机器视觉

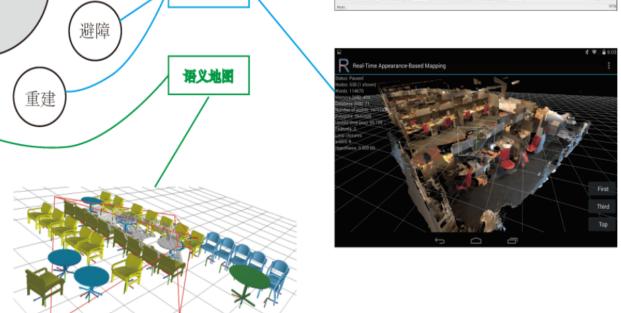
屠晓涵 2017年10月20日 背景:银行服务机器人

定位与建图:

机器人在陌生的环境中,比如说在一个布置精美的大厅里自主地运动,它至少需要知道两件事:

定位: 自己在哪里? (侧重于对自身的了解)

建图:周围的环境是怎样的? (侧重于对外在的了解)



梅密地區

想法:

1、物体识别、分割往往只需考虑一个图,目前只拥有一个相机,如果把运动过程中的图片都带上物体标签,就能得到一个有标签的地图,根据有标签的地图,机器人就可以根据人的口令运动到任何目的标签处,我们的工作就更先进一点。

地图

2、但物体识别和语义分割都需要大量的训练数据,要让机器人识别各个角度的物体,需要从不同的视角采集物体的数据,然后进行人工标定,这特别辛苦。而在SLAM中,由于我们可以估计相机的运动,可以自动计算物体在图像中的位置,节省人工标志的成本。如果我们采用深度学习方法,自动生成带有高质量标注的样本数据,将大大加速分类器的训练过程。

目的+问题 (SLAM-同时定位与地图构建)

目的:

- 在没有环境先验信息的情况下,搭载传感器的机器人,要在运动时建立环境的模型,同时估计自己的运动,使自己具有自主运动能力。
- 采用最准确的方法实现机器人的实时定位与导航("我在哪""我要去哪""我怎么去")。

单目 SLAM存在的问题:

- 1. 真实距离的确定,
- 2. 纹理特征较弱情况下稠密深度图像的获取,
- 3. 相机在纯旋转运动情况下立体匹配失效。

为解决这些问题,选择论文:

CNN-SLAM: Real-time dense monocular SLAM with learned depth prediction

会议CVPR: IEEE举办的计算机视觉和模式识别领域的顶级会议

经典SLAM框架

视觉里程计 Visual Odometry

定义:通过分析处理相邻图像序列

来确定机器人的位置和姿态

后端优化

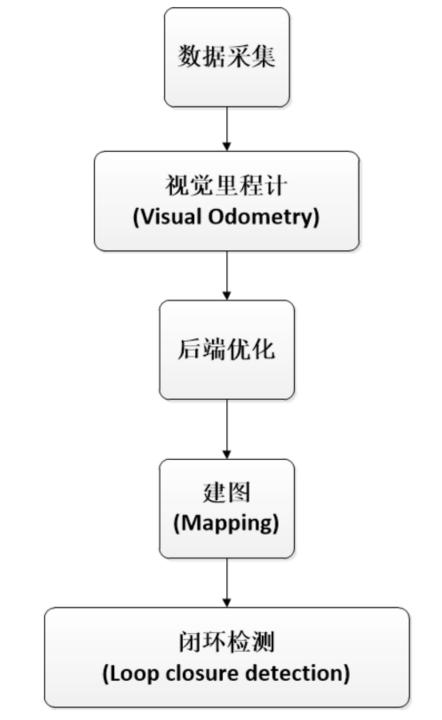
- 1、从带有噪声的数据中优化轨迹和地图(状态估计问题)
- 2、最大后验概率估计 (MAP)
- 3、前期以 EKF 为代表,现在以图优化为代表

回环检测

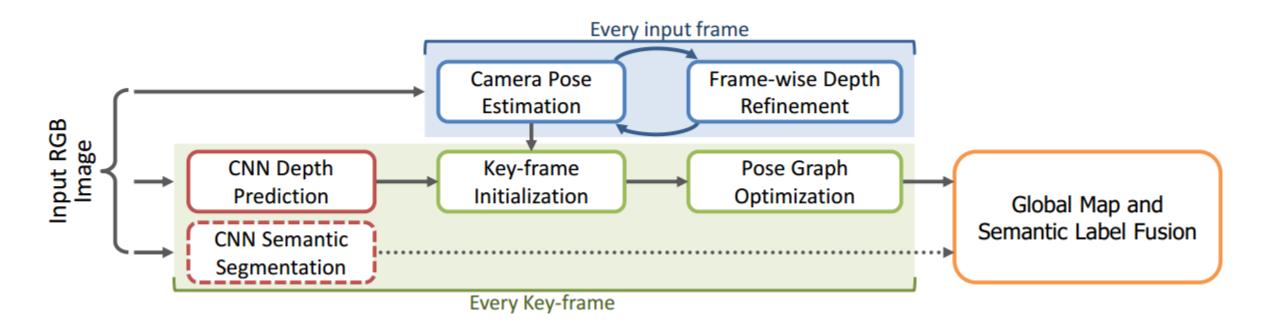
- 1、检测相机是否回到早先位置
- 2、识别曾经到过的场景
- 3、计算图像间的相似性
- 4、方法: 词袋模型

建图

用于导航、规划、通讯、可视化、交互等



文章思路



该文章使用直接法估计相机姿态,使用CNN来估计Depth,以及做图像语义分割。然后将Geometry和semantic融合起来,生成具有语义信息的地图。

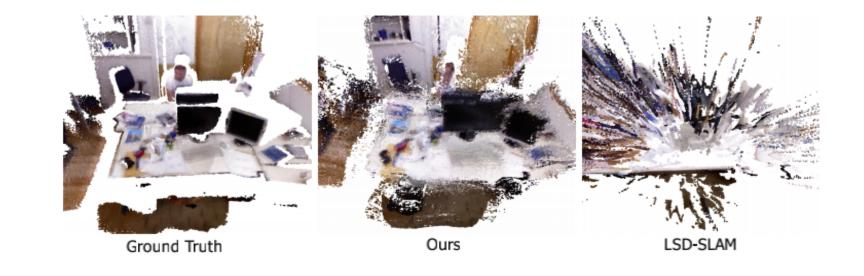
评估指标

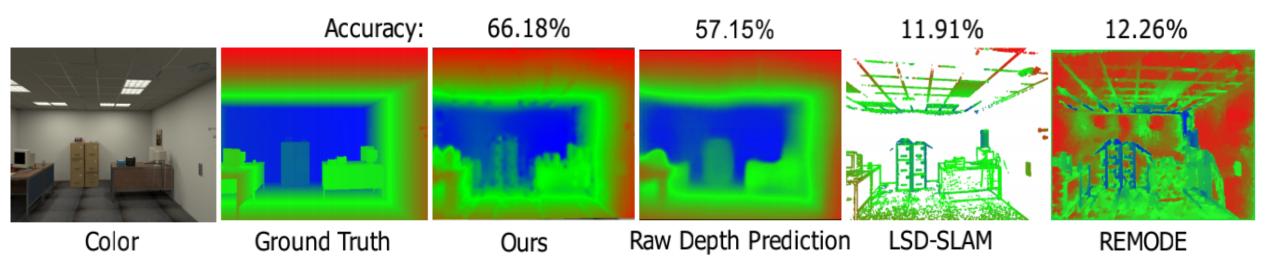
- 数据集:
- ICL-NUIM数据集[1]和TUM RGB-D SLAM[2]数据集

- 定性评估:
- 纯旋转相机运动的鲁棒性
- 语义标签融合的准确性

- [1] A. Handa, T. Whelan, J. McDonald, and A. Davison. A benchmark for RGB-D visual odometry, 3D reconstruction and SLAM. In IEEE Intl. Conf. on Robotics and Automation, ICRA, Hong Kong, China, May 2014. 4, 5, 6, 7
- [2] J. Sturm, N. Engelhard, F. Endres, W. Burgard, and D. Cremers. A benchmark for the evaluation of RGB-D SLAM systems. In 2012 IEEE/RSJ International Conference on Intelligent Robots and Systems, pages 573–580, oct 2012. 6

CNN-SLAM效果





文章在两个公开数据集上,对比了LSD-SLAM、ORB-SLAM、REMODE 算法,验证了CNN-SLAM算法在: 相机位姿精度、三维重建精度、相机旋转运动下算法稳定性方面的优势

下周工作

- 代码实现论文方法
 - 定位,使用SLAM+CNN来估计机器人位置。
 - 建图,使用CNN进行物体识别。
 - 将位置信息和物体识别融合起来,生成具有语义信息(标签)的地图。使机器人具有识别物体,找到特定物体的能力

•高铁项目其他问题解决