

## 第十八课 Amcl 定位算法学习

### 1. 关于 Amcl

Amcl 的英文全称是 adaptive Monte Carlo localization, 其实就是蒙特卡洛定位方法的一种升级版, 使用自适应的 KLD 方法来更新粒子, 而 mcl (蒙特卡洛定位) 算法使用的是粒子滤波的方法来进行定位的。而粒子滤波很粗浅的说就是一开始在地图空间很均匀的撒一把粒子, 然后通过获取机器人的 motion 来移动粒子, 比如机器人向前移动了一米, 所有的粒子也就向前移动一米, 不管现在这个粒子的位置对不对。使用每个粒子所处位置模拟一个传感器信息跟观察到的传感器信息 (一般是激光) 作对比, 从而赋给每个粒子一个概率。之后根据生成的概率来重新生成粒子, 概率越高的生成的概率越大。这样的迭代之后, 所有的粒子会慢慢地收敛到一起, 机器人的确切位置也就被推算出来了。Amcl 算法步骤如下:

```

Algorithm MCL( $X_{t-1}, u_t, z_t$ ):
   $\bar{X}_t = X_t = \emptyset$ 
  for  $m = 1$  to  $M$ :
     $x_t^{[m]} = \text{motion\_update}(u_t, x_{t-1}^{[m]})$ 
     $w_t^{[m]} = \text{sensor\_update}(z_t, x_t^{[m]})$ 
     $\bar{X}_t = \bar{X}_t + \langle x_t^{[m]}, w_t^{[m]} \rangle$ 
  endfor
  for  $m = 1$  to  $M$ :
    draw  $x_t^{[m]}$  from  $\bar{X}_t$  with probability  $\propto w_t^{[m]}$ 
     $X_t = X_t + x_t^{[m]}$ 
  endfor
  return  $X_t$ 

```

### 2. ROS 中的 Amcl

#### 1>. 订阅的主题

scan (sensor\_msgs/LaserScan)

激光雷达发布的/scan 话题。

tf (tf/tfMessage)

各个坐标系的 tf 转换。

initialpose (geometry\_msgs/PoseWithCovarianceStamped)

初始位置给定, 若没有初始位置时, map->base\_footprint= (0)。

map (nav\_msgs/OccupancyGrid)

发布的地图话题, 在实验过程中我们会用 map\_server 加载地图到 ROS 空间。

#### 2>. 发布的主题

amcl\_pose (geometry\_msgs/PoseWithCovarianceStamped)

发布 amcl 定位后机器人在地图中的位姿 (map->base\_footprint)。

particlecloud (geometry\_msgs/PoseArray)

发布 amcl 的粒子位姿。

tf (tf/tfMessage)

发布 map->base\_footprint 之间的 tf 转换。

### 3. Amcl 参数说明

<param name="min\_particles" value="500"/> //允许的粒子数量的最小值, 默认 100

<param name="max\_particles" value="5000"/> //允许的例子数量的最大值, 默认 5000

`<param name="kld_err" value="0.05"/>` //真实分布和估计分布之间的最大误差，默认 0.01  
`<param name="kld_z" value="0.99"/>` //上标准分位数 (1-p)，其中 p 是估计分布上误差小于 kld\_err 的概率，默认 0.99。  
`<param name="update_min_a" value="0.5"/>` //执行滤波更新前旋转的角度，默认 pi/6 rad  
`<param name="resample_interval" value="1"/>` //在重采样前需要的滤波更新的次数, 默认 2  
`<param name="transform_tolerance" value="0.1"/>` //tf 变换发布推迟的时间  
`<param name="recovery_alpha_slow" value="0.0"/>` //慢速的平均权重滤波的指数衰减频率，用作决定什么时候通过增加随机位姿来 recover，默认 0 (disable)，可能 0.001 是一个不错的值  
`<param name="recovery_alpha_fast" value="0.0"/>` //快速的平均权重滤波的指数衰减频率，用作决定什么时候通过增加随机位姿来 recover，默认 0 (disable)，可能 0.1 是个不错的值  
`<param name="gui_publish_rate" value="10.0"/>` //扫描和路径发布到可视化软件的最大频率，设置参数为-1.0 意为失能此功能，默认-1.0  
`<param name="save_pose_rate" value="0.5"/>` //存储上一次估计的位姿和协方差到参数服务器的最大速率。被保存的位姿将会用在连续的运动上来初始化滤波器。-1.0 失能。  
`<param name="use_map_topic" value="false"/>` //当设置为 true 时，AMCL 将会订阅 map 话题，而不是调用服务返回地图。也就是说，当设置为 true 时，有另外一个节点实时的发布 map 话题，也就是机器人在实时的进行地图构建，并供给 amcl 话题使用；当设置为 false 时，通过 map server，也就是调用已经构建完成的地图。在 navigation 1.4.2 中新加入的参数。  
`<param name="first_map_only" value="false"/>` //当设置为 true 时，AMCL 将仅仅使用订阅的第一个地图，而不是每次接收到新的时更新为一个新的地图。  
`<param name="laser_min_range" value="-1.0"/>` //被考虑的最小扫描范围；参数设置为-1.0 时，将会使用激光上报的最小扫描范围  
`<param name="laser_max_range" value="-1.0"/>` //被考虑的最大扫描范围；参数设置为-1.0 时，将会使用激光上报的最大扫描范围  
`<param name="laser_max_beams" value="30"/>` //更新滤波器时，每次扫描中多少个等间距的光束被使用（减小计算量，测距扫描中相邻光束往往不是独立的可以减小噪声影响，太小也会造成信息量少定位不准）

HiBot 上的启动参数配置如下：

```

<node pkg="amcl" type="amcl" name="amcl" clear_params="true">
  <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="60"/>
  <param name="laser_max_range" value="12.0"/>
  <param name="min_particles" value="500"/>
  <param name="max_particles" value="2000"/>
  <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"/>

```

```

  <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"/>

```

```

<!-- <param name="laser_model_type" value="beam"/> -->
<param name="laser_likelihood_max_dist" value="2.0"/>
<param name="update_min_d" value="0.25"/>
<param name="update_min_a" value="0.2"/>
<param name="odom_frame_id" value="odom_combined"/>
<param name="resample_interval" value="1"/>
<!-- Increase tolerance because the computer can get quite busy -->
<param name="transform_tolerance" value="1.0"/>
<param name="recovery_alpha_slow" value="0.0"/>
<param name="recovery_alpha_fast" value="0.0"/>
<remap from="scan" to="$(arg scan_topic)"/>
</node>

```

#### 4. HiBot 测试 amcl 功能包

1>. 将机器人放到上节课程新建地图的起点，打开机器人电源开关，等待大概 1 分钟后。Ubuntu 主机连接树莓派开放的 wifi。然后打开新的终端 ssh 连接到树莓派，运行 HiBot 启动节点：

```
huanyu@ubuntu:~$ ssh huike@192.168.12.1
```

```
huike@huike-desktop:~$ roslaunch huanyu_robot_start Huanyu_robot_start.launch
```

```

[ INFO] [1455208732.734492355]: [ZHOUXUEWEI] Serial Port opened
[ INFO] [1455208732.745544095]: output frame: odom_combined
[ INFO] [1455208732.746011741]: base frame: base_footprint
[ INFO] [1455208734.751010952]: Initializing Odom sensor
[ INFO] [1455208734.751690729]: Initializing Imu sensor
[ INFO] [1455208734.800748993]: Odom sensor activated
[ INFO] [1455208734.801159557]: Imu sensor activated
[ INFO] [1455208734.820802883]: Kalman filter initialized with odom measurement

```

2>. 运行 amcl 节点：运行之前确保 map\_server 加载的是我们新创建的环境地图。

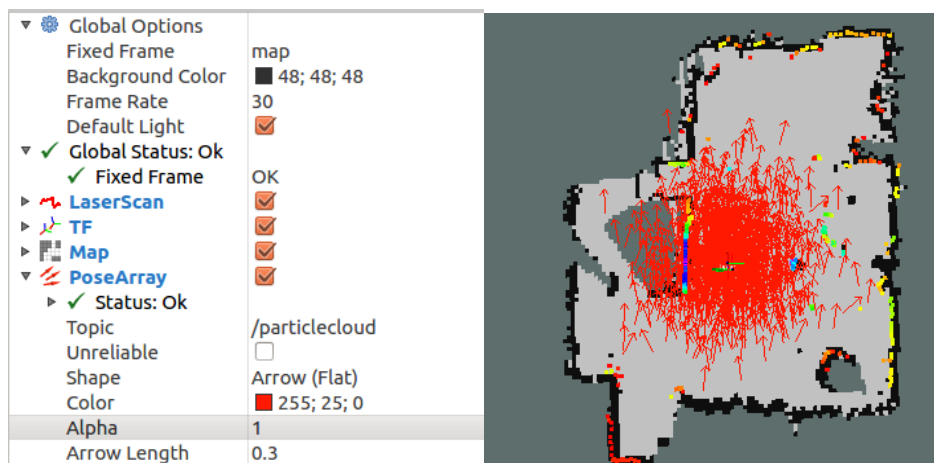
```

<arg name="map_file" default="$(find huanyu_robot_start)/map/map.yaml"/>
<node name="map_server_for_test" pkg="map_server" type="map_server" args="$(arg map_file)"/>
</node>

```

```
huike@huike-desktop:~$ roslaunch huanyu_robot_start amcl_test.launch
```

3>. 在 Ubuntu 主机上打开新的终端运行 rviz，rviz 消息和话题选择如下：就可以看到机器人初始定位状态下的粒子分布，会发现粒子（红色箭头）的分布比较散乱。



4>. 现在我们试着移动机器人，然后查看粒子的分布状态。打开新的终端 ssh 连接到树莓派，然后运行以下 launch：

```
huanyu@ubuntu:~$ ssh huike@192.168.12.1
```

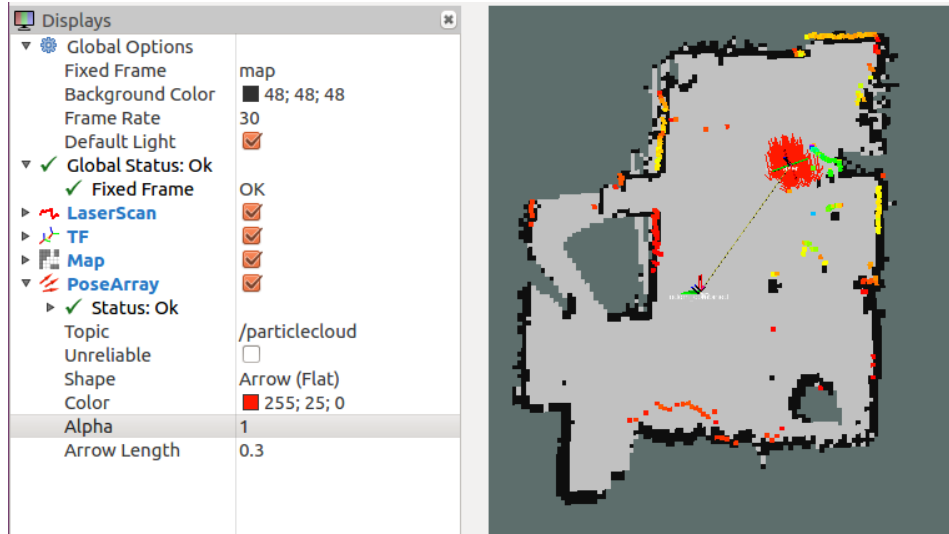
```
huike@huike-desktop:~$ roslaunch turtlebot_teleop keyboard_teleop.launch
```

```

Moving around:
u   i   o
j   k   l
m   ,   .

```

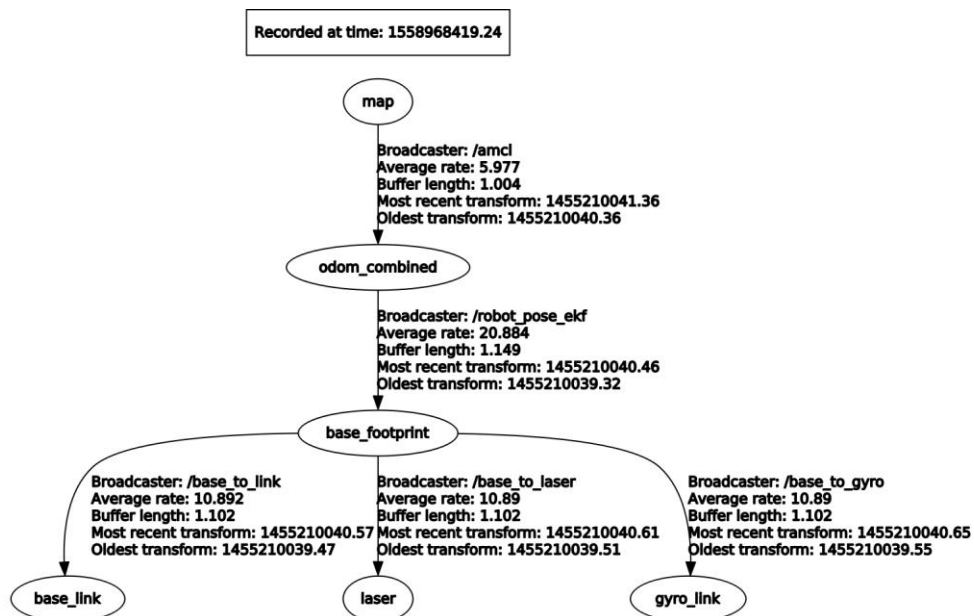
将鼠标光标放置在上窗口内，按下键盘让机器人向前移动或者原地旋转。此刻你会发现 `amcl` 的粒子逐渐在收敛。



5> 在 Ubuntu 主机上打开新的终端，运行 tf 树查看命令：

```
huanyu@ubuntu:~$ rosrn rqt_tf_tree rqt_tf_tree
```

等待以下会出现 tf 的树形结构，如下图所示。在图中我们可以发现，`map`→`odom_combined` 之间的 tf 转换是由 `amcl` 提供的，



#### 4. 总结

本节课程我们学习了 `amcl` 算法实现原理，同时详细配置了 ROS 下 `amcl` 的参数。然后在 HiBot 上测试了 `amcl` 的定位原理和粒子收敛的过程。