

## Gazebo Navigation





# 목차

- Navigation 기초
- Navigation 실행
- Navigation Parameter 수정

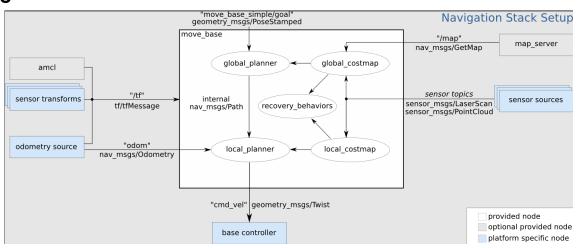




- Navigation은 다음과 같이 나눠져 있습니다.
- Localization: Map을 기반으로 현재 로봇의 위치를 추정하는 부분입니다.
- Path Planning
  - Global Path Planning: 현재 위치를 기반으로 목표 위치까지의 경로를 생성하는 부분
  - Local Path Planning: Global Path를 따라가기 위해서 Local 적인 부분에서 경로를

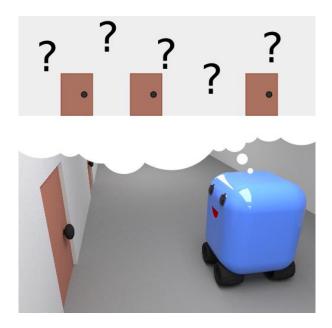
#### 생성하는 부분

• Path following : 그려진 Path를 어떠한 방식으로 따라갈 것인지





- Localization
- Navigation은 Mobile Robot 관점에서 핵심적인 기능 중 하나입니다.
- Navigation을 위해서는 로봇의 현재 위치를 파악하는 것이 중요합니다.
- 주어진 지도 상에서 로봇의 현재 위치를 파악하는 기술을 Localization(지역화) 기술이라고 합니다. 또는 위치 추정(Pose Estimation)이라고도 합니다.

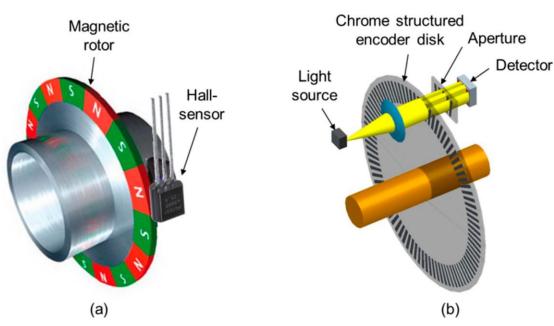




- Localization Odometery(Encoder 값을 이용, 주행 기록계)
- 로봇의 형태 및 자유동 따라서 추정해야 하는 차원 수가 달라집니다.
- 일반적인 2D 환경에서 이동하는 Mobile Robot의 경우는 지도 상에서의 위치(x, y) 및 헤딩 각( $\theta$ )의 세가지 정보를 Pose  $xx_t = (x, y, \theta)^T$ 와 같이 표시한다.

・ 사용하는 센서로는 내부의 이동을 측정하는 Odometer(주행 기록계) 및 Lidar 센서 데이터 두 가지를

사용한다

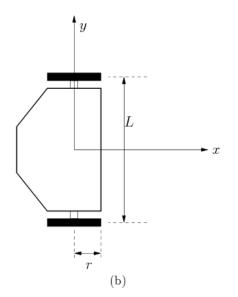




#### • Differential Drive에서 Encoder 값으로 Odometry를 계산하는 방법

$$egin{align} \dot{x} &= rac{r}{2}(v_l + v_r)cos( heta) & \dot{x} &= vcos(\phi) \ \dot{y} &= rac{r}{2}(v_l + v_r)sin( heta) & \dot{y} &= vsin(\phi) \ \dot{ heta} &= rac{r}{L}(v_r - v_l) & \dot{\phi} &= \omega \ \end{aligned}$$

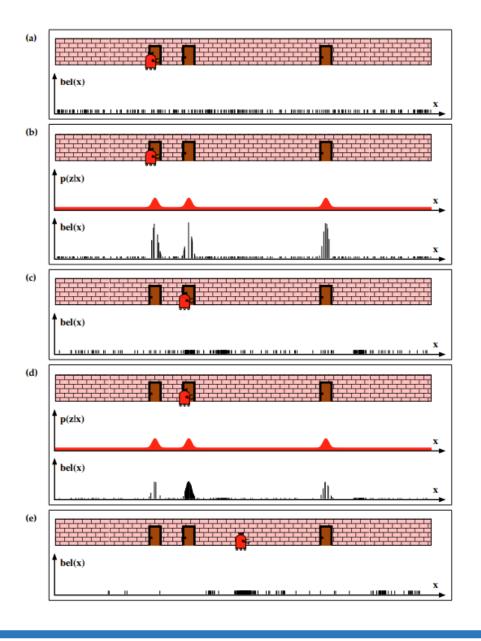






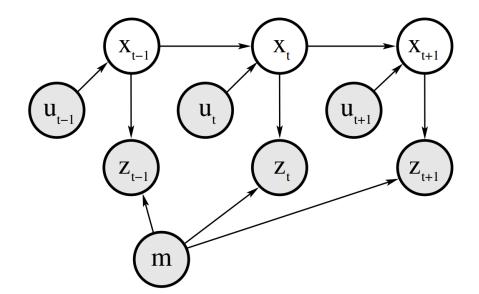
- Localization Lidar(Lidar 값을 이용하여 현재의 map과 Lidar data를 비교하며 자신의 위치를 찾음)
- Monte Carlo Localization(Particle Filter)
- 전체 지도에서 균일하게 확률 분포를 생성한다.
- 로봇의 센서를 통해 주변 환경을 확인하고 확률 분포를 업데이트한다.
- 로봇을 이동시키고, 로봇의 이동한 값을 이용하여 확률 분포를 업데이트한다.
- 2~3의 과정을 반목하여 주렴시킨다.





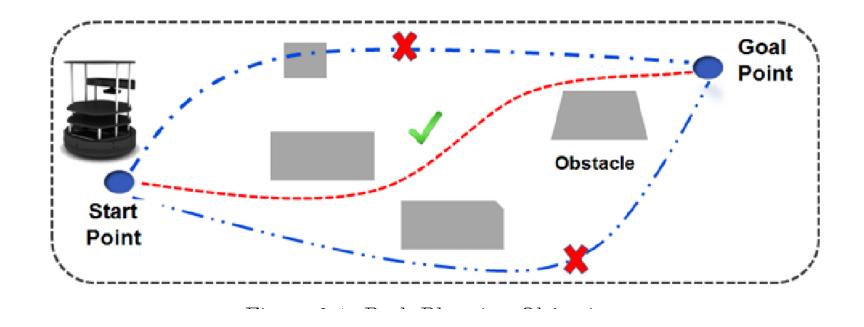


- Lidar 와 Odometry를 이용하여
- Mobile Robot Localization Graphical Model
- Robot State
- Map Data
- Measurement (LiDAR)
- Control Data(Odometry)



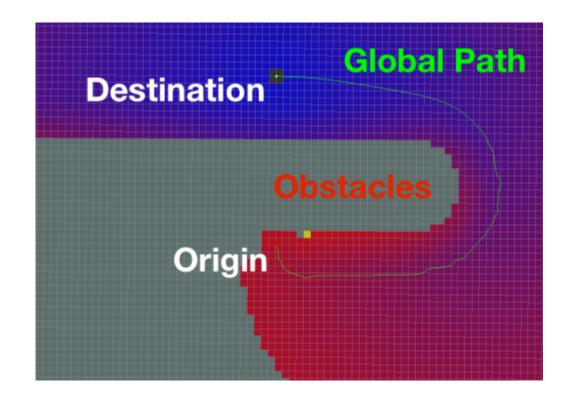


- Path Planning
- Path Planning이란, 지도 상의 로봇의 위치와 목적 장소가 주어졌을 때, 로봇의 형태 및 크기, 주변 상황을 고려하여, 이동 경로를 생성하는 기술
- 로봇 외의 다양한 상황에서도 경로 찾기 및 모션 계획에 사용된다.
- Planner는 크게 Global Planner와 Local Planner로 나뉜다.





- Global Path Planner
- 전체 지도에서 로봇의 현재 위치와 목표 두 지점 두 가지 정보를 입력으로, 지도 상에 있는 장애물과 충돌 없이 도착하는 경로를 생성
- 입력으로 필요한 값은 지도, 지도 상의 출발 위치, 지도 상의 도착 위치이며, 현재 로봇이 측정하고 있는 주변 환경과는 무관하게 동작한다(센서 데이터와는 무관)





- Local Path Planner
- 입력 값으로 현재 로봇의 State(위치 및 속도 포함), Sensor Data(주변 상황), Global Path(Global Path Planner가 생성)를 입력으로 받는다.
- 현재 로봇의 위치에서 Global path를 추종하는 최적의 Local Path를 생성

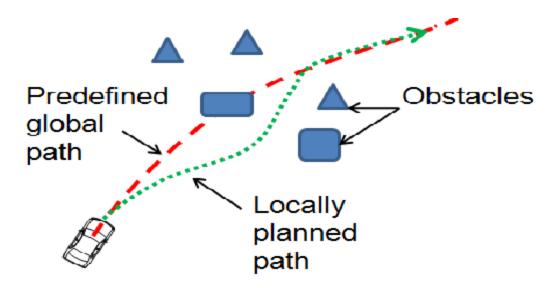


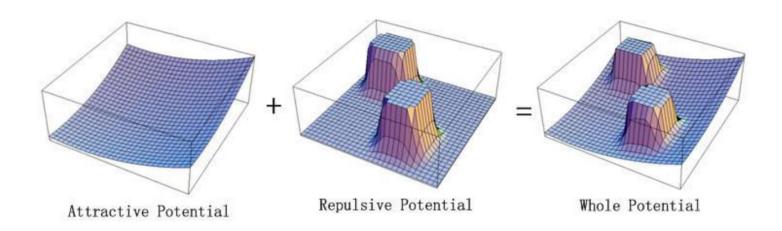
Fig. 1 Local nath planning to track a planned global nath



- 여기서는 Grid 기반의 Path Planning을 의미하며, 이전에 생성한 Occupancy Grid Map을 기반으로 생성한는 Path를 의미합니다.
- Grid 기반의 Planning 방법은 크게 Potential Field 방식. Graph 기반 Search 알고리즘. RRT 등을 활용할 수 있습니다.

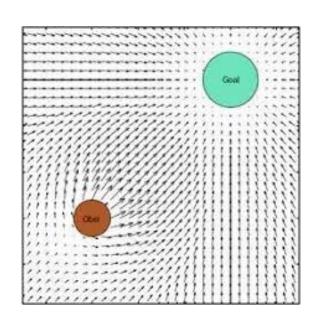


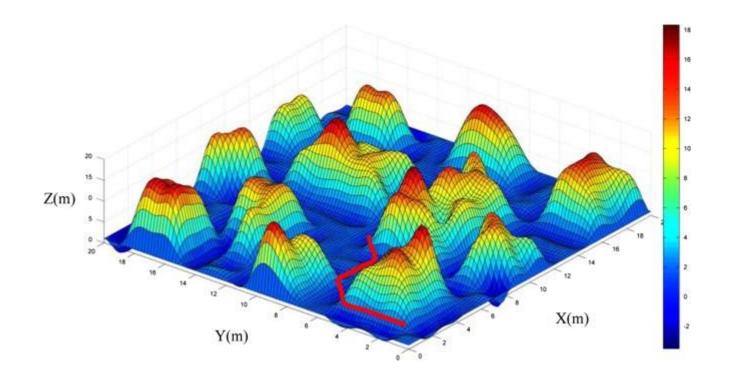
- Potential Filed
- 출발 지점의 Potential을 가장 높게, 도착 지점의 Potential을 가장 낮게 설정한다.
- 중간에 있는 장애물의 위치에 대해서도 Potential를 Gaussian 함수와 같은 형태로 생성
- 위 두개의 Potential을 합쳐서 전체 Potential Field Map을 생성하고, 각 위치에서의 전체 Map에서의 Gradient를 계산하여 이를 연결하는 방법을 통해서 경로를 생성





- Potential Filed
- Gradient Descent(경사 하강법) 방식을 통해서 경로를 탐색
- Gradient(기울기)를 이용하는 방식이므로, Local Minima(극소점), Saddle Point(인장점) 으로 인한 문제가 발생함.





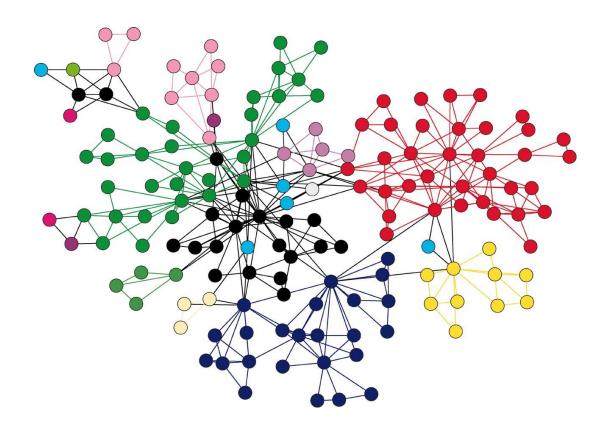


- Graph-Based Search Algorithm
- Dijkstra's algorithm, A\*, Breadth-Frist Search, Depth-First Search등 (전부 Graph에 관한 알고리즘)
- 우선적으로 Obstacle Growing(장애물 설정)을 적용해야 하며, Growing Region(설정한 장애물의 영역)의 경우, 이동하는 로봇을 원형으로 가정하였을 때, 최소 원의 반지름 이상이 되어야 한다.



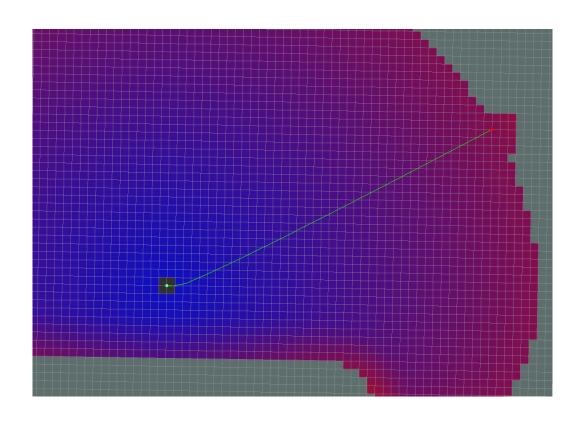


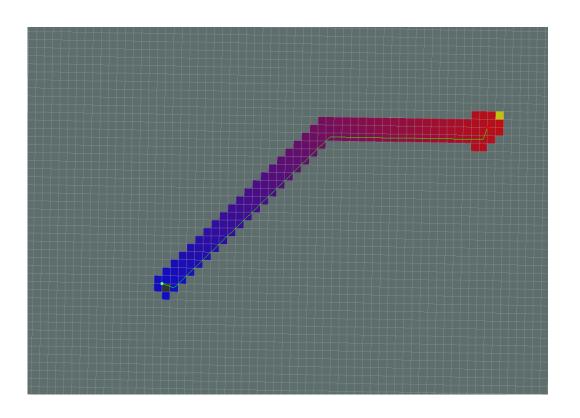
- Graph-Based Search Algorithm
- Growing된 결과를 이용하여, 이를 Graph로 변환한다.
- Graph 변환시에는 4-neighbor인지 8-neighbor인지 확인하여 변환한다.





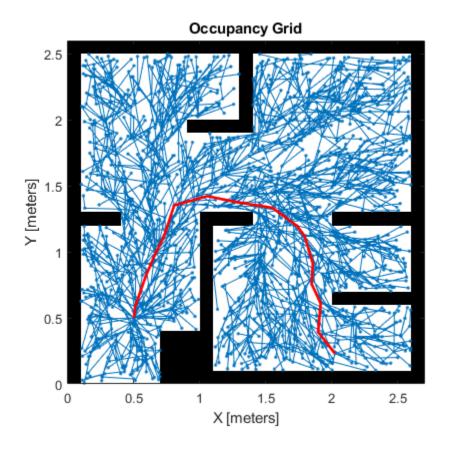
- Graph-Based Search Algorithm
- 변환 후, 입력으로 받은 시작 장소와 목표 장소를 기반으로
- Graph-based Search Algorithm을 적용하여 경로를 찾는다.





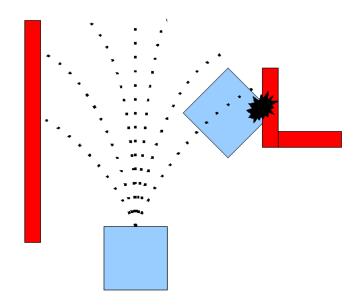


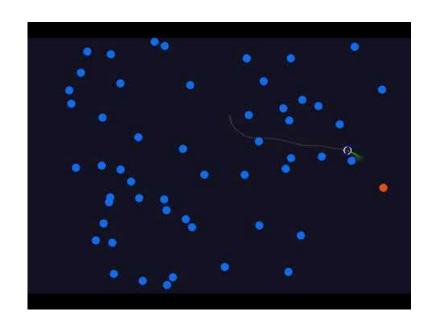
- RRT(Rapidly-Exploring Random Tree)
- 시작 장소로부터 Random Tree를 생성하여, 목표 장소에 도착하는 경로를 생성





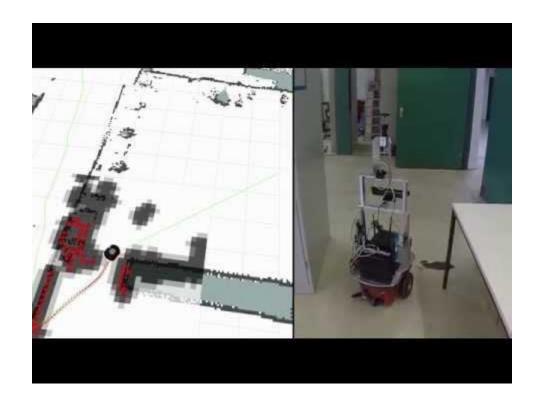
- Local Planner
- Dynamic Window Approach
- Sampling을 통해 다양한 선속도 및 회전 속도를 생성하고 이를 기반으로 시뮬레이션을 진행하여, 점수 측정을 통해 얻은 높은 점수를 얻은 경로로 주행하는 방식
- http://www.youtube.com/watch?v=Mdg9ElewwA0





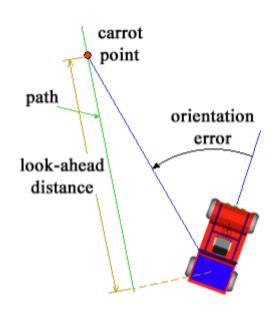


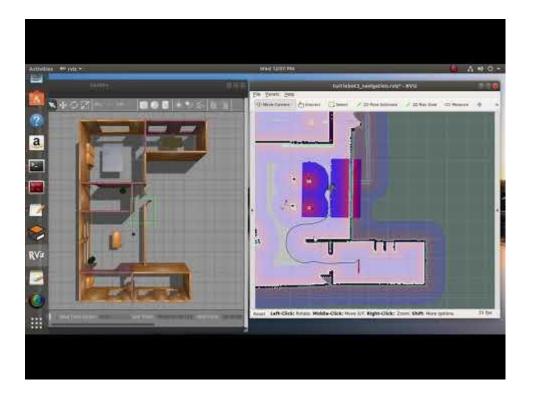
- Time Elastic Band Planner
- 시간, 장애물, 역학적인 제한(Steering Angle 등)을 고려하여 최적의 경로를 생성
- <a href="http://www.youtube.com/watch?v=e1Bw6J0gHME">http://www.youtube.com/watch?v=e1Bw6J0gHME</a>





- Active Scene Recognition Local Planner
- Follow the Carrot과 유사한 형태의 Planner
- Carrot Point를 지정하여, Orientation Error를 최소화하는 Controller
- http://www.youtube.com/watch?v=QvmeDFhwg7Q



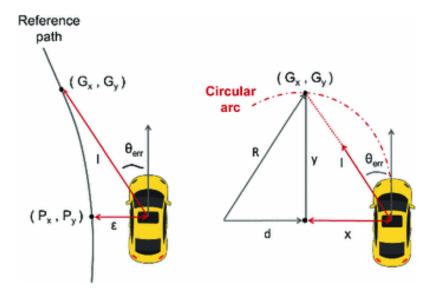




- Path Following
- Local Planner와 유사하게 Local Planner의 경로를 추종하는 제어 명령을 생성
- 적용하는 알고리즘이 같아도 사용하는 모델에 따라 출력 결과가 달라질 수 있음
- 일반적으로 사용하는 모델은 Ackerman Steering Model(Car-Like Model) 및 Differential-Drive Model두 가지가 모바일 로봇에서는 일반적인 형태

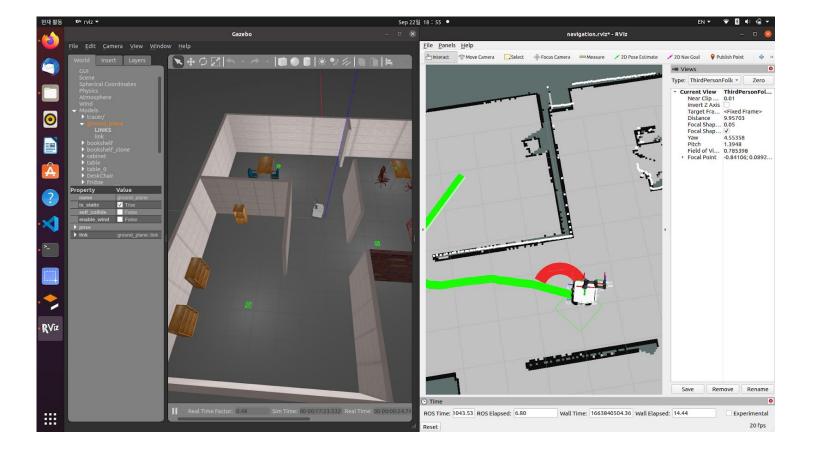


- Path Following
- Pure Pursuit 알고리즘
- 현재 위치에서 목표한 지점까지 이동하기 위한 원궤적을 생성하고, 이 원 궤적을 따라가기 위한 제어 값을 계산하는 알고리즘
- Ackerman Steering Model에서는 바퀴의 각도를 구하는 것이 목적
- 앞서 설명한 Model을 적용하면 제어 값을 계산할 수 있음





- \$ roslaunch tracer\_gazebo\_sim tracer\_world.launch
- \$ roslaunch wego navigation.launch





- 이번에는 다음과 같은 방식으로 Navigation을 실행 할 수 있습니다.
- Global Planner Dijkstra, A\*
- Local Planner DWA, Time Elastic Band Planner

어떤 것들을 설정했을 때, 해당 pInner로 설정이 되는지 알아보겠습니다.

- 다음 파일들을 수정해야 합니다. 또한 뒤에서 설명을 쉽게 하기 위해서 순서대로 1번 2번 3번이라고 말하겠습니다.
- ~/catkin\_ws/src/scount\_mini\_2dnav/launch/move\_base\_only.launch
- ~/catkin\_ws/src/scount\_mini\_2dnav/params/base\_local\_planner\_params.yaml
- ~/catkin\_ws/src/scount\_mini\_2dnav/params/teb\_local\_planner\_params.yaml



Dijkstra, DWA 실행 할 때의 설정

1번 파일에 13번째 줄을 주석처리 하고 사용합니다.

2번 파일의 48번째 줄에서 53번째 줄을 주석처리하고 사용합니다.

```
| MeMM_Gazebo > scout_mini_2dnav > launch > | move_base_only.launch | launch | launc
```



• A\*, DWA 실행 할 때의 설정

1번 파일에 13번째 줄을 주석처리 하고 사용합니다.

2번 파일의 48번째 줄에서 53번째 줄을 주석을 풀어주고 사용합니다.

```
# Trajectory scoring parameters
  meter scoring: true # Whether the gdist scale and pdist scale parameters should assume that goal distance
 occdist scale: 0.1 #The weighting for how much the controller should attempt to avoid obstacles. default
  pdist scale: 2.5 #
                        The weighting for how much the controller should stay close to the path it was give
                        The weighting for how much the controller should attempt to reach its local goal, a
 heading lookahead: 0.1 #How far to look ahead in meters when scoring different in-place-rotation trajector
 heading scoring: false #Whether to score based on the robot's heading to the path or its distance from the
 heading scoring timestep: 0.8  #How far to look ahead in time in seconds along the simulated trajectory w
 dwa: true #Whether to use the Dynamic Window Approach (DWA) or whether to use Trajectory Rollout
 simple attractor: false
  publish cost grid pc: true
 oscillation reset dist: 0.25 #How far the robot must travel in meters before oscillation flags are reset (
  escape reset dist: 0.1
 escape reset theta: 0.1
BaseGlobalPlanner:
  allow unknown: false
  use dijkstra: false #Use A* instead
 use quadratic: true
 use grid path: false
 old navfn behavior: false
```

**WeGo** 

Dijkstra, Time Elastic Band Planner 실행할 때의 설정

1번 파일에 12번째 줄을 주석처리 하고 사용합니다.

3번 파일의 79번째 줄에서 84번째 줄을 주석 처리하고 사용합니다.

```
# Optimization
 no inner iterations: 5
 no outer iterations: 4
 optimization verbose: False
 penalty epsilon: 0.1
 weight acc lim x: 1
 weight kinematics nh: 1000
 weight kinematics forward drive: 1
 weight kinematics turning radius: 1
 weight obstacle: 50
 weight dynamic obstacle: 10 # not in use yet
 enable multithreading: True
 simple exploration: False
 max number classes: 2
 selection cost hysteresis: 1.0
selection obst cost scale: 1.0
roadmap graph no samples: 15
roadmap graph area width: 5
h signature prescaler: 0.5
h signature threshold: 0.1
obstacle keypoint offset: 0.1
obstacle heading threshold: 0.45
visualize hc graph: False
# BaseGlobalPlanner:
   use dijkstra: false #Use A* instead
# use quadratic: true
   use grid path: false
```

**WeGo** 

▸ A∗, Time Elastic Band Planner 실행할 때의 설정

1번 파일에 12번째 줄을 주석처리 하고 사용합니다.

3번 파일의 79번째 줄에서 84번째 줄을 주석을 풀어주고 사용합니다.

```
no outer iterations: 4
  optimization activate: True
  optimization verbose: False
  penalty epsilon: 0.1
  weight acc lim theta: 1
  weight obstacle: 50
  weight dynamic obstacle: 10 # not in use yet
  # Homotopy Class Planner
  enable homotopy class planning: False
 simple exploration: False
  max number classes: 2
  selection cost hysteresis: 1.0
  selection obst cost scale: 1.0
 selection alternative time cost: False
 roadmap graph no samples: 15
roadmap graph area width: 5
h signature prescaler: 0.5
h signature threshold: 0.1
 obstacle keypoint offset: 0.1
  obstacle heading threshold: 0.45
  visualize hc graph: False
BaseGlobalPlanner:
   allow unknown: false
  use quadratic: true
   use grid path: false
```



- 이번 단원에서는 Global Planner는 상관없지만, Local Planner를 DWA일 때만 해당되는 내용입니다.
- Navigation package는 Localization을 위한 AMCL, Path planning 및 following을 위한 move\_base 두개의 패키지로 이루어져 있습니다.
- navigation.launch

```
<launch>
 <!-- map file -->
 <arg name="map file" default="$(find wego)/maps/test map.yaml"/>
 <!-- map server -->
 <node name="map server" pkg="map server" type="map server" args="$(arg map file)" />
 <!-- amcl -->
 <include file="$(find scout_mini_2dnav)/launch/amcl.launch" />
 <include file="$(find scout mini 2dnav)/launch/move base only.launch" />
 <!-- run rviz -->
 <node name="rviz" pkg="rviz" type="rviz" args="-d $(find wego)/rviz/navigation.rviz" />
 <!-- run tf2 -->
 <node pkg="tf2 ros" type="static transform publisher" name="velodyne broadcast" args="0 0 0 0 0 base link velodyne" />
</launch>
```



- •AMCL
- ·amcl.launch
- •min\_particles
  - 최소 파티클
- •max\_particles
  - 최대 파티클
- ·파티클이 많을수록 파티클필터의 성능이 상승

```
<param name="use map topic" value="$(arg use map topic)"/>
<!-- Publish scans from best pose at a max of 10 Hz -->
<param name="odom model type" value="diff"/>
<param name="odom alpha5" value="0.1"/>
<param name="gui publish rate" value="10.0"/>
<param name="laser_max_beams" value="720"/>
<param name="laser min range" value="0.1"/>
<param name="laser max range" value="30.0"/>
<param name="min_particles" value="500"/>
<param name="max particles" value="2000"/>
<!-- Maximum error between the true distribution and the estimated distribution. -->
<param name="kld_err" value="0.05"/>
<param name="kld z" value="0.99"/>
<param name="odom alpha1" value="0.2"/>
<param name="odom_alpha2" value="0.2"/>
<!-- translation std dev, m -->
<param name="odom alpha3" value="0.2"/>
<param name="odom_alpha4" value="0.2"/>
<param name="laser z hit" value="0.5"/>
<param name="laser z short" value="0.05"/>
<param name="laser z max" value="0.05"/>
<param name="laser z rand" value="0.5"/>
<param name="laser sigma hit" value="0.2"/>
<param name="laser_lambda_short" value="0.1"/>
<param name="laser model type" value="likelihood field"/>
```



- •AMCL
- ·amcl.launch
- •update\_min\_d
  - 업데이트 최소값
  - 높아질수록 잦은 업데이트
  - 높은성능, 높은연산량
  - 좀더 자세한 파라미터 설명은 다음 링크 참조
  - http://wiki.ros.org/amcl

```
Maximum distance to do obstacle inflation on map, for use in likelihood field model. -->
param name="laser_likelihood_max_dist" value="2.0"/>
                  ovement required before performing a filter update. -->
param name="update min d" value="0.05" />
                                      orming a filter update. -->
(param name="update_min_a" value="0.05"/>
cparam name="odom frame id" value="odom"/>
param name="base frame id" value="base link"/>
param name="global frame id" value="map"/>
(!-- Number of filter updates required before resampling. -->
cparam name="resample_interval" value="1"/>
!-- Exponential decay rate for the slow average weight filter, used in deciding when to recover by adding random poses. A good value might be 0.001.
<param name="initial_pose_y" value="0.0" />
cparam name="initial pose a" value="0.0" />
<param name="receive_map_topic" value="false"/>
   When set to true, AMCL will only use the first map it subscribes to, rather than updating each time a new one is received. -->
cparam name="first_map_only" value="false"/>
<remap from="/scan" to="/velodyne_scan"/>
```



- Move\_base
- •move\_base\_only.launch
- •global map과 local map의 설정파일



- •costmap\_common\_param.yaml
- •footprint\_padding
  - 장애물과 로봇의 여유분
  - 0.01->1cm
  - 늘린다면 좀 더 안정성있는 경로를 생성
  - 하지만 통로를 지나기 어려워짐

```
map_type: costmap
origin_z: 0.0
obstacle range: 2.5
raytrace range: 3.0
publish voxel map: false
transform_tolerance: 0.5
meter_scoring: true
footprint: [[-0.4. -0.3], [-0.4, 0.3], [0.4, 0.3], [0.4,-0.3]]
footprint_padding: 0.01
- {name: obstacles layer, type: "costmap 2d::ObstacleLayer"}
- {name: inflater_layer, type: "costmap_2d::InflationLayer"}
  observation sources: scan
  scan: {sensor frame: laser, data type: LaserScan, topic: /velodyne scan, marking:
 inflation_radius: 0.25
```

**WeGo** 

- base\_local\_planner\_param.yaml
- •표시된 param
  - 직선속도, 회전속도
  - 직선가속도, 회전가속도
  - 4개의 파라미터를 변경 가능
  - 자율 주행할때 최대, 최소 속도 및 가속도 설정

```
TrajectoryPlannerROS:
  acc lim x: 8.0
  acc_lim_theta: 3.0
  max_vel_x: 0.5
  min vel x: 0.1
  max vel theta: 0.3
  min vel theta: -0.5
  min_in_place_vel_theta: 0.314
  escape vel: -0.3
  # Goal Tolerance Parameters
  yaw_goal_tolerance: 0.157
  xy goal tolerance: 0.25
  latch_xy_goal_tolerance: false
  # Forward Simulation Parameters
  sim time: 2.0
   sim granularity: 0.02
   angular sim granularity: 0.02
  vtheta samples: 20
  controller_frequency: 20.0
  # Trajectory scoring parameters
   meter_scoring: true # Whether the gdist
  occdist_scale: 0.3 #The weighting for
  pdist_scale: 0.75 # The weighting
  gdist scale: 0.8 # The weighting f
   heading lookahead: 0.325 #How far to
   heading_scoring: false #Whether to sco
  heading scoring timestep: 0.8 #How fa
   simple attractor: false
   publish_cost_grid_pc: true
  oscillation reset dist: 0.05 #How far
   escape_reset_dist: 0.1
   escape reset theta: 0.1
```

**WeGo** 

- base\_local\_planner\_param.yaml
- •표시된 param
  - yaw, xy의 차이가 설정된 값 이하라면 도착으로 간주
  - 줄인다면, 좀 더 목적지에 정확하게 도착
- •sim\_time
  - dwa(local\_planner)의 속도를 조정
  - 높일수록 경로를 자주 생성

•
move\_base의 자세한 파라미터는 아래 링크 참조
•http://wiki.ros.org/move\_base







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