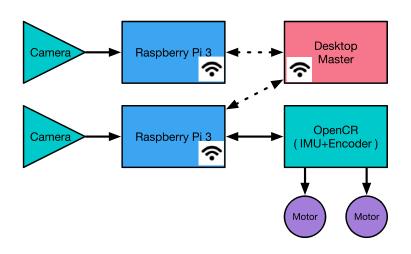
# 目录

- 1 硬件结构
- 2 场景特点
- 3 方案设计
- 4 比赛策略
- 5 实现效果
- 6 经验总结
- 7 分工情况

# 1 硬件结构



### 2 场景特点

#### 机器人

- ▶ 传感器 = {相机 ×2, IMU(MPU9250), 码盘}
- ▶ 驱动器 = {两轮差速地盘}
- ▶ 控制器 = {树莓派 ×2, OpenCR, PC}

### 物理环境

- ▶ 实际球场平面凹凸不平
- ▶ 小球重心与球心不重合
- ▶ 小球在地面上容易滚动
- ▶ 周围环境纹理少且重复
- ► 相机水平视角 *θ* < 90°
- ▶ 小车容易出现碰撞打滑
- ▶ 门柱全局位置固定不变

### 3 方案设计: 定位

#### 筛选方案

▶ 传感器融合:码盘 + IMU

▶ 视觉 SLAM: 特征点或直接法,滤波或非线性优化

▶ 基于稀疏地图的定位: ORB-SLAM2(Localization Mode)

▶ 基于语义地图的定位:利用门柱或白板信息定位

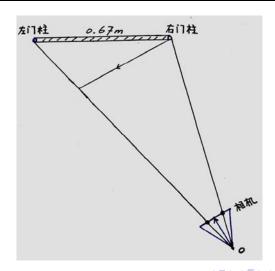
#### 最终方案

▶ 码盘估计 (x,y), IMU 估计  $\theta_{yaw}$ , 利用语义信息 (门柱) 纠偏



# 3 方案设计: 语义定位原理

输入:偏航角  $\theta_{yaw}$ ,门柱像素坐标,左右门柱间距离输出:全局坐标  $(x,y,\theta_{yaw})$ 





# 3 方案设计: 白板检测与定位

输入:白板成像高度

输出:全局坐标分量 x 或 y

Step1 背景分割



Step2 绿色球场检测



Step3 白板检测



Step4 检测效果



# 3 方案设计: 感知

▶ 传统方法: HSV 颜色空间

▶ 深度学习: Tiny YOLO



▶ 深度学习 + 目标跟踪



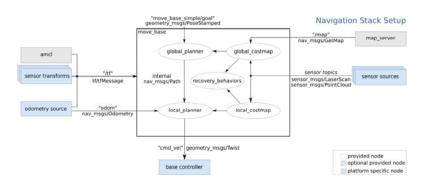
### 最终方案

▶ Tiny YOLO + GPU(MX150) 加速

### 3 方案设计:规划

### 筛选方案

- ▶ 视觉伺服
- ▶ 全局路径规划与控制跟踪: ROS Navigation Stack



### 最终方案

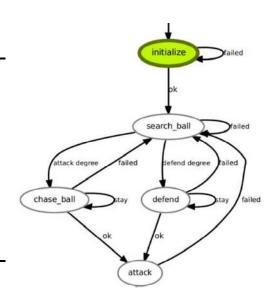
▶ 视觉伺服,采用 PID 控制算法实现进攻和防守功能



### 4 比赛策略: 二号车

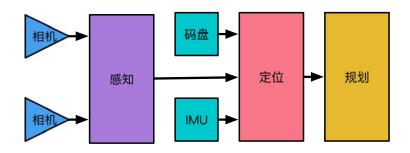
### Algorithm

- 1. 发现小球时:
  - ▶ 距离远时,靠近小球▶ 距离近时
  - - ▶ 满足条件时,进攻
    - ▶ 否则,绕球后方并**防**
- 2. 未发现小球:
  - ▶ 旋转寻找小球或继续完 成防守流程





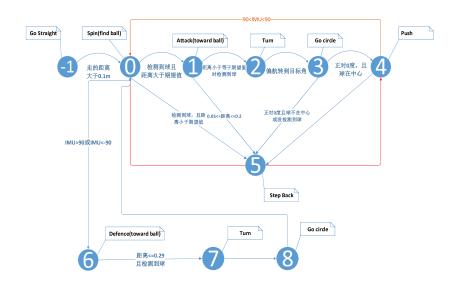
### 4 比赛策略: 二号车框架



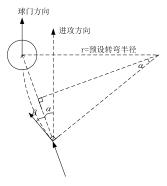
- ► 上相机 (640\*480) 用于门柱定位,下相机 (320\*240) 用于小球检测
- ▶ 感知模块采用 Tiny YOLO, 定位门柱和小球的像素坐标
- ▶ 码盘提供 (x,y), IMU 提供  $\theta_{yaw}$
- ▶ 规划采用增量式 PID 控制算法实现



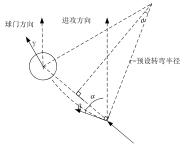
## 4 比赛策略: 五号车



# 4 比赛策略: 进攻策略

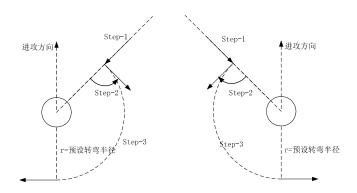


容易得到当β=α时可经绕圆弧运动 后正着推向球



容易得到当β=γ时可经绕圆弧运动 后将球推向球门方向

# 4 比赛策略: 防守策略



# 5 实现效果

TODO: 视频

### 6 经验总结

鲁棒 工程中,算法的鲁棒性比精度重要 细节 一个实用的程序会有很多的工程设计和实现技巧

- ▶ 防止乌龙球
- ▶ 碰撞后重定位

简单 简洁的架构可以保证系统的稳定性和扩展性

Trade-off 稳定性与系统复杂性之间的平衡

理论 vs 工程 Paper 中的算法很难直接用于实际工程

#### **TODO Lists**

- 1. 全局定位系统 (多传感器融合)
- 2. 多机器人协作
- 3. ShuffleNet v2 移植到树莓派

←□ → ←□ → ← □ → ← □ → へへ