거
  - Morphology Operatioin으로 작은 노이즈 제거
  - Warp 수신된 원본 이미지를 투사한 것처럼 변환
  - Edge Filter Soble Filter로 Edge 추출

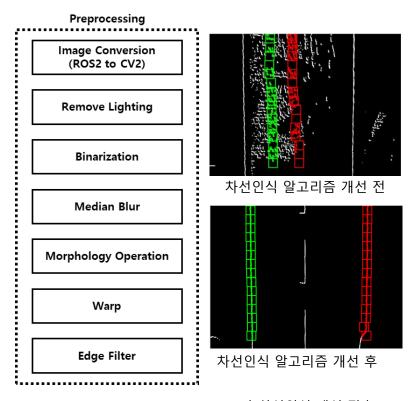


Fig 5. Preprocessing step과 차선인식 개선 전후

#### **Lane Detection**

- Lane Detection
  - Determine ROI (Region of Interest)
    - 연산 효율성과 차선 인식 성능 제고를 위해 차선 감지 영역 분할 및 스캔
  - Sliding Window
    - 차선 픽셀을 효과적으로 추출하기 위해 ROI를 분할하고 각 영역을 이동하며 차선 유무 감지

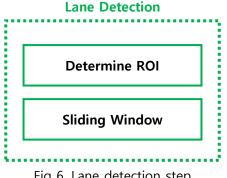


Fig 6. Lane detection step

```
def lane detect(self, frame):
slide_frame = frame[frame.shape[0] - 200 :frame.shape[0] - 150, :]
 _detected, left_right,_ _ self.elide_windew_precesser.elide(slide_frame)
  processed_frame = self.slide_window_processor.lane_visualization(frame, left, right)
  return detected, left, right, processed_frame
```

Fig 7. Sliding window code

#### Lane Control

• Block Diagram of Lane Control Algorithm

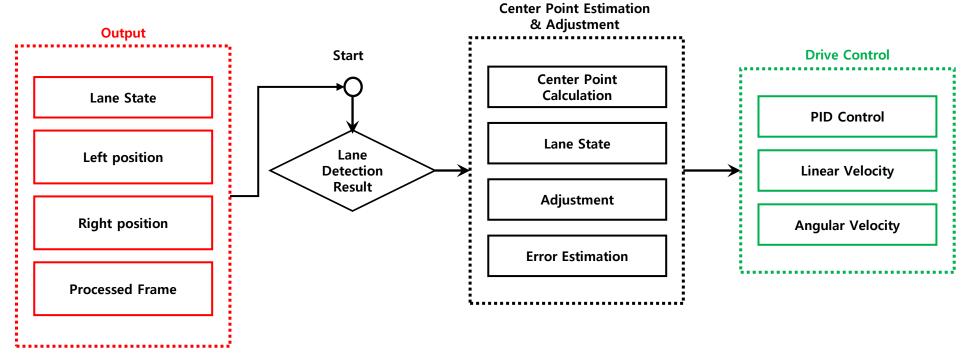


Fig 8. Block diagram of lane control

#### Lane Control

- Center Point Estimation & Adjustment
  - Center Point Calculation
    - Lane detection에서 산출한 양 차선의 위치를 바탕으로 차선 중앙점 계산
  - Lane State
    - 산출한 차선 위치에 의해 차선 상태 판정 (left / right)
  - Adjustment
    - 차선 상태에 따른 보정값 부여
  - Error Estimation
    - 산출된 차선 중앙값과 이미지 중앙값의 차를 Error로 설정

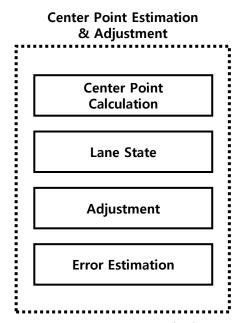


Fig 9. Center point estimation and adjustment step

```
frame = self.bridge.imgmsg_to_cv2(msg, desired_encoding='bgr8')
detected, left, right, processed = self.lane_detect(frame)

center = float((left + right) / 2)
if detected == 'left':
    center += 0.125 * 320
elif detected == 'right':
    center -= 0.125 * 320

error = center - 320.0
```

Fig 10. Center point estimation and adjustment code

#### Lane Control

- Center Point Estimation & Adjustment
  - PID Control
    - PID Control을 활용하여 선형속도와 각속도를 산출

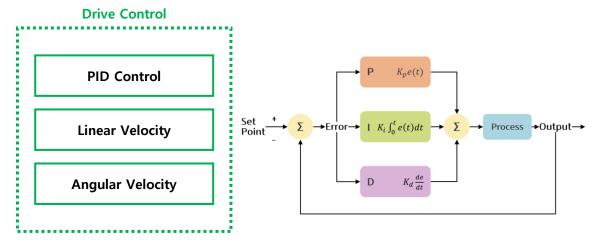


Fig 11. Drive control components and diagram

```
# PID 제어 계산
self.integral += error
self.integral = max(min(self.integral, self.integral_limit), -self.integral_limit)
derivative = error - self.last_error
self.last_error = error

angular_z = (
    self.Kp * error +
    self.Ki * self.integral +
    self.Kd * derivative
)

twist = Twist()
# 구간에 따라 속도 조절
twist.linear.x = self.MAX_VEL if detected == 'both' else self.MIN_VEL
twist.angular.z = -max(min(angular_z, 2.0), -2.0) # 조형 제한
# 토픽 발행
self.pub_cmd_vel.publish(twist)
# 결과 이미지 발행
processed_msg = self.bridge.cv2_to_imgmsg(processed, encoding='bgr8')
self.image_publisher.publish(processed_msg)
```

Fig 12. Center point estimation and adjustment code

#### ArUco Marker 인식

- OpenCV에서 제공하는 오픈소스 라이브러리
- NxN 행렬의 흑백 정사각형 패턴
- 로봇 제어, 증강 현실, 자동화 공정 등에서 사용

- 인식 및 메시지 출력
  - Topic:/marker\_array
  - Aruco\_msgs/msg/MarkerArray
    - 마커 ID
    - 위치: position. x, y, z
    - 회전: orientation. z (roll), y (pitch), x (yaw)

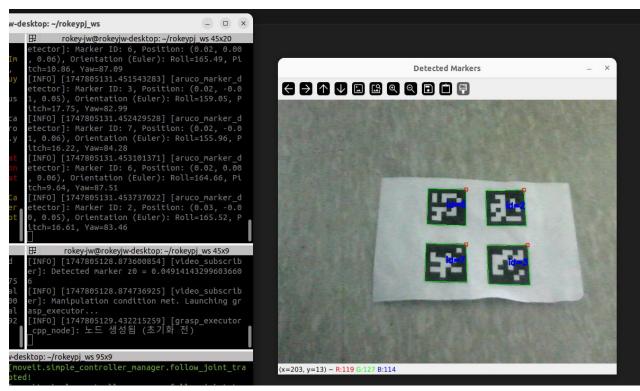


Fig 13. ArUco Marker 인식

### ▶ ArUco Marker 인식

• 실행 과정

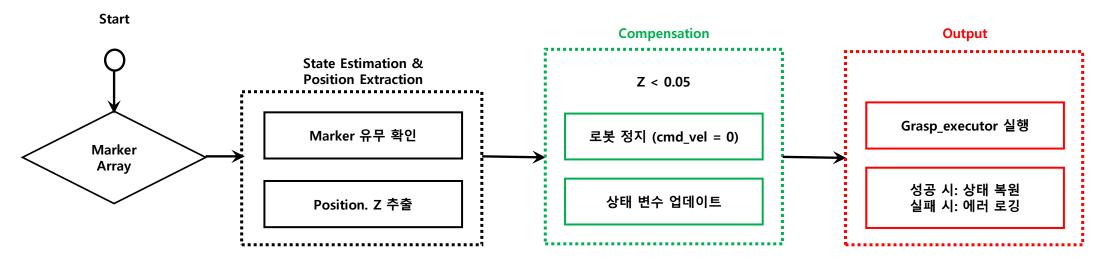


Fig 14. Block diagram of marker array

#### ▶ ArUco Marker 코드 설명

• ArUco Marker 인식 후 주행 정지 및 외부 노드 실행

```
def marker_callback(self, marker_array_msg):
    z0 = marker_array_msg.markers[0].pose.pose.position.z

if z0 < 0.05 and not self.stop_requested and not self.stopped:
    twist = Twist()
    self.pub_cmd_vel.publish(twist)
    self.stop_requested = True
    self.stopped = True

    subprocess.run(['ros2', 'run', 'grasp_executor_cpp', 'grasp_executor'], check=True)

    self.stop_requested = False
    self.stopped = False</pre>
```

Fig 15. ArUco Maker code

- Z값 (로봇과의 거리) < 0.05m:
  - 정지 명령 (cmd\_vel = 0)
  - Grasp\_executor 실행 -> gripper 작동
  - 작업 완료 후 주행 재개

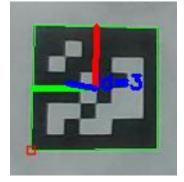
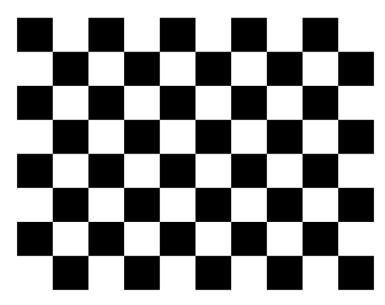


Fig 16. ArUco Maker recognition

### Manipulator

- Aruco marker 추가 작업
  - camera intrinsic calibration
    - 9(raw) x 7(column) checker board사용



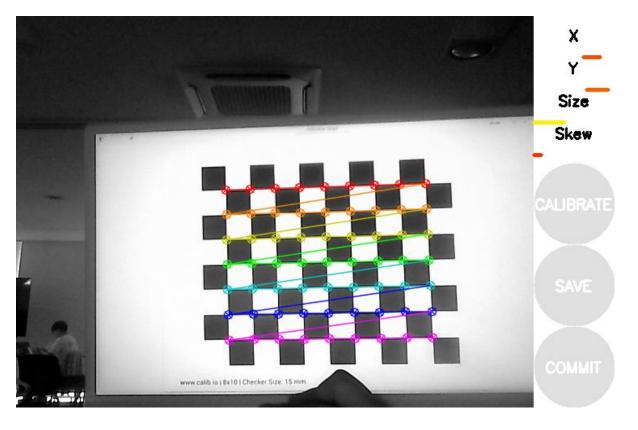


Fig 18. Checker board 인식

#### Manipulator(main.cpp)

- ArUco marker
  - 카메라로 ArUco Marker 인식
  - 시스템 간략 Flow

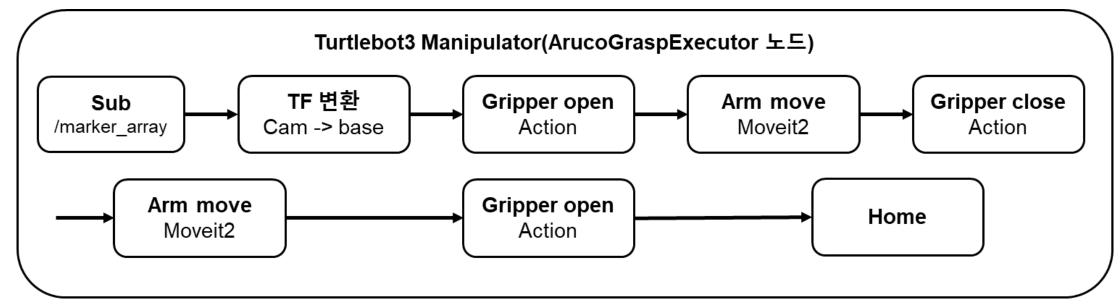


Fig 19. Turtlebot3 Manipulator flow chart

### Manipulator(main.cpp)

- 문제점
  - Moveit2가 ArUco marker 좌표를 토대로 좌표 변환 및 경로
    - ArUco marker가 제대로 탐지되지 않거나, 좌표 탐지가 명확하지 않으면, 경로 계획 에러 발생
  - 온전히 ArUco Marker의 좌표 정보에 의존
    - 좌표 탐지 알고리즘 고도화 필요

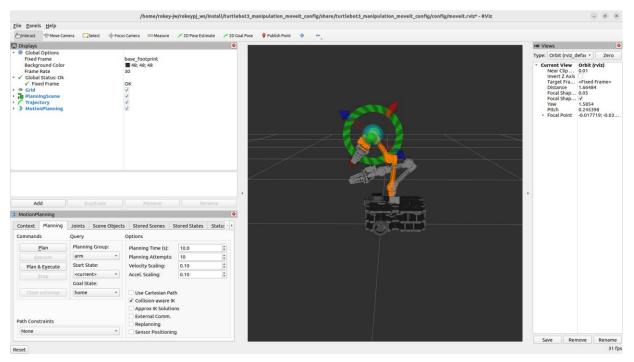


Fig 20. Turtlebot3 Manipulator with rviz

- Manipulator(환경 설정 구성 내용)
- End effector link의 control group 변경: gripper → arm (moveit\_config/config/turtlebot3\_manipulation.srdf)
  - Moveit2은 end effector link가 원하는 좌표로 이동하기 위한 계산하는 것이라 판단

```
<!--END EFFECTOR: Purpose: Represent information about an end effector.-->
<!-- <end_effector name="end_effector_link" parent_link="link5" group="arm"/> -->
<!-- <end_effector name="end_effector_link" parent_link="link5" group="arm"/>
<end_effector name="end_effector_link" parent_link="link5" group="arm"/>
```

- Camera link를 link5와 결합
- Fig 21. End effector code1
- camera link로 부터 base\_link로 tf시, 계산의 편의성을 위해 최대한 가까운 link와 결합
  - 혹시 모를 노이즈에 대비
- End effector link의 collision error가 빈번하게 발생
  - 빈번하게 발생하는 error로 인해 적용

```
k name="${prefix}end effector link">
 <visual>
  <origin xyz="0 0 0" rpy="0 0 0"/>
  <geometry>
    <box size="0.01 0.01 0.01" />
  </geometry>
  <material name="red"/>
 </visual>
 <!-- 추가 -->
 <collision>
  <origin xyz="0 0 0" rpy="0 0 0"/>
  <geometry>
    <br/>
<br/>
dox size="0.01 0.01 0.01"/>
  </geometry>
 </collision>
</link>
```

Fig 22. End effector code2

YOLO Object Detection

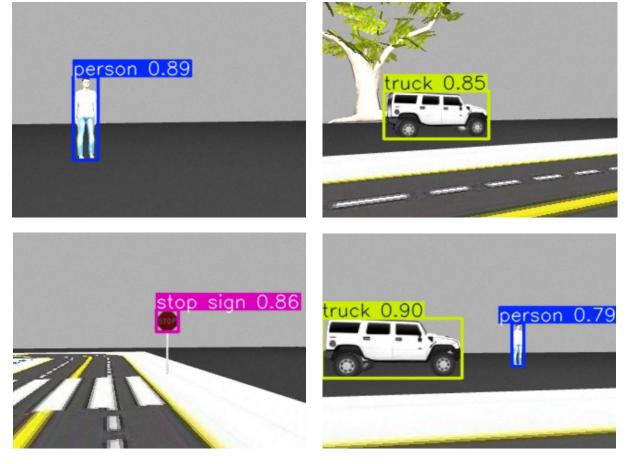


Fig 23 Object detection in Gazebo simulator

YOLO Object Detection

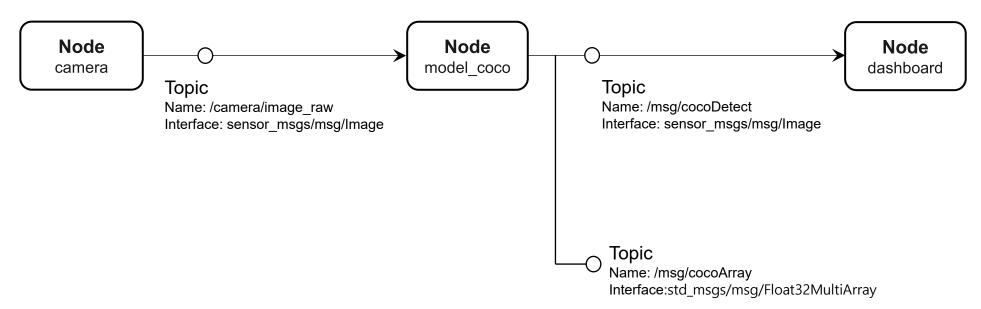


Fig 24. Node architecture of YOLO image detect

#### YOLO Object Detection

```
Sub: [ /image_raw ]
Pub: [ /msg/cocoDetect ] [ /msg/cocoArray ]
```

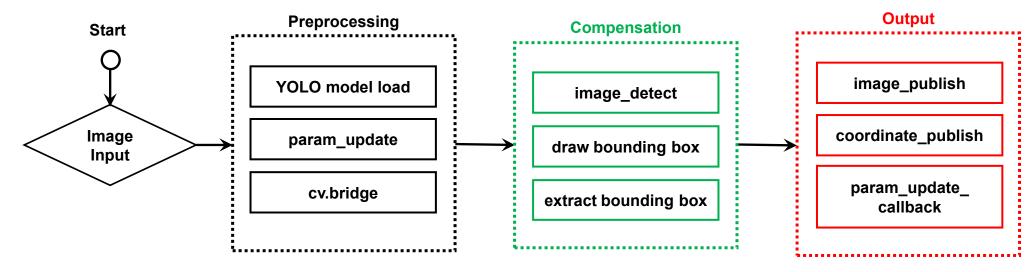


Fig 25. Block diagram of YOLO object detection

Multiplexer cmd\_vel

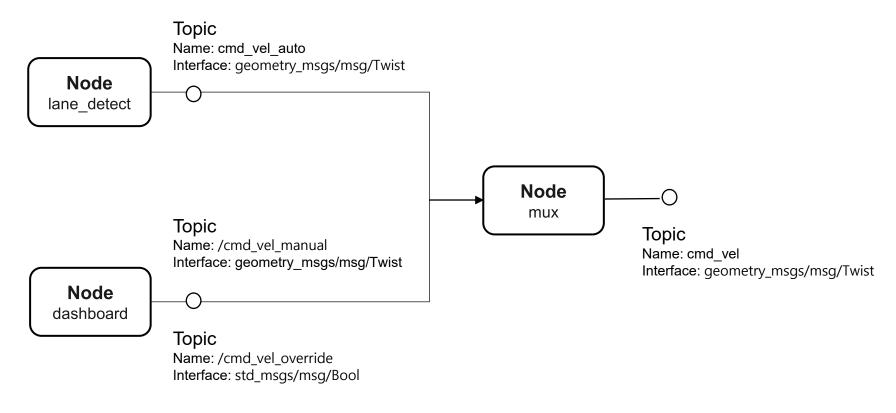


Fig 26. Node architecture of multiflux cmd\_vel

Multiplexer cmd\_vel

/turtlebot3\_ws/src/lane\_detect/launch/subscriber\_node.launch.py

Fig 27. Remapping code for cmd\_vel\_mux

 $/turtlebot 3\_ws/src/visual\_dashboard/visual\_dashboard/dashboard\_node.py$ 

```
self.cmd_pub = self.create_publisher(Twist, '/cmd_vel_manual', 10)
self.override_pub = self.create_publisher(Bool, '/cmd_vel_override', 10)
self.cmd_sub = None
```

Fig 28. Publish msg in dashboard node

### Multiplexer cmd\_vel

```
sub: ( /cmd_vel_auto ) ( /cmd_vel_manual ) ( /cmd_vel_override ) pub: ( /cmd_vel )
```

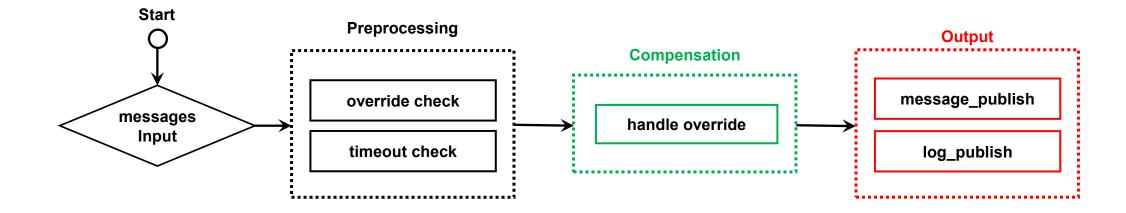
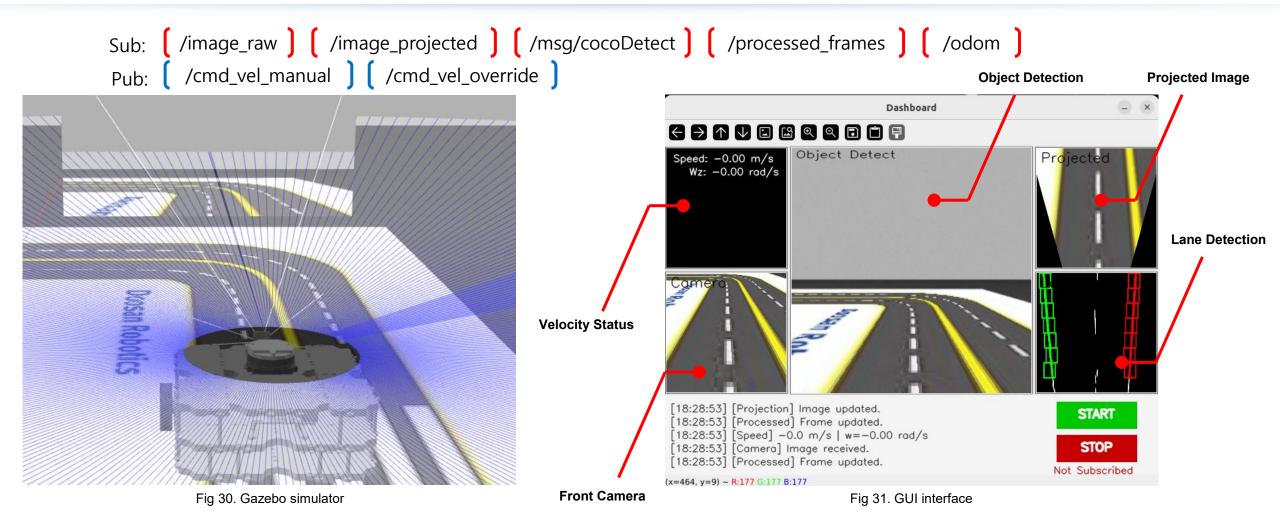
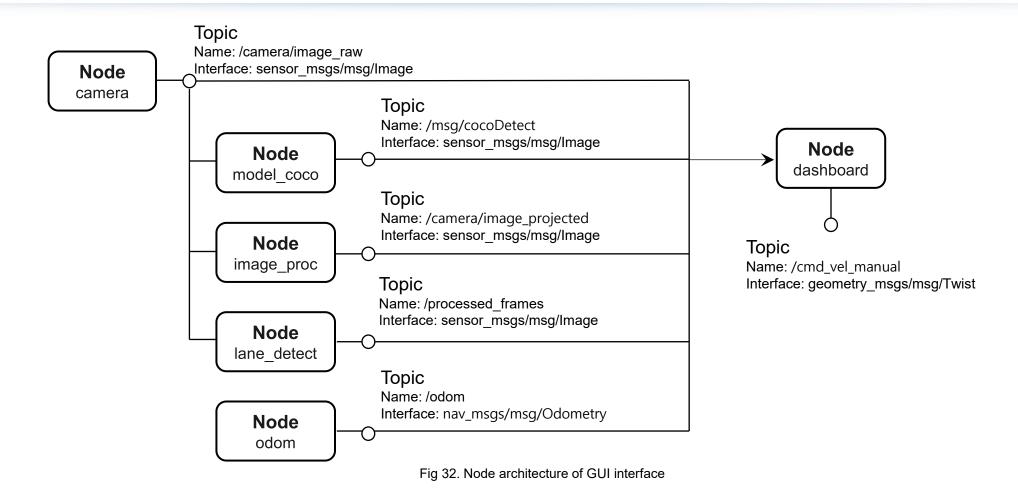


Fig 29. Block diagram of cmd\_vel\_mux

#### RQt User Interface

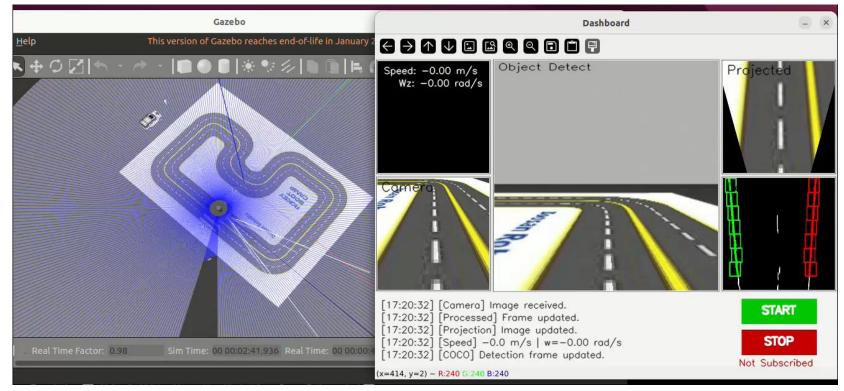


#### RQt User Interface



#### ▶ Simulation 결과

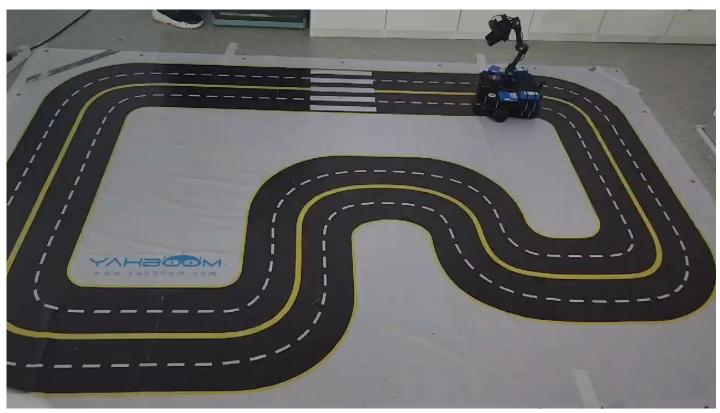
- 다양한 차선 색상과 다수의 차선 상황에서 차선 인식 성능 제고
- YOLO V5을 활용한 객체 인식 기술 구현
- Status 확인을 위한 RQt 대쉬보드 설계



Video 1. Simulation of the improved model

### ▶ 실제 로봇 구동 결과

- 실상황에서 차선 인식 후 한 바퀴 주행 성공
- ArUco marker로 사물 인식 성공
- 사물 인식 시 일시 정지
- 자동으로 Manipulation 움직임 성공
- 노이즈나 광도에 따라 성능이 달라지는 경향이 있으므로 이를 보완할 수 있는 고도화 방안 필요



Video 2. Test of the improved model

### 05 자체 평가 의견

▶ 프로젝트 결과물에 대한 프로젝트 기획 의도와의 부합 정도 및 실무 활용 가능 정도, 달성도, 완성도 등 훈련생의 자체적인 평가 의견과 느낀 점을 작성한다.

#### 사전 기획의 관점에서

### **프로젝트 결과물에 대한 완성도 평가**(10점 만점)

- 기존에 기획했던 것만큼의 결과는 나오지 않 았지만 더 진행한다면 사전 기획 이상의 결 과가 나올 것이라고 확신함
- 10점 만점

### 프로젝트 결과물의 **추후 개선점이나 보완할 점** 등 내용 정리

- 딥러닝을 통한 차선 인식 고도화
- Manipulation 시 ArUco 마커 인식의
- 정확도를 높이고 움직임을 최적화하기

#### 개인 또는 우리 팀이 잘한 부분과 아쉬운 점

- 팀원들과 업무를 분담해 체계적으로 업무를 수행한 점
- 시간 부족으로 마무리 단계가 아쉬웠던 점

#### 프로젝트를 수행하면서

#### **느낀 점이나 경험한 성과**(경력 계획 등과 연관)

- ROS2 프로젝트를 진행하면서 전체적인 진행 과정에 대해 이해할 수 있었음
- Waffle Pi 조작, 차선 인식 등의 다양한 기능을 익힐 수 있었음