

# ROS Notebook

Wu Yutian

2021.11.13

# 前言

本书的主要内容包括：

- 学习古月居的相关入门课程视频的内容记录
- 阅读胡春旭的《ROS 机器人开发实践》的笔记整理
- 参考高翔的《视觉 SLAM 十四讲》补充了关于三维刚体运动学的内容
- 参考一些博客阅读 ros-navigation 导航包源码的思路整理
- 

Wu Yutian

2021.11.13

# Contents

1	Navigation 详细学习	1
1.1	global_planner 源码学习	1
1.1.1	A* 算法原理	1
1.1.2	源码相关文件	1
1.1.3	整体结构图	2
1.1.4	参数配置	2
1.2	plan_node.cpp	3
1.2.1	planner_core.cpp	3
1.2.2	aster.cpp	4
1.2.3	grid_path.cpp	7
1.2.4	gradient_path.cpp	8
1.2.5	potential_calculator.h	8
1.2.6	quadratic_calculator.cpp	9
1.2.7	expander.h	9
1.2.8	traceback.h	9

# Chapter 1

## Navigation 详细学习

### 1.1 global\_planner 源码学习

全局路径规划 *BaseGlobalPlanner* 的 *plugin* 有三种: *navfn/NavfnROS*, *global\_planner/GlobalPlanner*, *carrot\_planner/CarrotPlanner*. 其中常用的为 *global\_planner/GlobalPlanner*, 它是 *navfn/NavfnROS* 的改进版本, 包含 *Dijkstra* 和 *A\** 算法进行全局路径规划。它与 *Navfn* 类似, 也是提供了一个 *makePlan* 函数作为它被 *move\_base* 调用的总接口, 负责实现全局的路径规划。

#### 1.1.1 A\* 算法原理

#### 1.1.2 源码相关文件

- 源码链接:

<https://github.com/ros-planning/navigation/tree/melodic-devel>

- 源码注释链接:

[https://github.com/W-yt/ROS\\_Notes/tree/master/navigation-melodic-devel/global\\_planner](https://github.com/W-yt/ROS_Notes/tree/master/navigation-melodic-devel/global_planner)

对应源码中的相关文件:

- *global\_planner/src/plan\_node.cpp*
- *global\_planner/src/planner\_core.cpp*
- *global\_planner/src/astar.cpp*
- *global\_planner/src/grid\_path.cpp*
- *global\_planner/src/gradient\_path.cpp*
- *global\_planner/include/potential\_calculator.h*

- `global_planner/src/quadratic_calculator.cpp`
- `global_planner/include/expander.h`
- `global_planner/include/traceback.h`

### 1.1.3 整体结构图

#### 1.1.4 参数配置

参数配置文件为: `global_planner_params.yaml`

参数列表:

- `allow_unknown`: 是否允许规划器规划穿过未知区域的路径 (只设计该参数为 `true` 还不行, 还要在 `costmap_commons_params.yaml` 中设置 `track_unknown_space` 参数也为 `true` 才行)
- `default_tolerance`: 当设置的目的地被障碍物占据时, 需要以该参数为半径寻找到最近的点作为新目的地点
- `visualize_potential`: 是否显示从 `PointCloud2` 计算得到的势区域
- `use_dijkstra`: 设置为 `true`, 将使用 `dijkstra` 算法, 否则使用 `A*` 算法
- `use_quadratic`: 设置为 `true`, 将使用二次函数近似函数, 否则使用更加简单的计算方式, 这样节省硬件计算资源
- `use_grid_path`: 如果设置为 `true`, 则会规划一条沿着网格边界的路径, 偏向于直线穿越网格, 否则将使用梯度下降算法, 路径更为光滑点
- `old_navfn_behavior`: 若在某些情况下, 想让 `global_planner` 完全复制 `navfn` 的功能, 那就设置为 `true`, 但是需要注意 `navfn` 是非常旧的 `ROS` 系统中使用的, 现在已经都用 `global_planner` 代替 `navfn` 了, 所以不建议设置为 `true`
- `lethal_cost`: 致命代价值, 默认是设置为 253, 可以动态来配置该参数
- `neutral_cost`: 中等代价值, 默认设置是 50, 可以动态配置该参数
- `cost_factor`: 代价地图与每个代价值相乘的因子
- `publish_potential`: 是否发布 `costmap` 的势函数
- `orientation_mode`: 如何设置每个点的方向 (`None = 0, Forward = 1, Interpolate = 2, ForwardThenInterpolate = 3, Backward = 4, Leftward = 5, Rightward = 6`) (可动态重新配置)
- `orientation_window_size`: 根据 `orientation_mode` 指定的位置积分来得到使用窗口的方向. 默认值 1, 可以动态重新配置



接下来，如果在 *calculatePotentials* 中找到了合法的目标点，就可以获取规划的路径了，代码如下：

```
if (found_legal) {
    //根据pot数组获取路径规划结果plan(调用函数getPath 这个函数也有两种实现方式)
    if (getPlanFromPotential(start_x, start_y, goal_x, goal_y, goal, plan)) {
        //确保目标点和其余点有相同的时间戳
        geometry_msgs::PoseStamped goal_copy = goal;
        goal_copy.header.stamp = ros::Time::now();
        plan.push_back(goal_copy);
    } else {
        ROS_ERROR("Failed to get a plan from potential when a legal potential.....");
    }
} else {
    ROS_ERROR("Failed to get a plan.");
}
```

然后，给获得的路径数组添加方向信息，并发布规划结果，用于可视化：

```
//添加方向信息(给path “顺毛” 保证拐弯的角度别变得太快)
orientation_filter_ -> processPath(start, plan);
//发布plan
publishPlan(plan);
```

## 1.2.2 aster.cpp

该文件中实现了 *aster* 路径搜索算法，实现方式简介优雅（与 *Dijkstra* 算法的复杂实现形成对比），值得借鉴。

需要注意：*A\** 算法是策略寻路，不保证一定是最短路径；*Dijkstra* 算法是全局遍历，确保运算结果一定是最短路径，*Dijkstra* 算法且算法需要载入全部数据，遍历搜索。

### AStarExpansion::calculatePotentials

从起点开始逐渐扩散，将节点放入 *open* 堆，根据每个 *cell* 的代价值 (*cost* 值) 实现一个小顶堆。实现启发式搜索，不断计算更新经过的节点的 *pot* 值。

附带详细注释的代码如下：

```
bool AStarExpansion::calculatePotentials(unsigned char* costs,
                                         double start_x, double start_y,
                                         double end_x, double end_y,
                                         int cycles, float* potential) {
    //清空队列
```

```

//queue_是启发式搜索到的向量队列<i,cost>
queue_.clear();
//toIndex函数获取索引值
int start_i = toIndex(start_x, start_y);
//将起点放入队列
queue_.push_back(Index(start_i, 0));

//std::fill: 将一个区间的元素都赋予指定的值, 即在 (first, last)范围内填充指定值
//将所有点的potential都设为一个极大值,potential就是估计值g,f=g+h
//potential为g, 也就是从起点到当前点的代价(Dijkstra算法中只有这个值)
std::fill(potential, potential + ns_, POT_HIGH);
//起点的potential值为0
potential[start_i] = 0;

//终点的索引
int goal_i = toIndex(end_x, end_y);
int cycle = 0;

//循环目的: 得到最小cost的索引, 并删除它, 如果索引指向goal则退出算法, 返回true
while (queue_.size() > 0 && cycle < cycles) {
    //将首元素放到最后, 其他元素按照Cost值从小到大排列
    Index top = queue_[0];
    //pop_heap()是将堆顶元素与最后一个元素交换位置, 之后用pop_back将最后一个元素删除
    //greate
    r1()是自己定义的一个针对Index的比较函数, 这里表示依据Index的小顶堆
    std::pop_heap(queue_.begin(), queue_.end(), greater1());
    queue_.pop_back();

    //小顶堆 所以top就是cost最小的点的索引
    int i = top.i;
    //如果到了目标点就结束
    if (i == goal_i)
        return true;

    //对前后左右四个点执行add函数, 将代价最小点i周围点加入搜索队里并更新代价值
    add(costs, potential, potential[i], i + 1, end_x, end_y);
    add(costs, potential, potential[i], i - 1, end_x, end_y);
    add(costs, potential, potential[i], i + nx_, end_x, end_y);
    add(costs, potential, potential[i], i - nx_, end_x, end_y);
}

```



```

        cycle++;
    }
    return false;
}

```

### AStarExpansion::add

该函数向 *open* 小顶堆中添加节点，并更新代价函数。如果是已经添加的点则忽略，根据 *costmap* 的值如果是障碍物的点也忽略。

更新代价函数的公式：

$$f(n) = g(n) + h(n) \quad (1.1)$$

其中， $g(n)$  和  $h(n)$  的意义见注释，代码如下：

```

void AStarExpansion::add(unsigned char* costs,
                        float* potential, float prev_potential,
                        int next_i,
                        int end_x, int end_y) {
    //越界了
    if (next_i < 0 || next_i >= ns_)    return;

    //未搜索的点cost为POT_HIGH，如小于该值，则为已搜索点，跳过
    if (potential[next_i] < POT_HIGH)    return;

    //障碍物或者无信息的点
    if(costs[next_i]>=lethal_cost_ &&
        !(unknown_ && costs[next_i]==costmap_2d::NO_INFORMATION))
        return;

    //potential[next_i]是起点到当前点的cost即g(n)
    //prev_potential是父节点的pot值
    potential[next_i] = p_calc_->calculatePotential(potential, costs[next_i] + neutral_cost_, next_i,
    prev_potential);

    int x = next_i % nx_, y = next_i / nx_;
    //计算distance: 从节点n到目标点最佳路径的估计代价，这里选用了曼哈顿距离（不能斜着走 且无视障碍物）
    float distance = abs(end_x - x) + abs(end_y - y);

    //distance只是格子个数，还有乘上每个格子的真实距离或是分辨率，所以最后h = distance*neutral_cost_
    //因此最后的f = h + g = potential[next_i] + distance*neutral_cost_
    //neutral_cost_默认值为50
    queue_.push_back(Index(next_i, potential[next_i] + distance * neutral_cost_));

    //插入小顶堆
    std::push_heap(queue_.begin(), queue_.end(), greater1());
}

```

```
}
```

### 1.2.3 grid\_path.cpp

因为如  $A^*$  算法已经完成了路径搜索的话，其实要获取路径只是需要从 *goal* 出发逆向走一遍就好了，所以这一部分要想实现很简单，但是这也只是一种简单的实现方式：创建一条沿着网格边界的路径；也可以采用梯度下降法，使用与 *navfn* 中相同的梯度下降算法实现方式（在 *gradient\_path.cpp* 中实现）。

getPath 函数实现代码如下：

```
bool GridPath::getPath(float* potential,
                      double start_x, double start_y,
                      double end_x, double end_y,
                      std::vector<std::pair<float, float> >& path) {
    //将goal的坐标放入current中
    std::pair<float, float> current;
    current.first = end_x;
    current.second = end_y;

    int start_index = getIndex(start_x, start_y);

    path.push_back(current);
    int c = 0;
    int ns = xs_ * ys_;

    while (getIndex(current.first, current.second) != start_index) {
        float min_val = 1e10;
        int min_x = 0, min_y = 0;
        //从周围的8个点中寻找pot值最小的点
        for (int xd = -1; xd <= 1; xd++) {
            for (int yd = -1; yd <= 1; yd++) {
                if (xd == 0 && yd == 0)
                    continue;
                int x = current.first + xd, y = current.second + yd;
                int index = getIndex(x, y);
                if (potential[index] < min_val) {
                    min_val = potential[index];
                    min_x = x;
                    min_y = y;
                }
            }
        }
    }
}
```

```

    }

    if(min_x == 0 && min_y == 0)
        return false;
    current.first = min_x;
    current.second = min_y;
    path.push_back(current);

    //设置了一个循环次数的上限
    if(c++ > ns*4){
        return false;
    }

}

return true;
}

```

### 1.2.4 gradient\_path.cpp

梯度下降算法实现路径获取的实现方式，与 *navfn* 中的实现相同，不再赘述。

### 1.2.5 potential\_calculator.h

*calculatePotential()* 计算根据 *use\_quadratic* 的值有下面两个选择：  
该函数计算 *pot* 值。

- 若为 *True* 则使用二次曲线计算
- 若为 *False* 则采用简单方法计算

简单方法即直接返回如下算式：

$$\begin{aligned}
 newpot &= prev\_potential + cost \\
 &= prev\_potential + costs[next\_i] + neutral\_cost\_ \\
 &= \text{之前路径代价 } g + \text{地图代价} + \text{单格距离代价 (初始化为 50)}
 \end{aligned}
 \tag{1.2}$$

代码如下：

```

virtual float calculatePotential(float* potential, unsigned char cost, int n, float prev_potential=-1){
    //如果父节点的pot值小于0(调用时没有赋值 使用了缺省值-1)
    //(在函数clearEndpoint中会出现这种缺省调用的情况)
    if(prev_potential < 0){
        //则将周围四个点的pot的最小值当做父节点的pot值

```

```
float min_h = std::min(potential[n - 1], potential[n + 1]);  
float min_v = std::min(potential[n - nx_], potential[n + nx_]);  
prev_potential = std::min(min_h, min_v);  
}  
  
return prev_potential + cost;  
}
```

其实实现的代码就是直接 *return* 就好了，但是为了适配 *clearEndpoint* 函数也可以直接调用，设置了缺省值，添加了上面的部分。

### 1.2.6 quadratic\_calculator.cpp

该函数计算 *pot* 值，采用了与 *navfn* 中相同的二次曲线的计算方法，不再赘述。

### 1.2.7 expander.h

这个文件中定义了 *Expander* 类，这是两个路径搜索算法 (*astar* 和 *dijkstra*) 的父类，如果想要自己实现一个路径搜索算法也可以考虑继承该类。具体代码没有什么内容，不再介绍。

### 1.2.8 traceback.h

这个文件中定义了 *Traceback* 类，这是两个路径获取算法 (*grid\_path* 和 *gradient\_path*) 的父类，如果想要自己实现一个路径获取算法也可以考虑继承该类。具体代码没有什么内容，不再介绍。