

实验 4 ORB_SLAM2 实验

一.mono_kitti.cc代码框架

1.读取图片目录

```
LoadImages(string(argv[3]), vstrImageFileNames, vTimestamps);
```

2.创建ORB_SLAM2系统对象

```
ORB_SLAM2::System SLAM(argv[1], argv[2], ORB_SLAM2::System::MONOCULAR, true);
```

函数的内部流程如下：

（1）创建了ORB词袋的对象

```
mpVocabulary = new ORBVocabulary();
```

（2）创建了关键帧的数据库

```
mpKeyFrameDatabase = new KeyFrameDatabase(*mpVocabulary);
```

（3）创建地图对象

```
mpMap = new Map();
```

（4）创建两个显示窗口

```
mpFrameDrawer = new FrameDrawer(mpMap);  
mpMapDrawer = new MapDrawer(mpMap, strSettingsFile);
```

（5）初始化Tracking对象

```
mpTracker = new Tracking(this, mpVocabulary, mpFrameDrawer, mpMapDrawer,  
                          mpMap, mpKeyFrameDatabase, strSettingsFile, mSensor);
```

（6）初始化Local Mapping对象，并开启线程运行

```
mpLocalMapper = new LocalMapping(mpMap, mSensor==MONOCULAR);  
mptLocalMapping = new thread(&ORB_SLAM2::LocalMapping::Run, mpLocalMapper);
```

（7）初始化Loop Closing对象，并开启线程运行

```
mpLoopCloser = new LoopClosing(mpMap, mpKeyFrameDatabase, mpVocabulary,
mSensor!=MONOCULAR);
mptLoopClosing = new thread(&ORB_SLAM2::LoopClosing::Run, mpLoopCloser);
```

3.循环读取数据

```
for(int ni=0; ni<nImages; ni++)
{
    ...
}
```

for循环内部的流程如下：

(1) 读取图片

```
im = cv::imread(vstrImageFileNames[ni],CV_LOAD_IMAGE_UNCHANGED);
```

(2) 读取时间戳

```
double tframe = vTimestamps[ni];
```

(3) 将图片传给SLAM系统

```
SLAM.TrackMonocular(im,tframe);
```

具体代码分析如下：

```
cv::Mat System::TrackMonocular(const cv::Mat &im, const double &timestamp)
{
    // 传感器不是单目摄像头、退出
    if(mSensor!=MONOCULAR)
    {
        cerr << "ERROR: you called TrackMonocular but input sensor was not set to
Monocular." << endl;
        exit(-1);
    }

    // Check mode change
    // 这一部分主要是对局部地图线程进行操作。
    // mbActivateLocalizationMode是否停止局部地图线程
    // mbDeactivateLocalizationMode是否清空局部地图。
    {
        // 独占锁，主要是为了mbActivateLocalizationMode和mbDeactivateLocalizationMode
        // 不会发生混乱，没有死锁或者在临界区
        unique_lock<mutex> lock(mMutexMode);
        // mbActivateLocalizationMode为true会关闭局部地图线程
        if(mbActivateLocalizationMode)
        {
```

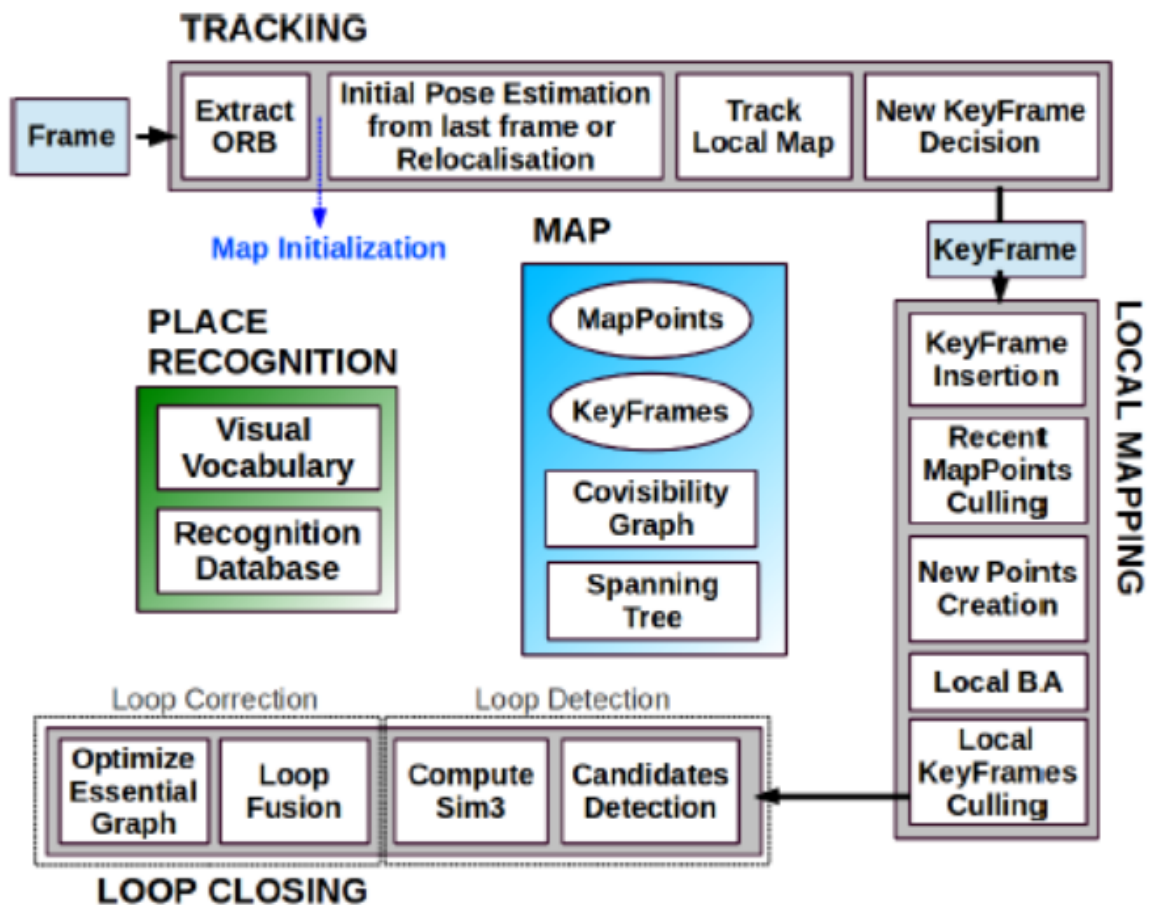
```

mpLocalMapper->RequestStop();
// 设置local map的mbStopRequested, mbAbortBA为true.
// 当这两个为true的时候, 那么进行就会去关闭局部地图的线程

// wait until Local Mapping has effectively stopped
// mbStopped为true, 说明局部地图线程已经关闭了
while(!mpLocalMapper->isStopped())
{
    usleep(1000);
}
// 局部地图关闭以后, 只进行追踪的线程
// 只计算相机的位姿, 没有对局部地图进行更新
// 设置mbOnlyTracking为真
mpTracker->InformOnlyTracking(true);
// 执行完当前的部分之和把mbActivateLocalizationMode再置回false.
//当然这里设置mbActivateLocalizationMode为true的部分应该没有新的关键帧和点云的时候
// 关闭线程可以使得别的线程得到更多的资源
mbActivateLocalizationMode = false;
}
// 如果mbDeactivateLocalizationMode是true
// 设置mbActivateLocalizationMode为false
// 局部地图线程就被释放, 关键帧从局部地图中删除.
// mbStopped和mbStopRequested被置为false.
if(mbDeactivateLocalizationMode)
{
    mpTracker->InformOnlyTracking(false);
    mpLocalMapper->Release();
    mbDeactivateLocalizationMode = false;
}
}

// Check reset
// 检查是否需要进行复位重置.
{
    // 给mbReset加锁, 防止被别的线程修改
    unique_lock<mutex> lock(mMutexReset);
    if(mbReset)
    {
        // mpviewer暂停, 视图停止更新
        // 局部地图: mpLocalMapper和闭环检测: mpLoopClosing被停止.
        // Bow: mpKeyFrameDB和mpMap被清空
        // 就是把所有资源释放
        mpTracker->Reset();
        mbReset = false;
    }
}
// 可以看出上面这两部分都是对于各个线程状态的反馈.
// 其实可以看做是对上一个状态的反馈.
// 接下来的部分才是最重要的部分, 获取数据, 对各个线程的数据进行更新, 对地图重新进行计算.
return mpTracker->GrabImageMonocular(im, timestamp);
}

```



工作流程如下：

<1> Tracking 每一帧图像进行跟踪计算

- (1) 从图像中提取ORB特征，
- (2) 根据上一帧进行姿态估计，或者进行通过全局重定位初始化位姿，
- (3) 然后跟踪已经重建的局部地图，优化位姿，
- (4) 再根据一些规则确定新的关键帧。

<2> Mapping 地图构建

- (1) 加入关键帧，更新图，
- (2) 验证最近加入的地图点，去除outlier
- (3) 生成新的地图点
- (4) 局部bundle 调整（去除outlier）
- (5) 验证关键帧（去除重复帧）

<3> LoopClosing 闭环检测

- (1) 选取相似帧
- (2) 检测闭环，RANSAC计算内点数

(3) 融合三维点，更新图

(4) 图优化，传导变换矩阵，更新地图点

4.关闭SLAM系统

```
SLAM.Shutdown();
```

5.保存相机轨线

```
SLAM.SaveTrajectoryKITTI("CameraTrajectory.txt");
```

二.SLAM工作流程

<1> 读取传感器信息。

如相机采集现实世界中的图像信息，并对图像数据进行预处理。

<2> 视觉里程计(VO)，也称为前端。

给定相邻的图像，估算在获取到连续的相邻图像时，相机的位姿变化（相机的运动），即 \mathbf{R} 和 \mathbf{t} ，以此可以构建局部地图。

工作流程如下：

(1) 对当前帧提取关键点和描述子

(2) 如果系统没有初始化（若已经初始化，跳过该步），则以当前帧为参考帧，根据深度图来得到关键点的3D位置，返回（1）

(3) 根据参考帧和当前帧之间的运动情况

(4) 判断（3）中的估计是否正确，正确的话，把当前帧当作新的参考帧，返回（1），不正确的话，统计连续丢失的帧数，当丢失的帧数超过一个阈值，那么置VO状态为丢失，算法结束。如果没有超过阈值，返回（1）

<3> 后端优化

如果相机是在时刻运动的，后端可以接受不同时刻视觉里程计测量的相机位姿，并进行回环检测，获取到差异信息后，对它们进行优化，从而得到全局一致的轨迹和地图。

通俗的讲，前端视觉里程计得到的是一个短时间的轨迹和地图，但在长时间下，由于误差会进行累计，这时候得到的轨迹和地图是很不准确的，因此长时间下，我们需要后端优化，来得到系统的状态量：位姿 \mathbf{x} 和路标 \mathbf{y}

<4> 回环检测

用以判断机器人是否曾经到达过先前的位置。如果到达过，则路径会产生回环，检测到回环后，将信息提供给后端进行处理。

判断机器人是否曾经到达过先前的位置，若是回到了之前到达过的位置，那么可以为我们消除累积误差提供可能（因为相机在同一个地方会采集到相似的数据，这些数据间的约束条件可以有助于消除累计误差），另一方面，回环检测提供的当前数据与所有历史数据的关联，因此可以我们在跟踪某一特征点时丢失了后，可以利用回环检测进行重定位。基于外观的方法里主要是基于词袋的模型。

<5> 地图构建

结合前边的结果，估计机器人运动的轨迹，从而建立与任务要求对应的地图。

三.实验结果

