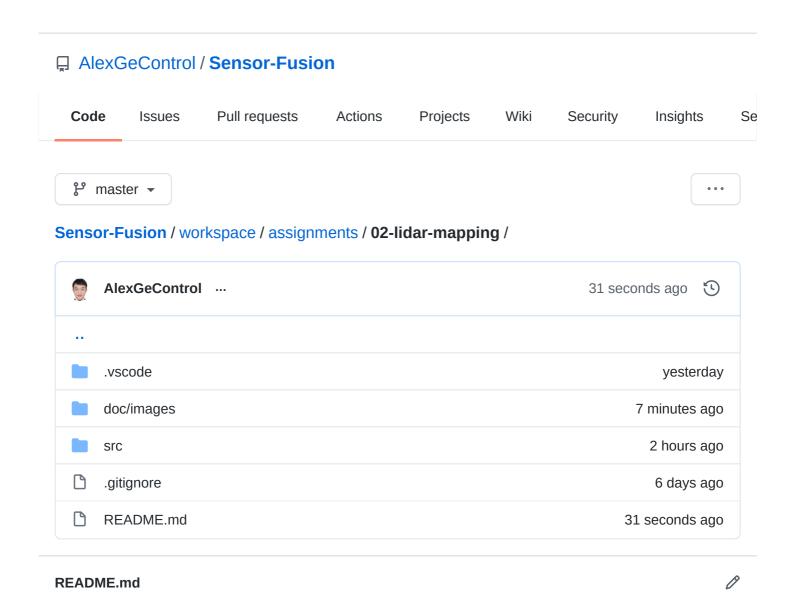


Learn Git and GitHub without any code!

Using the Hello World guide, you'll start a branch, write comments, and open a pull request.

Read the guide



Sensor Fusion: Lidar Mapping -- 多传感器融合定位: 基于地图的定位

This is the solution of Assignment 02 of Sensor Fusion from 深蓝学院.

深蓝学院从多传感器融合定位第2节Lidar Mapping答案. 版权归深蓝学院所有. 请勿抄袭.

Problem Statement

1. 闭环修正及精度评价

提供的工程框架中,已经给出了闭环的流程和实现,但是是基于ICP的,这是在已知粗略位姿情况下的实现方式.在未知粗略位姿情况下,闭环检测的实现难度会加大.要求使用前面讲过的Scan Context,实现此功能,并和已有的图优化功能完成对接,实现 Loop Closure 修正.并最终给出修正前后的轨迹精度对比.

ANS

基于 Scan Context 的 Loop Closure Detection 核心逻辑如下. 此处使用 Scan Context 产生所需的 Loop Closure Proposal, GNSS/IMU 提供的粗略位姿估计仅用于检查Scan Context提供回环中关键帧的距离.

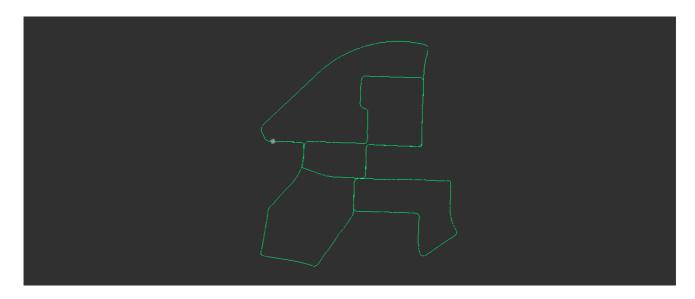
```
// only perform loop closure detection for every skip_num key frames:
if (++skip_cnt < skip_num)</pre>
    return false;
// generate loop-closure proposal using scan context match:
std::pair<int, float> proposal = scan_context_manager_ptr_->DetectLoopClos
const int proposed_key_frame_id = proposal.first;
const float proposed_yaw_change = proposal.second;
// check proposal validity:
if (ScanContextManager::NONE == proposed_key_frame_id) {
    return false;
}
// check RTK position difference:
const KeyFrame &current_key_frame = all_key_gnss_.back();
const KeyFrame &proposed_key_frame = all_key_gnss_.at(proposed_key_frame_i
Eigen::Vector3f translation = (
    current_key_frame.pose.block<3, 1>(0, 3) - proposed_key_frame.pose.blo
);
float key_frame_distance = translation.norm();
// update detection interval:
skip\_cnt = 0;
skip_num = static_cast<int>(key_frame_distance);
if (key_frame_distance > detect_area_) {
    skip_num = std::max((int)(key_frame_distance / 2.0), loop_step_);
```

```
return false;
} else {
    key_frame_index = proposed_key_frame_id;
    yaw_change_in_rad = proposed_yaw_change;
    skip_num = loop_step_;
    return true;
}
```

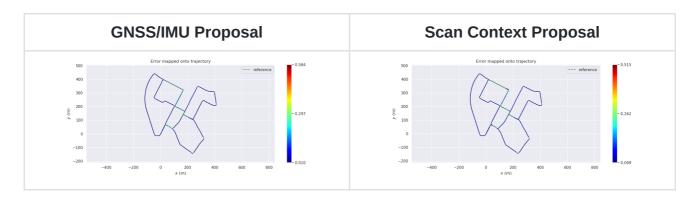
核心功能的实现, 请点击下述链接:

- Scan Context for Loop Closure Detection
- Scan Context Manager Implementation

Scan Context Loop Closure 修正后的轨迹估计如下图所示:



使用 Scan Context 修正前后, 轨迹估计误差的对比如下所示:



Prop.	GNSS/IMU	Scan Context
max	0.584266	0.514676
mean	0.105530	0.095825
median	0.056007	0.050754

Prop.	GNSS/IMU	Scan Context
min	0.009975	0.008929
rmse	0.145464	0.133023
sse	40.499873	33.620606
std	0.100116	0.092264

由上述结果可知, Scan Context 的使用, 可以显著提升轨迹估计精度.

2. 位姿初始化

提供的工程框架中,已经给出了位姿初始化功能,但是是在起始位置的,并且是基于已知粗略位姿的.要求实现 地图中任意位置的位姿初始化,可以从三种难度等级中任选一种,难度越高,得分越高.

ANS

我选择 位置和姿态均未知的定位初始化.算法核心逻辑如下:

- 1. 在 建图 阶段, 将 Scan Context 的索引以及数据(包括 Key Frame 及其 Scan Context & Ring Key), 写入持久性存储. 代码实现参考Scan Context IO Using Protobuf -- Save.
- 2. 在 定位 阶段, 首先将 建图 阶段构建的 Scan Context 从持久性存储加载回内存. 代码实现参考代码实现参考Scan Context IO Using Protobuf -- Load.
- 3. 针对 无强对称性 的环境, 譬如 KITTI Test Drive Playback, 可直接使用 初始Velodyne Scan, 查询 Scan Context 索引, 完成定位初始化. 在参数合适的情况下, 该方案位置估计 精度与 GNSS/IMU初始化 相近, 同时还可以提供 航向偏差估计.
- 4. 针对 强对称性 的环境, 譬如 大型室内场所,可将 Scan Context 查询得到的, 相似度足够高的 Init Pose Candidate, 全部加入 Particle Filter (如AMCL 3D), 通过后续观测, 筛选出真正的位姿.
- 5. 在无高质量GNSS/IMU观测, 且单纯依赖激光无法解决初始化的情况下, 可以进一步加入 视觉特征, 或者使用其他定位手段(譬如UWB室内定位), 解决初始化问题.

为了检验上述方案的可靠性,将定位初始化的核心逻辑修改如下:

}

```
Sensor-Fusion/workspace/assignments/02-lidar-mapping at master · AlexGeControl/Sensor-Fusion
        float deviation = (
             init_pose.block<3, 1>(0, 3) - current_gnss_data_.pose.block<3,</pre>
        ).norm();
        // prompt:
        LOG(INFO) << "Scan Context Localization Init Succeeded. Deviation
                   << deviation
                   << std::endl;
    // if failed, fall back to GNSS/IMU init:
    else {
        matching_ptr_->SetGNSSPose(current_gnss_data_.pose);
        LOG(INFO) << "Scan Context Localization Init Failed. Fallback to G
                   << std::endl;
    }
}
return matching_ptr_->Update(current_cloud_data_, laser_odometry_);
```

Localization Init Using Scan Context 的实时轨迹估计如下图所示. 在Playback的整个过程中, Scan Context Init & NDT Lidar Odometry 的估计轨迹与 GNSS/IMU 的观测轨迹有很高的重合度,证明了 Scan Context Init 的可行性.

