# Pokemon-Go report

小组成员: 孟星宇、赵宇、李云帆、赵航

#### 贡献与分工

本项目分工为如下几个部分:

- 自动驾驶、建图
- 多机器人协作
- Pokemon识别抓取
- PPT与Report的制作以及答辩

#### 本小组分工如下:

	主要工作	工作量占比
孟星宇	自动驾驶、建图+PPT	25%
赵宇	自动驾驶、建图+报告	25%
李云帆	多机器人协作	25%
赵航	Pokemon识别抓取	25%

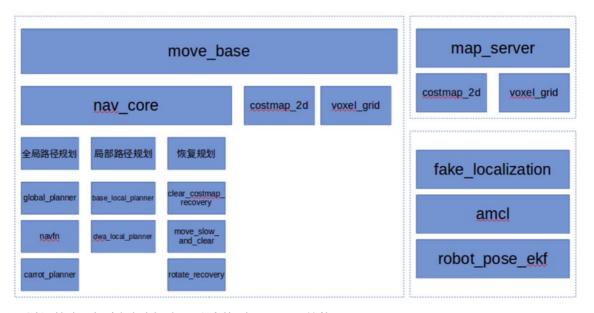
#### 实验环境

操作系统: Ubuntu18.04Ros版本: ROS-melodic

• 其他: c++=std11, python2-v=python2.7, python3-v=python3.6,Gazebo=9

### 建图、导航

建图部分没有使用机器人自动建图, 而是先把图建好, 这是ROS[1]提供的路径规划的解决方案:



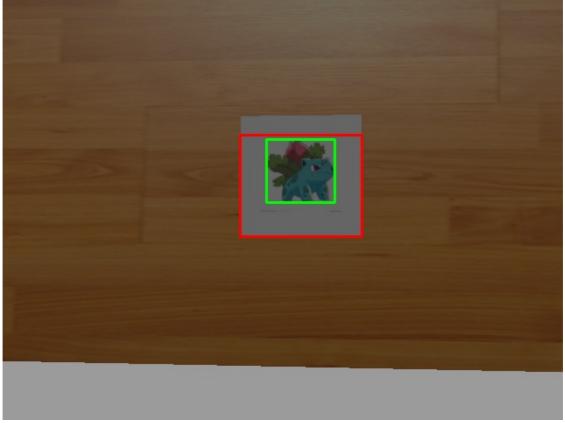
通过提前建图与路径规划,机器人会找到Pokemon的位置。

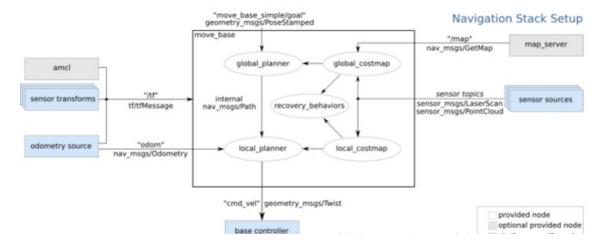
### Pokemon识别抓取

• 我们使用OpenCV[2]的接口去完成本部分工作,OpenCV是一个基于BSD许可(开源)发行的跨平台计算机视觉库,可以运行在Linux、Windows、Android和Mac OS操作系统上。它轻量级而且高效——由一系列 C 函数和少量 C++ 类构成,同时提供了Python、Ruby、MATLAB等语言的接口,实现了图像处理和计算机视觉方面的很多通用算法。

• 识别结果:



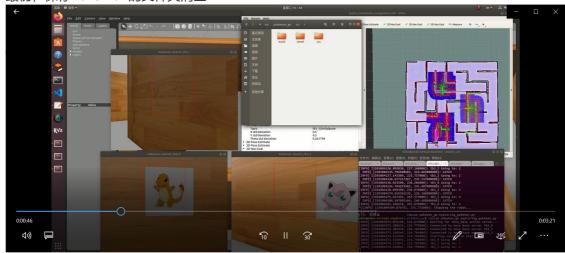




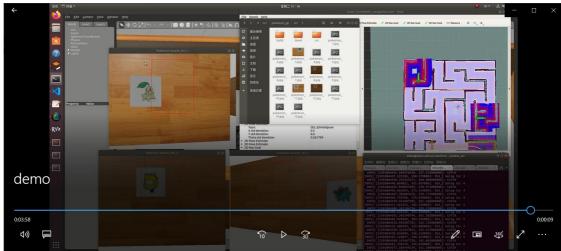
#### 实验结果

如result\_demo/demo.mkv中展示,我们的机器人在三分钟内抓到了15个Pokemon

• 最初,保存Pokemon的文件夹清空



• 经过三分钟后,找到15个Pokemon



#### 实验结论

通过理论分析与实际验证,我们的路径规划、识别算法以及多机器人协作的Pokemon抓取方法是可行的。

抓取效率为三分钟15个Pokemon,达到实验设计目标。

## 不足与改进

#### 1. 不足

并没有自动建图,而是使用提前建好图的方式。

- 2. 考虑可能的改进
  - 。 未来如果继续完善这个项目,将使用自动建图的方式去建图
  - 。 同时多机器人协作策略可以考虑使用智能体控制决策,可以使用PPO[3]之类的算法对多智能体进行训练,如果地图会产生变化,或者地图的信息是非完全的,还可以在模型上加入一层LSTM去处理这种非完全信息的情况,使智能体不止能在固定的图上使用,而是可以在图上元素变化的时候也可以控制机器人移动、搜寻Pokemon。

#### 引用

- [1] ROS, "http://wiki.ros.org/"
- [2] OpenCV, "https://github.com/opencv/opencv"
- [3] J. Schulman, F. Wolski, P. Dhariwal, A. Radford, and O. Klimov, "Proximal policy optimization algorithms. arxiv 2017," arXiv preprint arXiv:1707.06347.