

大作业 Duckietown 智能小车协调控制

自 55 班 刘乐章 2015011471

2018 年 1 月 15 日

1 需求分析

目标 基于 Duckietown 小车平台，实现小车的远程控制与图像传输、处理，完成二维码小车跟随的任务。

综合考虑通信稳定性、软硬件兼容性与程序通用性等因素，选用 Ubuntu 16.04 平台，采用 ROS Kinetic 机器人操作系统实现。

2 总体设计

该程序的全部功能封装在 *duck_commander* ROS 包中。主要由节点和消息两部分构成。

2.1 节点 (node)

整个程序由三个节点组成 *duck_eye*, *duck_brain* 以及 *duck_keyboard*。

- **duck_eye** 图像处理节点，Duck 的“眼睛”。订阅上层节点图像信息，检测其中的二维码，并发送 *RectLocation* 消息将二维码的中心点横坐标 x 与面积 *area* 发布出去。

- **duck_brain** 运动控制节点，Duck 的“大脑”。订阅 *duck_eye* 发布的话题，变换为电机控制的信息，并发送 *Twisted2DStamped* 消息将运动速度 v 与转弯角速度 ω 发布出去。

- **duck_keyboard** 键盘控制节点，Duck 的“主人”。读取键盘输入信息，发送 *Twisted2DStamped* 消息将运动速度 v 与转弯角速度 ω 发布出去。

2.2 消息 (message)

除了 Duckietown 提供的消息之外，我们实现了两个自定义消息 *RectLocation* 和 *Twist2DStamped*。

- **RectLocation** 二维码位置消息。

- **Twist2DStamped** 小车运动消息。由头部 Header，速度 v 和转弯角速度 ω 组成。该消息继承自 Duckietown 内部消息，重新在 *duck_commander* 包中封装实现。

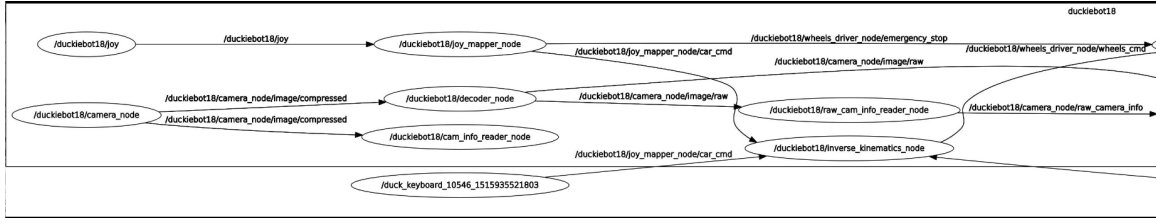


图 1: 程序节点图 (左)

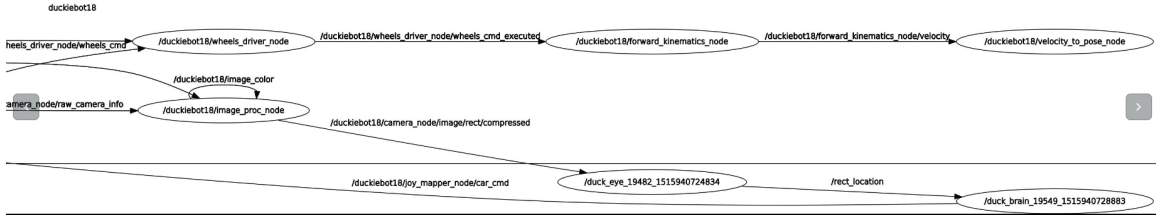


图 2: 程序节点图 (右)

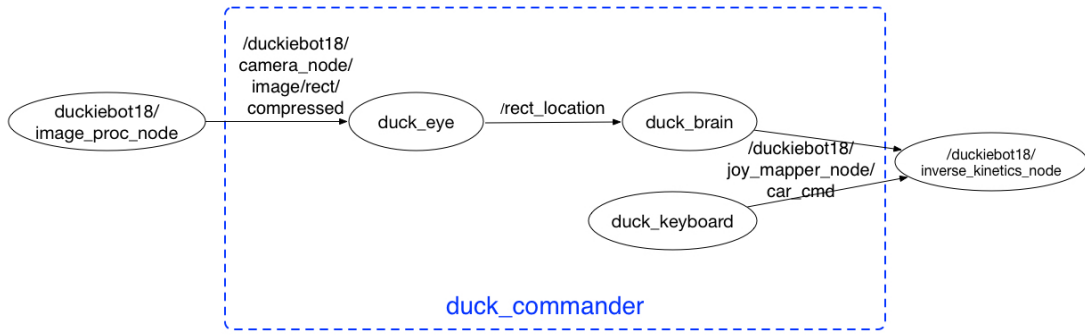


图 3: 个人实现的节点图

程序运行的节点图如图所示。

个人实现的 ROS 包 *duck_commander* 中的节点如图所示。

3 详细设计

3.1 图像处理节点 (duck_eye)

3.1.1 图像信息通信

图像信息通信由 ROS 话题订阅机制实现。相当与一个订阅者 (listener.py) 和一个发布者 (talker.py) 的结合。订阅者每收到一次消息，发布者便发布一个消息。

duck_eye 节点订阅 */duckiebot18/camera_node/image/rect/compressed* 消息，获取经过校正、压缩之后的图像。

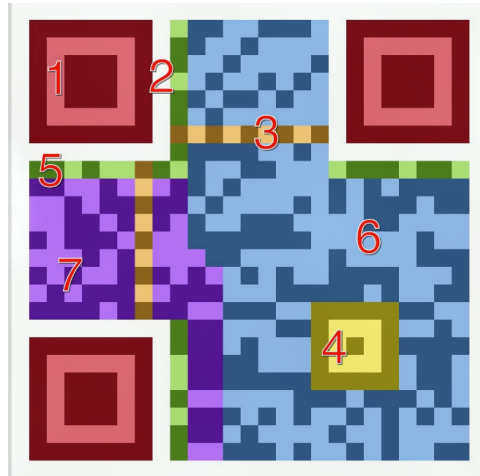


图 4: 二维码结构

获取输入图像后，该节点首先利用 `cvBridge` 进行类型转换，将其转换为 `opencv` 可以处理的图片类型。

接下来，该节点检测其中的二维码，并发送 `RectLocation` 消息将二维码的中心点横坐标 `x` 与面积 `area` 发布出去。

3.1.2 二维码检测

二维码检测主要利用到了二维码的形态信息。一个典型的二维码结构如图所示。

可以看到，其存在三个嵌套的正方形点，即“定位点”。我们的思路是：检测图片中的定位点，若发现了有三个定位点，即认为检测到了二维码。

首先，采用 `Canny` 算子检测边缘，结果如下图所示。

接下来对其进行形态学检测，找出五层嵌套的点，核心代码如下所示。

在找到所有定位点后，进行逻辑判断，若找到定位点数目等于 3，则分别计算其中心做坐标。分别取 `x`, `y` 方向上最大值、最小值的平均值为二维码中心点坐标。取其 `x`, `y` 方向最大值最小值之差作为边长，并取边长乘积作为面积。将二维码的中心点横坐标 `x` 与面积 `area` 发布出去。

3.2 运动控制节点 (`duck_brain`)

3.2.1 运动信息通信

同样，运动信息通信由 ROS 话题订阅机制实现。相当与一个订阅者 (`listener.py`) 和一个发布者 (`talker.py`) 的结合。订阅者每收到一次消息，发布者便发布一个消息。



图 5: Canny 算子边缘检测

```
def loc_barcode(img):  
    # convert to grey  
    grey = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)  
  
    # gaussian blur  
    gb = cv2.GaussianBlur(grey, (5, 5), 0)  
  
    # edge  
    edge = cv2.Canny(gb, 100, 200)  
    cv2.imshow("edge", edge)  
  
    img_fc, contours, hierarchy = cv2.findContours(edge, cv2.RETR_TREE, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)  
  
    hierarchy = hierarchy[0]  
    found = []  
    for i in range(len(contours)):  
        k = i  
        c = 0  
        while hierarchy[k][2] != -1:  
            k = hierarchy[k][2]  
            c = c + 1  
        if c >= 5:  
            found.append(i)  
  
    draw_img = img.copy()  
  
    # find 3 mark points  
    if len(found) == 3:
```

图 6: 形态学检测五层嵌套核心代码

```

# global variables for PID and Exp Average
last_x = 320
last_area = 8000
alpha = 0.8

def car_control(x, area):
    # PD control for v
    e = area - 8000
    d = area - last_area
    Kp = -0.00005
    Kd = 0
    v = Kp * e + Kd * d

    # PD control for omega
    e = x - 320
    d = x - last_x
    Kp = 0.01
    Kd = 0.005
    omega = Kp * e + Kd * d

```

图 7: PD 控制代码实现

duck_brain 节点订阅 */rect_location* 消息，获取二维码中心横坐标 x 和面积 $area$ 。经过计算后，经 *Twist2DStamped* 消息发布速度 v ，转弯角速度 ω 信息至 */duckiebot18/joy_mapper_node/car_cmd* 话题，以完成小车的运动控制。

3.2.2 PD 控制

对于小车的运动控制，我们采用 PD 控制的策略。

取小车速度 v ，转弯角速度 ω 为控制量，二维码中心横坐标 x ，面积 $area$ 为输入量进行 PD 控制。由物理常识可得，以面积 $area$ 控制小车速度 v ，以中心坐标 x 控制转弯角速度 ω ，其控制框图如图所示。

其中，选取平衡点面积 $area' = 8000$ ，平衡点横坐标 $x' = 320$ 。对于数字控制系统，以差分实现微分。调整参数，代码如图所示。

3.2.3 指数加权平滑

观察 *duck_eye* 节点二维码检测信息，可以看到存在明显的波动。为此，我们想到采用计算机网络课程中学到的指数加权平滑的方法来处理，其公式如下：

$$S_t = \alpha x_t + (1 - \alpha) S_{t-1}$$

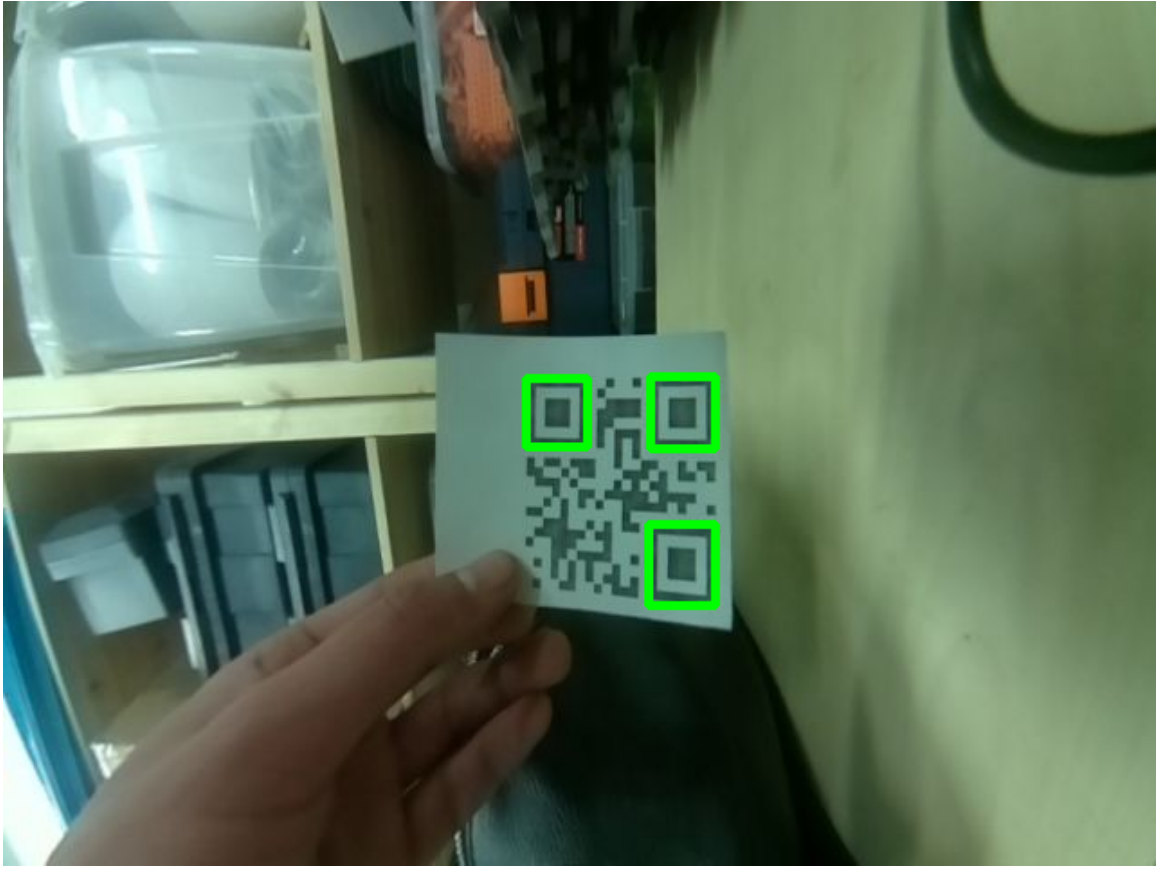


图 8: 二维码检测运行结果

$$S_0 = x_0$$

取 $\alpha = 0.8$ ，即可得到较好的平滑结果。

3.3 键盘控制节点 (duck_keyboard)

3.3.1 按键检测

采用键盘控制小车运动，其运动信息通信与运动控制节点大致相同。需要解决的是按键检测问题。

采用 py-getch 包提供的 getch 函数，可以实现按键检测的功能。

4 结果分析

```
liuyuezhangadam@liuyuezhangadam-TM1613: ~
ea: 3086.16010495
[NFO] [1515942574.867340]: x: 344.0
ea: 3085.5
[NFO] [1515942575.145141]: x: 344.44128418
ea: 3064.69183677
[NFO] [1515942575.245060]: x: 344.0
ea: 3136.5
[NFO] [1515942575.371695]: x: 320
ea: 8000
[NFO] [1515942575.684381]: x: 343.763809204
ea: 3144.78316724
[NFO] [1515942575.748785]: x: 343.838378906
ea: 3159.56267555
[NFO] [1515942575.888915]: x: 344.207626343
ea: 3146.39399139
[NFO] [1515942576.075942]: x: 343.609924316
ea: 3123.51276236
[NFO] [1515942576.155095]: x: 343.531890869
ea: 3110.57641358
[NFO] [1515942576.378449]: x: 343.226150513
ea: 3131.30699163
[NFO] [1515942576.570253]: x: 343.227203369
ea: 3131.82535261
```

图 9: 图像处理节点 duck_eye 运行结果

```
liuyuezhangadam@liuyuezhangadam-TM1613: ~
seq: 0
stamp:
secs: 0
nsecs: 0
frame_id: ''
v: 0.245821516156
omega: 0.281919010941
[INFO] [1515942596.465754]: header:
seq: 0
stamp:
secs: 0
nsecs: 0
frame_id: ''
v: 0.24733210767
omega: 0.284691901094
[INFO] [1515942596.766080]: header:
seq: 0
stamp:
secs: 0
nsecs: 0
frame_id: ''
v: 0
omega: 0
```

图 10: 运动控制节点 duck_brain 运行结果

5 总结

本次大作业，是令我收获最大的大作业之一。在此过程中，我学习了新知识；综合运用了计算机网络、数字图像处理与自动控制理论的各方面知识；并且软硬结合，对硬件有了更加深入的体会。

• **ROS 及 Linux 的理解与使用** 事实上，在之前的学习中，我个人已经有了一些 Linux 使用及 ROS 开发的经验。但之前往往停留在读过一边 ROS tutorial 的程度，并没有尝试着自己动手去完成一个基于 ROS 的项目。而通过本次大作业，我比较完整地学习了 ROS 的设计思路，并写具备了订阅、发布消息、自定义消息、修改 CMakeList 和 package.xml 的基础 ROS 开发能力。这是本次大作业我最大的收获。

• **二维码检测** 综合数字图像处理的知识，我尝试了两种二维码检测的方法（在 ros package 的 git log 中可以查到）。一种是本文报告中介绍的二维码角点检测的方法，其优点在于误检率低，近处识别效果好，缺点是漏检率高；另一种方法是采用腐蚀膨胀的方法，相当于检测颜色快速变换的区域，其有点在于漏检率低，远处识别效果好，缺点是误检率较高。事实上，应考虑将两种方法结合使用，依据面积在两种方法中进行切换，以达到远近均可检验的效果。

• **PD 控制及指数平滑** 对于运动控制部分，我分别综合了计算机网络课程及自动控制理论课程中所学的知识，力求达到较好的控制效果。在实际应用中我发现，虽然理论上，这些控制方法具有更优的控制性能，但由于其更复杂，调试起来也比一般方法更加困难，因而导致并未达到明显优于简单时延控制方法的预期效果。即，在不能保证更多的调试时间的情况下，高级的方法并不一定能够保证产生更好的效果。这也让我感受到了理论与工程实际的 Gap 所在。

• **硬件调试** 电机等硬件在控制上也存在死区等非理想因素，同时，实验环境中的网络的时延较为严重。各种现实问题，都让我积累了更多宝贵的硬件调试经验。

一言蔽之，学术上，高级、新颖的方法一定是好方法；工程上则不然——只有现场实用的方法，才是工程上的好方法！

综上所述，我强烈地把这个大作业选题推荐给未来的同学。

6 参考文献

1. *ROS Wiki*, Open Source Robotics Foundation, <http://wiki.ros.org/ROS/>
2. 使用 *OpenCV* 识别 *QRCode*, 博客园, <https://www.cnblogs.com/jsxyhelu/p/6397118.html>
3. *Exponential smoothing*, Wikipedia, https://en.wikipedia.org/wiki/Exponential_smoothing
4. *py-getch*, joeyespo@github.com, <https://github.com/joeyespo/py-getch>