

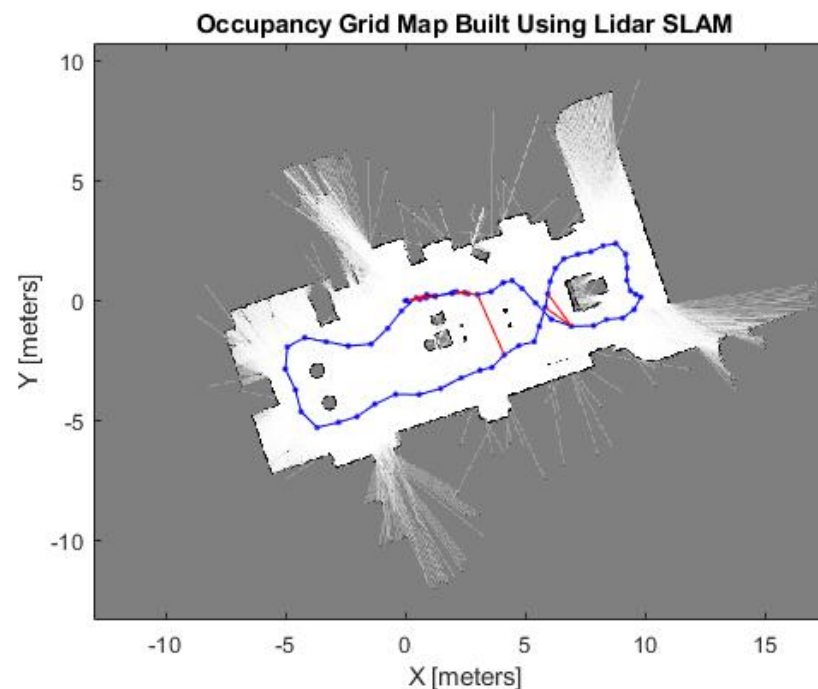
Gazebo SLAM

목차

- SLAM 기초이론
- Hector_mapping
- Gmapping

SLAM 기초이론

- SLAM은 Simultaneous Localization And Mapping의 줄임말
- 한글로 동시적 위치 추정 및 지도 작성
- 간단하게 새롭게 무인도를 탐험하면서 지도를 생성하는 것 == SLAM



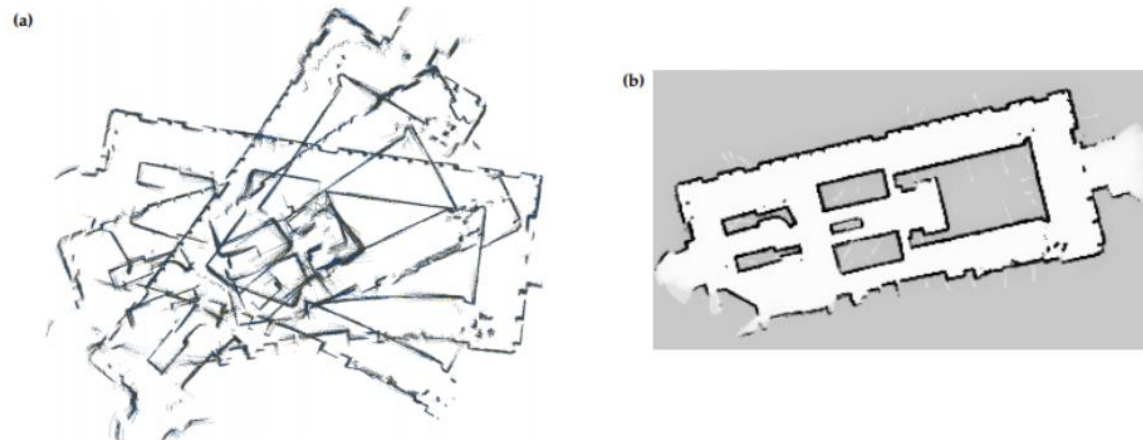
- SLAM의 문제
- 지도를 실제와 유사하게 만든다고 한다면 연속된 공간에서 무한히 많은 차원으로 존재할 수 있으므로 지도 생성이 굉장히 어려워진다.
- Grid Map과 같은 형태를 사용할 때도 수많은 변수로 설명이 가능하며, 이를 통해 위치에 대한 확률을 계산하는 것이 매우 어렵다.
- 지도가 존재할 때 Localization만을 수행하는 것은 어렵지 않으며, Localization이 성공할 수 있을 때 지도를 생성하는 것도 어렵지 않지만, 이 둘을 동시에 해결하기에는 어렵다. -> Chicken & Egg Problem

- SLAM의 문제의 난이도를 결정하는 요소들
- 생성하려는 지도의 크기
- 당연하겠지만 주변 환경 센싱 및 자기 위치 추정을 위한 센서의 노이즈
- 주변 환경의 반복성 및 인식 모호성 -> 복도, 숲 등에서 쉽지 않음

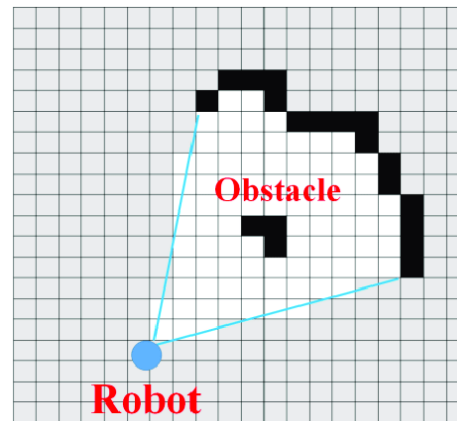
- 실내 이동 데이터를 앞서 배운 Odometry 정보만을 사용하여 SLAM을 한다면 그림과 같은 형상이 나오게 됩니다.(a) 이유 아무리 odometry값을 정확하게 받을 수 있다고 해도 오차가 있기 때문입니다.

(사람이 눈을 감고 다리로 얼마나 움직이는지 확인하고, 달팽이관으로 얼마나 회전했는지 확인한 걸로 자신의 위치를 추정하려고 하는 것)

- 이를 Mapping 알고리즘을 통해서 처리한 결과(b) -> 지속적으로 mapping한 값과 odom을 비교하면서 Map을 작성하기 때문에 odom에서 생긴 오차도 보정을 해 줍니다.



- Grid Map
- 공간을 Cell로 나누어서 표현하며, 이 공간 구조는 고정되어 있음
- 각 Cell은 Occupied Space와 Free Space로 구분된다.
- Non-Parametric Model – 파라미터의 개수가 정해져있지 않음
- Feature map이 아닌 전체 센서 데이터를 모두 저장하는 방식
- 위의 이유로 인해 상당히 많은 Memory를 사용
- Feature map이 아니므로 Feature Dector에 의존 하지 않음 (Feature map은 Feature만 저장하기 때문에 memory를 효율적으로 사용함)

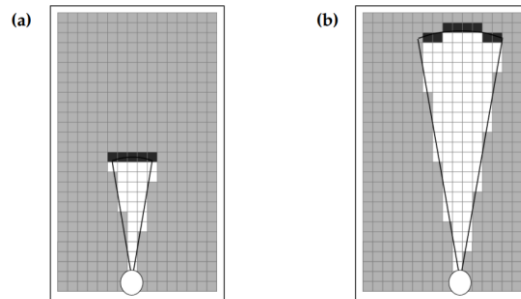


- Occupancy Grid Mapping
- 로봇의 $t=0 \sim T$ 까지의 모든 포즈(x)와 모든 측정값(z)가 주어져 있을 때, 이를 기반으로 아래의 식을 계산하는 방식

$$p(m|z_{1:t}, x_{1:t})$$

(m : map, z : 측정 값, x : 로봇의 pose)

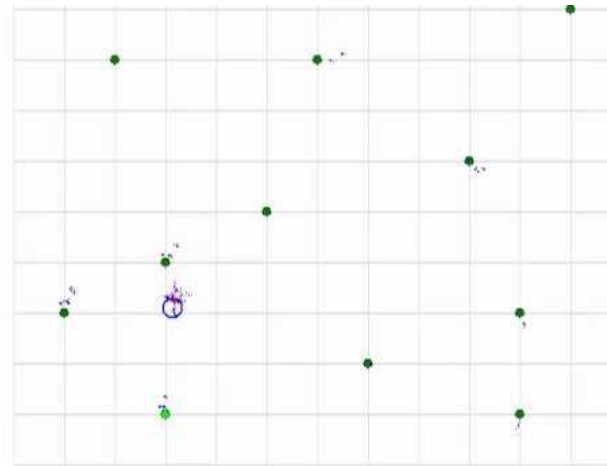
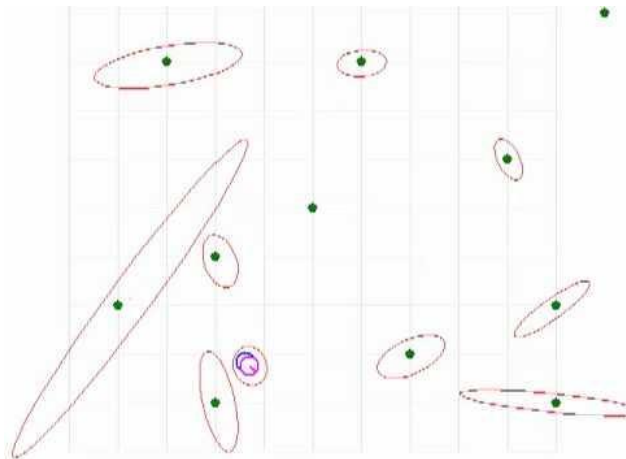
- $t=0 \sim T$ 까지의 제어값(u)는 모든 포즈(x)에 포함되어 있기 때문에 사용하지 않는다.
- 지도 Grid Map을 이용하므로, 지도는 가 셀의 집합으로 되어있다.
- 이를 이용하여 Cell을 하나씩 채워 나가는 과정



- SLAM
- SLAM은 Occupancy Grid Mapping과 Localization을 동시에 진행
- 초기 위치를 특정 값([0, 0]과 같은)으로 정하고, 센서 데이터, 제어 데이터, 현재 위치 등의 데이터를 활용하여 지도 생성 및 위치를 측정을 동시에 진행
- <http://www.youtube.com/watch?v=DM0dpHLhtX0>



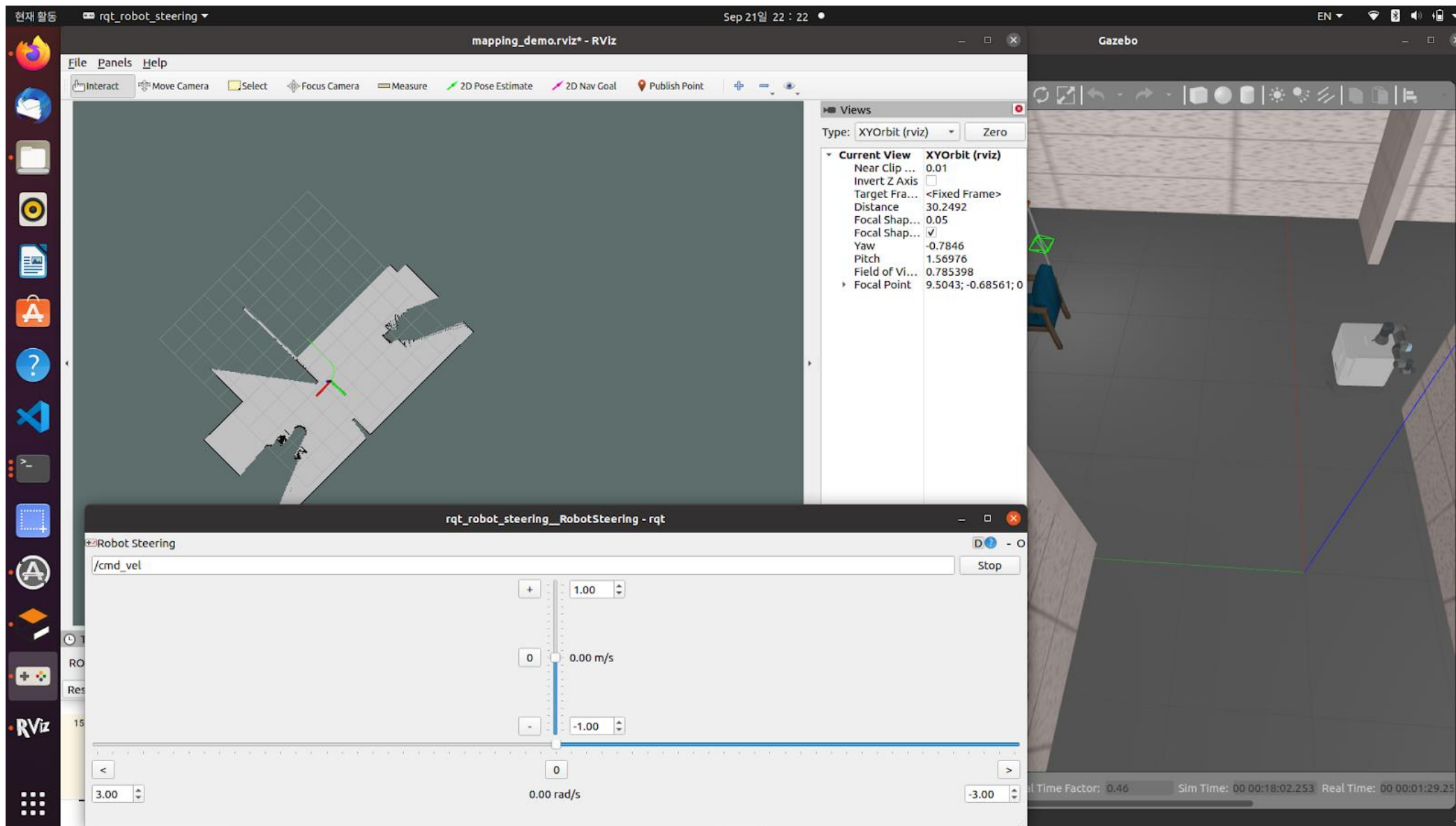
- SLAM
- 1990 ~ 2000 – Extended Kalman Filter 기반의 SLAM(pose-ek-slam)
- 2000 ~ 2007 – Particle Filter 기반의 SLAM (Gmapping)
- 2007 ~ 현재 – Maximum A Posteriori Estimation 기반의 SLAM(Cartographer)
- <http://www.youtube.com/watch?v=vCVS9WAffi4>
- http://www.youtube.com/watch?v=-hXEYh00_XA



Hector mapping

- Hector mapping – Lidar Only SLAM using LaserScan Data
- EKF, Particle Filter, Maximum A Posteriori Estimation 방법 중 Maximum A Posteriori Estimation을 기반으로 한 SLAM알고리즘을 사용합니다.
- Input - 2D LIDAR의 거리 데이터
- Hector SLAM 알고리즘은 Lidar의 정보만을 사용하여, Mapping 및 Localization이 가능하며, 따라서 Hand-Held Mapping이 가능하다는 특징이 있음(Odom 값이 없어도 Map을 그릴 수 있음)
- Lidar의 정보만을 사용하므로, Feature가 부족한 개활지 및 복도 등의 환경에서는 위치를 제대로 잡지 못하는 문제가 발생

- `$ roslaunch tracer_gazebo_sim tracer_world.launch`
- `$ rosrun rqt_robot_steering rqt_robot_steering`
- `$ roslaunch hector_slam_launch hector_mapping.launch`
- `$ rosrun map_server map_saver`



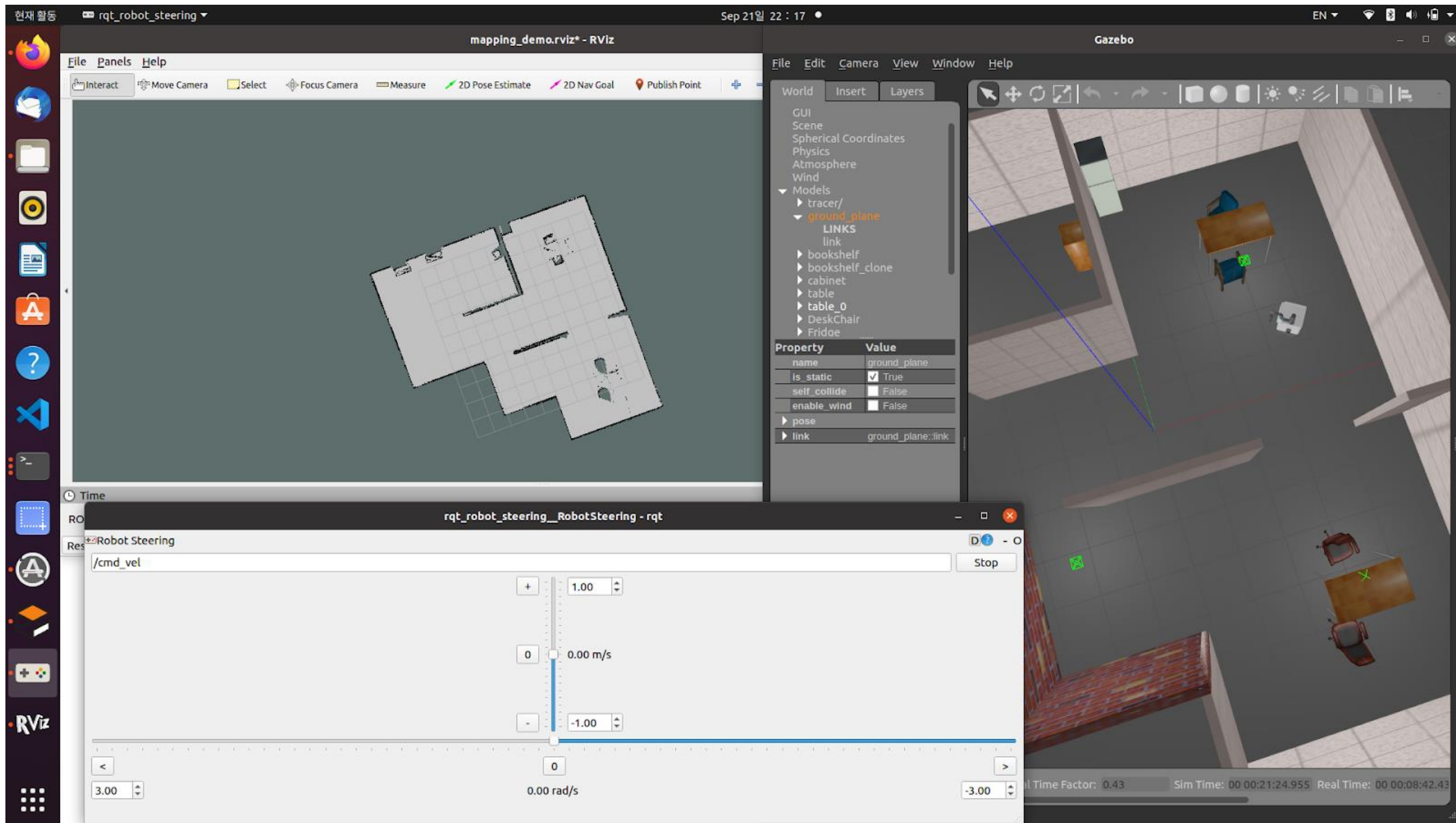
A solid blue diagonal stripe runs from the top-left corner towards the bottom-right, separating the left side of the slide from the right side.

Gmapping

•Gmapping

- EKF, Particle Filter, Maximum A Posteriori Estimation방법 중 Particle Filter를 기반으로 한 SLAM알고리즘
- Input - 플랫폼의 움직임에 해당하는 정보인 Odometry, 2D LiDAR의 거리 데이터
- Odometry 정보를 사용하므로, 위치가 과도하게 튀는 현상은 없음
- Odometry 정보에 대한 의존도가 높으므로, Odometry 데이터가 오차가 심할 경우, 제대로 Mapping이 되지 않거나, Mapping 중간에 지도가 틀어질 수 있음
- Odometry에 오차가 있을 경우에도 주변 환경이 특징이 많아, Map - Sensor Data 사이의 Matching이 잘 되는 경우에 우수하게 동작함

- **\$ roslaunch tracer_gazebo_sim tracer_world.launch**
- **\$ rosrun rqt_robot_steering rqt_robot_steering**
- **\$ roslaunch hector_slam_launch gmapping.launch**
- **\$ rosrun map_server map_saver**





본사(기술연구소 및 사무실) : 16914 경기도 용인시 기흥구 구성로 357(청덕동) 용인테크노밸리 B동 513호

기술연구소(서울) : 04799 서울특별시 성동구 성수동2가 280-13, 삼환디지털벤처타워 401호

대표전화 : 031 – 229 – 3553

팩스 : 031 – 229 – 3554

제품문의: go.sales@wego-robotics.com

기술문의: go.support@wego-robotics.com