Midterm Localization Report

電控碩一 309512074 黃柏叡

Pipeline

建立類別 icp localization, 宣告於主程式中,並使用ros::spin()執行緒

- 1. 初始化
 - 讀map
 - 對map做voxel grid降低取樣
 - 定義publisher, subscriber
 - 利用gps和imu的資訊得到initial guess
- 2. lidar points callback function
 - 將收到的ros msgs轉成pointcloud資料型態
 - 對pointcloud做座標轉換(從velodyne link到base_link, nuscenes_lidar到car)
 - 使用濾波器(passthrough),降低運算量,並從x,y,z方向過濾掉不好match的點雲
 - 進行ICP,疊合map和lidar的點雲,計算出world和base_link(car)之間的 transformation matrix
 - TF broadcast world和car的座標轉換
 - 根據transformation matrix的結果計算出Odometry
 - 將結果publish(經過icp後的點雲及Odometry)到rostopic上

Contribution

ICP 演算法:

使用PCL函式庫,其特色為求取source pointcloud和target pointcloud的對應點對,利用所求出的座標轉換矩陣,將source pointcloud變換到target pointcloud的座標系下,計算變換後source和target pointcloud的誤差,若誤差值大於threshold值,則持續進行迭代直到滿足給定的誤差要求。ICP演算法採用最小二乘估計計算變換矩陣,但由於使用迭代做

計算,導致計算速度較慢,而且在進行ICP計算時,對initial guess有蠻高的要求,若選擇的initial guess不合理,則會導致icp迭代的點雲沒辦法match到target pointcloud上在這次期中專題,主要策略是選取適合的initial guess,修改ICP的參數以及修正passthrough的濾波範圍

1. Initial guess

使用gps的資訊得到initial guess的translation, 使用imu的orientation取得yaw並得到initial guess的rotation, 然而利用imu的資訊得到的yaw並不精準,所以最後yaw值的取得方式是透過rviz來調整

2. 修改ICP參數

PCL VoxelGrid downsample:

VoxelGrid是將3D空間畫分成很多小區塊,然後讓處在同一個區塊內的所有pointcloud的中心點作為該區域唯一一個點,如此來降低取樣數目。leafsize越大,表示採樣的幅度範圍越大,輸出結果的點會越少

setMaximumIterations, setEuclideanFitnessEpsilon:

設定迭代次數的上限,以及收斂條件,當均方誤差小於setEuclideanFitnessEpsilon的值,停止迭代

• setTransformationEpsilon:

前一個座標轉換矩陣和現在的座標轉換矩陣的誤差小於此值時,就判定為收斂

• setMaxCorrespondenceDistance:

設對應點之間的最大距離,我調1m,因為範圍太鬆配對會不精確

3. 修正PassThrough的濾波範圍

在做ICP時,有個很重要的地方是要濾掉不合適的點,因此我對map和lidar point都有做濾波以利ICP配對,尤其二三題的map,z軸方向的點太亂了,必須要先過濾在進行ICP 而x軸和y軸方向,我採取的策略是濾掉lidar points base_link(car)附近的點,只採用兩側的feature做ICP matching,因為我認為只採用兩側的points做ICP matching會比較精確(減少變因)

ex. x limit(5~30, -30~-5),再將positive和negative的pointcloud做疊加

```
tmp_P.reset(new pcl::PointCloud<pcl::PointXYZI>());
tmp_N.reset(new pcl::PointCloud<pcl::PointXYZI>());
*tmp_P = *pc_input;
*tmp N = *pc input;
pcl::PassThrough<pcl::PointXYZI> pass_x_P;
pass x P.setInputCloud(tmp P);
pass_x_P.setFilterFieldName ("x");
pass_x_P.setFilterLimits (min_x, max_x);
pass_x_P.filter (*tmp_P);
// cout<<"filter x: "<<pc input->points.size()<<endl;</pre>
pcl::PassThrough<pcl::PointXYZI> pass_x_N;
pass_x_N.setInputCloud(tmp_N);
pass_x_N.setFilterFieldName ("x");
pass_x_N.setFilterLimits (-max_x, -min_x);
pass_x_N.filter (*tmp_N);
*pc_input = *tmp_P + *tmp_N;
cout<<"filter_x: "<<pc_input->points.size()<<endl;</pre>
```

Problems and Solutions

1. initial guess:

以gps座標作為x,y,z的出值,imu的orientation得到yaw值,然而imu的data會有誤差導致 inital guess不準確,解決方式是用rviz觀察yaw的方向,微調出適合的yaw值

2. 掉frame:

一開始在執行時,會遇到掉frame的問題,最初的作法是將播放rate減慢至0.01,但此時在播完整個bag後仍然會掉一個frame,後來發現應該是掉第一個frame,推測是因為在bag播放時同時建立publisher及subscriber,導致第一個frame沒進入callback function,所以在播rosbag時加上—pause指令,先建立好連結,在開始播放,即可解決這個問題

3. 整個transformation被一部分的點拉走,造成converge score劇增

為了不讓ICP因為要配對某些點而偏掉,會觀察rviz的畫面,找出是哪個軸,哪個範圍的 點造成的問題,並用passthrough filter將其過濾掉,例如task3時,一開始在直走時ICP的 matching效果很好,然而到了轉彎的地方localization就跑掉了,我就是透過調整 setFilterLimits的參數來解決這個問題

Others Discussion or Findings

程式執行:

- task1: roslaunch localization task1.launch
- task2: roslaunch localization task2.launch
- task3: roslaunch localization task3.launch

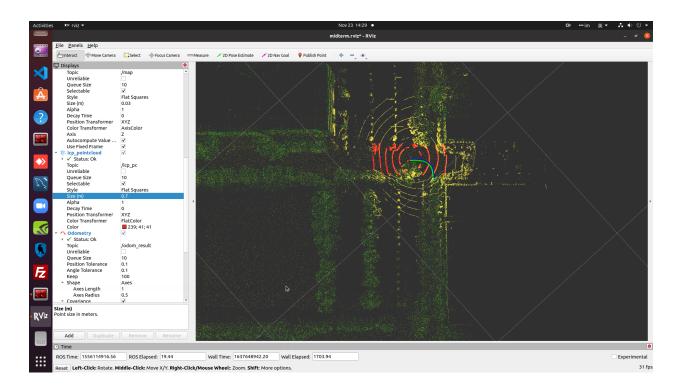
播rosbag

- task1: rosbag play sdc localization 1.bag --clock -r 0.02 --pause
- task2: rosbag play sdc_localization_2_lite.bag --clock -r 0.02 --pause
- task3: rosbag play sdc_localization_3_lite.bag --clock -r 0.02 --pause

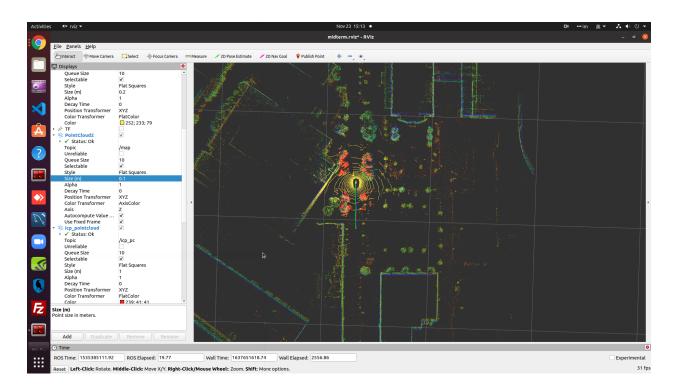
Rviz 畫面截圖

- 黄色為lidar點雲
- 紅色為經過ICP matching的點雲
- 彩色為map(ground thruth)
- 座標系曲線為Odometry

Task1:



Task2:



Task3:

