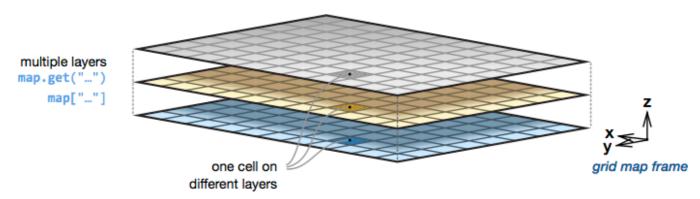
栅格静态障碍物精度提升

1、现状

栅格地图用的是开源代码库grid_map: https://github.com/ANYbotics/grid_map/tree/master



目前栅格地图接入了视觉fs、超声波、激光雷达fs,栅格的分辨率为0.1m,而传感器输出障碍物位置精度小于0.1m,在栅格地图中输出静态障碍物就带来了障碍物位置的精度损失。

特别是在泊车空间受限的场景下,对障碍物位置的精度要求很高,最好就是对下游尽量输出实时障碍物。

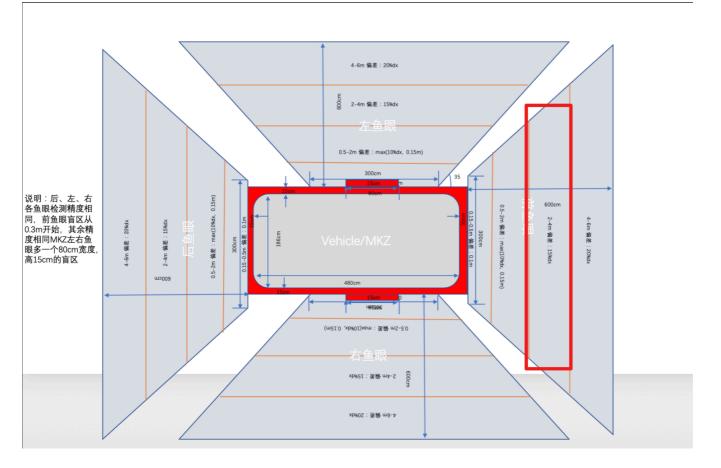
传感器精度(远距离和fov边缘误差会变大):

激光雷达: 3cm

超声波: 3-10cm

◆ 【详细测试结果】▶ 关键指标测试结果							
序号	车号	指标名称		测试结果	通过标准	测试是否 通过	备注
1	ANP042(量 产改装车)	20cm阀值	障碍物坐标准确率	99.74%	98%	测试通过	
2			障碍物坐标召回率	100%	96%	测试通过	
3		10cm阀值	障碍物坐标准确率	99.33%	/	/	指标不做要求
4			障碍物坐标召回率	100%	/	/	指标不做要求
5		5cm阀值	障碍物坐标准确率	87.42%	/	/	指标不做要求
6			障碍物坐标召回率	93.29%	/	/	指标不做要求

视觉fs: 10-20cm



2、精度提升方案

方案一、栅格分辨率提升到0.05m

优点: 提升障碍物位置输出精度, 改动量很小

缺点: 1、栅格数量增加4倍,内存增大、栅格更新时长增加,CPU增加

2、栅格更加稀疏,影响对障碍物形状的拟合检测

方案二、每一个图层再多增加对应的两个图层

对于用于存放传感器检测障碍物数据的图层,再额外增加两个图,分别用于存放坐标x和y值。

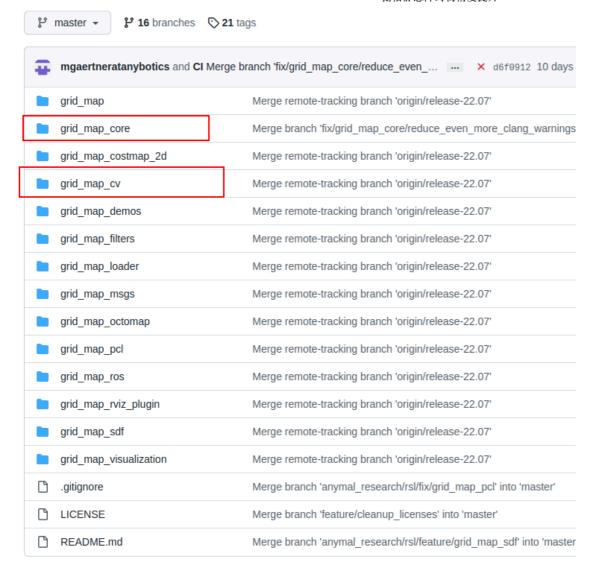
例如视觉创建freespace图层,再增加两个图层freespace_x和freespace_y。

优点: 1、改动少

缺点: 1、栅格地图的图层增加,内存会增长

方案三、修改grid_map源码,修改存储数据的结构体

当前代码中只用到源码中的grid_map_core和 grid_map_cv两部分。开源协议是BSD 3-Clause license.



```
C++ | 收起 ^
</>> 源码中的多层栅格数据
    //! Grid map data stored as layers of matrices.
  2
      using Matrix = Eigen::MatrixXf;
  3
      std::unordered_map<std::string, Matrix> data_; //二维矩阵存储float类型数
    据
  4
  5
      //create grid map layer, 10m*10m的栅格 对应的 size = 10m/0.1m, 10m/0.1m
  6
     for (auto& layer : layers_) {
        data_.insert(std::pair<std::string, Matrix>(layer, Matrix()));
  7
  8
      for (auto& data : data_) {
  9
 10
        data.second.resize(size_(0), size_(1));
 11
      }
 12
```

将float类型数据改造成一个结构体

```
</>
                                                                  C++ | 收起 ^
  1 struct DataInfo {
        EIGEN_MAKE_ALIGNED_OPERATOR_NEW
        float data;
  4
        Eigen::Vector3f real_point;
  5 }
  6
  7 using Matrix = std::vector<std::vector<DataInfo>>;
     std::unordered_map<std::string, Matrix> data_; //二维矩阵存储结构体类型数据
  9
      //create grid map layer, 10m*10m的栅格 对应的 size = 10m/0.1m, 10m/0.1m
 10
     for (auto& layer : layers_) {
 11
        data_.insert(std::pair<std::string, Matrix>(layer, Matrix()));
 12
 13
     for (auto& data : data_) {
 14
        data.second.resize(size_(0));
 15
        for (auto i : size_(0)) {
 16
            data.second[i].resize(size_(1));
 17
 18
 19
      }
```

优点: 1、可以根据业务需求,设计出符合要求的栅格地图

- 2、栅格的更新保持不变, CPU部分增长很少
- 3、在栅格地图上的应用算法部分维持不变

缺点: 1、栅格地图所占内存会增加

2、需要对源码进行一定程度的修改,需要修改set\get\clear\reset等接口,改动量较大

结论:

方案二、每一个图层再多增加对应的两个图层

3、融合精度提升

3.1、单层栅格地图数据源融合

栅格地图太大,无法对每个cell进行缓存多个历史数据帧进行融合,或遍历周围数据进行均值滤波等操作,空间和时间复杂度太高。

将采用栅格地图cell中的值+实时观测值做加权,来提供障碍物位置的稳定性。

1、栅格cell被击中过,即占用率occ > 0.0

根据占用栅格的占用概率和观测值点的置信度计算加权值。

$$x_f = x + k * (z - x)$$

$$k = confidence/(occ + confidence)$$

对于无法提供置信度的K:

$$k = 1.0 - occ$$

2、栅格cell未被击中过,或者占用率occ < 0.0,将观测数据赋值过去,不做融合。

$$x_f = z$$

3.1、多层栅格地图多传感器数据源融合

不同传感器观测的静态障碍物在栅格中形成不同的层。视觉FS障碍物为prob层,超声波组点障碍物为ultra point层,激光雷达为lidar层。

在栅格地图中所有传感器观测到的障碍物位置cell都是同一个,如果同位置cell的障碍物被多个传感器观测到,就可以考虑从不同层同位置cell中的数据进行融合。

同一个cell位置三种传感器都有击中:

$$x = k1 * x_p + k2 * x_u + k3 * x_l$$

$$k1 + k2 + k3 = 1.0$$

K1 K2 K3可以根据传感器精度来设置,。

同一个cell位置有两种传感器有击中: (比如视觉和超声波)

$$x = k1 * x_p + k2 * x_u$$

$$k1 + k2 = 1.0$$

同一个cell位置只有一种传感器击中: (比如视觉)

$$x = x_p$$

收益:障碍物融合后,稳定性更好。同时输出障碍物个数会降低。

不足: 无法确定到栅格障碍物传感器来源,问题分析较难。