期末專題 Report

[UEE3713] 機器人系統與應用設計實作 2020

學號: 106030009 姓名:葉蓁 日期: 2020/12/25

1. 目的:

本次實驗任務目標為:

- (1)讓機器人精準定位到夾取物件的座標位置點
- (2)機器人能用深度相機辨識並找出目標夾取物之位置
- (3)機器人能準確夾取物件,並根據其顏色,將其分類放置到分類盒指定位置



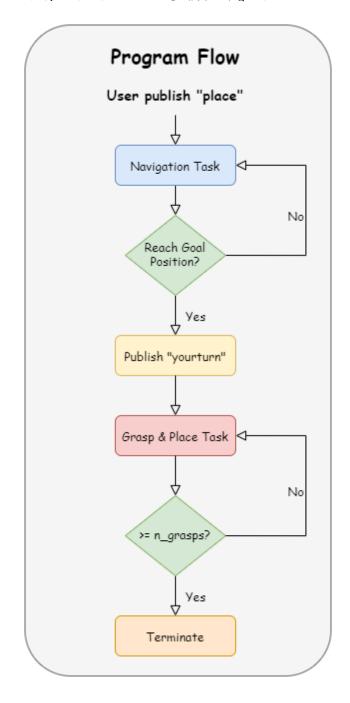
2. 設計說明:

首先概述一下整體程式流程:

(1) Program Flow

首先需要執行定位導航的機器人底盤運動控制,完成此任務後,機器人抵達定位點,發出/yourturn Topic, 啟動 locobot.py 中的 callback function: 此時進入第二階段程式:夾取任務。

根據使用者(我們)輸入的參數: --n_grasps 決定執行幾次抓取任務。 我們設定 6 次,若有抓取失敗,可以直接重新嘗試。



(2) Localization & Navigation

底盤運動導航部分,我們使用 odometry 作為定位方式,仿照之前運動控制 assignment 01 的方式,透過位置點的傳輸,加上 ROS service 方式,將目標定位點傳給 LoCoBot 的 navigation_controller node。

navigation controller.cpp:

```
//get robot position

tf::StampedTransform transform;

tf::Quaternion q;

try {

tf_.lookupTransform("/odom", "/base_link", ros::Time(0), transform);

q = transform.getRotation();

}

const double NavigationController::D2R = M_PI / 180.0; // degrees to rad

const double NavigationController::R2D = 180.0 / M_PI; // rad to degrees

const double NavigationController::MaxRobotLinearVelocity = 0.2; // m/s

const double NavigationController::MaxRobotAngularVelocity = 40.0 * D2R; // radian/s 35

const int NavigationController::beam_num = 30;
```

Command_pub_srv_gui.cpp:

```
#define STOP_INDEX 0

#include <boost/math/constants/constants.hpp>
const double pi = boost::math::constants::pi<double>();

double loc_x[1] = {2.1};

double loc_y[1] = {-1.24};

double loc_theta[5] = {0}; //radian

int loc_index = 0;

bool not_finish = true;
```

我們設定:目標點 (x,y) = (2.1, -1.2) Theta (yaw) = 0.0 radian

navigation_controller node 會根據 odometry 的計算,定位其位置,根據離目標點還有多遠,計算出當下需給馬達的速度命令,驅動馬達使機器人前進。

```
//ROS_INFO_STREAM("x = " << x << " y = " << y << " theta = " << theta);
              if(not_finish) srv.request.type = 2;
              else srv.request.type = 0;
              srv.request.x = x;
              srv.request.y = y;
              srv.request.theta = theta;
              if(client_.call(srv)) {
                  ROS_INFO("call service success");
                  srv.request.type = 0;
                  while(srv.response.run_completed == false) { // still running.
124 🗸
                      usleep(100000);
                      ROS_INFO("hello servie");
                      client_.call(srv);
                  sleep(wait);
              else {
                  ROS_INFO("call service fail");
```

```
if(not_finish) srv.request.type = 1;
144
              else srv.request.type = 0;
              if(client_.call(srv)) {
147
                   ROS_INFO("call service success");
                   srv.request.type = 0;
                   while(srv.response.run_completed == false) { // still running.
149
                       usleep(100000);
                       ROS_INFO("hello servie");
                       client_.call(srv);
                   }
154
                   if(loc_index== STOP_INDEX){
                       not_finish = false;
                      loc_index = STOP_INDEX;
                      break;
                   else{
                       loc_index++;
164
                   sleep(wait);
              else {
                   ROS_INFO("call service fail");
```

抵達定位點後,由 flag_switch publish true 到 /yourturn Topic,使 locobot.py 開始執行 callback function。

下圖為:初始化 CommandPubSrvGui() 時其 subscribe /place 並 publish /yourturn 的設定。 /place 就是我們使用者要 "開始"定位導航任務時,需要送的一個命令。(任意的 string 即可)

```
cmd_switch.data = true;
for(int i=0;i<3;i++){
    ROS_INFO("finish");
    flag_switch.publish(cmd_switch);
    ROS_ERROR("-----");
    ros::Duration(1.0).sleep();
}
</pre>
```

(3) Perception and Reasoning

這步驟其實算是本次任務要能成功最關鍵的地方:

如何用影像辨識,找出物體的座標位置?

可惜我們沒有足夠的時間去研究更好的演算法,

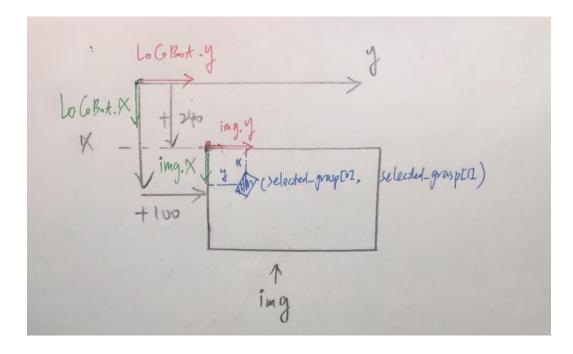
我們直接使用 助教範例提供的 compute_grasp() 去 predict 出目前相片中他 認為 特徵點最明顯的位置。

由於我們發現 selected_graph 回傳的是一個 1 維的 vector, 有四個 element, 分別代表: [x, y, z, theta]

[x, y, z] 表示物體的 絕對位置座標,單位: 公尺(m)

這邊 theta 指的是 yaw 角,單位是 radian,繞著 z 軸轉多少度。

我們從 selected graph 取得 x, y 座標位置,加上相機左上角點的起始座標位置(offset),得到以手臂座標為基準點,物件的真正座標。



```
def compute_grasp(self, dims=[(240, 480), (100, 540)], display_grasp=False):
              Runs the grasp model to generate the best predicted grasp.
              :param dims: List of tuples of min and max indices of the image axis.
              :param display_grasp: Displays image of the grasp.
              :type dims: list
194
              :type display_grasp: bool
              :returns: Grasp configuration
              :rtype: list
              img = self.robot.camera.get_rgb()
              rospy.loginfo('img: {}'.format(img))
              img = img[dims[0][0]:dims[0][1], dims[1][0]:dims[1][1]]
              # selected_grasp = [183, 221, -1.5707963267948966, 1.0422693]
              selected_grasp = list(self.grasp_model.predict(img))
              rospy.loginfo('img: {}'.format(selected_grasp))
              rospy.loginfo('Pixel grasp: {}'.format(selected_grasp))
              img_grasp = copy.deepcopy(selected_grasp)
              x = selected_grasp[0]
              y = selected_grasp[1]
              r = img[x][y][0]
              g = img[x][y][1]
              b = img[x][y][2]
          print("r: "+str(r))
          print("g: "+str(g))
          print("b: "+str(b))
```

接著我們從 img[x][y] 這個 entry, 再去分析 R, G, B 三個 channels 的值。若 R 最大,則判斷他是紅色物件,若 G 最大,判斷為綠色物件。若 B 最大,判斷為藍色物件。

```
print("r: "+str(r))
print("g: "+str(g))
print("b: "+str(b))
    index = [r,g,b].index(max([r,g,b]))
    if index == 0:
        color = 'red'
    elif index==1:
        color = 'green'
         color = 'blue'
    selected_grasp[0] += dims[0][0]
    selected_grasp[1] += dims[1][0]
    selected_grasp[:2] = self.get_3D(selected_grasp[:2])[:2]
    selected_grasp[2] = selected_grasp[2]
    rospy.loginfo('imselected_graspg[0]: {}'.format(selected_grasp[0]))
rospy.loginfo('imselected_graspg[1]: {}'.format(selected_grasp[1]))
    rospy.loginfo('imselected_graspg[2]: {}'.format(selected_grasp[2]))
    if display_grasp:
         self.grasp_model.display_predicted_image()
         # cv2.imwrite('~/Desktop/grasp_images/{}'.format(im_name), self.grasp_model._disp_I)
    return selected_grasp, color
def grasp(self, grasp_pose, color):
```

接著我們會把 grab_pose 和 color 當參數回傳到 callback function, 再傳給 grasp() 函式,使其得以判斷"現在是夾哪個顏色的物件,要放置到哪"

(4) Manipulation

首先在每次夾取前,需要將手臂 reset 到不會遮住 camera 的位置。 我們設定為右方位置。

透過量測 current_joints 並 trial and error 後,我們使用 F.K. 設定馬達轉角。程式碼 def reset():

Reset 我們做三件事情:

- a. 讓 camera 回到最適合的角度 (set_pan(0) 和 set_tilt(0.85))
- b. 讓手臂先 go home() 再用 F.K.轉到右邊避免遮住相機視線
- c. 讓手臂的 gripper 打開

手臂控制路徑規劃部分:

由於 compute_grasp 幫我們計算出"欲夾取物件之姿態",適合使用 Inverse Kinematics 方式(已知目標點,計算手臂各軸馬達所需之轉角)。

我們將手臂夾取分為以下幾個步驟:

- a. 移動到 "欲夾取物件"的正上方
- b. 往下移動到 "欲夾取物件"的 Z 座標
- c. 進行夾取動作 (關閉夾爪)
- d. 垂直向上先移動到一個安全的高度
- e. 移動到 "欲放置盒子內位置"的正上方
- f. 垂直向下移動到合適的高度
- g. 打開夾爪,放置物件
- h. 向上移動,回到 reset 位置

我們將移動任務分開為這麼多個步驟的原因,是因為就算給定兩點 A, B,

若單純用 I.K. 計算而不限制條件,手臂會計算 "其認為之最佳路徑",過程中可能有 Z 座標或其他非預期之移動,導致撞到盒子或其他物件。舉例:假設 A, B 兩點的 Z 座標同樣高度,但距離相對較遠,手臂不一定會只轉動第 1 軸的馬達,他可能搭配其他軸的馬達,因此過程中夾爪 (end effector)的 z 座標可能有上下位移而打到東西的可能。避免此問題有幾個方法:

- (1)同樣用 I.K.計算,但多設幾個路徑必須經過點。
- (2)使用 F. K. 來直接寫死馬達絕對轉角。 使用第一個方法的缺點:需要多寫幾個中間點(看起來較冗長) 第二個方法缺點為:需要先 tune 過各個位置對應之大概轉角。 綜合考量後,我們最後選擇第一個方法:多設幾個中間經過點。 從程式碼實現上述設計:
- 1. 我們觀察我們手臂會偏離目標座標左下各一點點,因此我們加了一小段 offset,讓他往右上各2公分偏移,藉此我們手臂能夠更準確落在物體 正上方。
- 2. 讓手臂移動到物體正上方 "INIT_HEIGHT"處,並讓夾爪打開

```
def grasp(self, grasp_pose, color):
    Performs manipulation operations to grasp at the desired pose.
    :param grasp_pose: Desired grasp pose for grasping.
    :type grasp_pose: list
    :returns: Success of grasping procedure.
    :rtype: bool
grasp_pose[0] += 0.02
grasp_pose[1] -= 0.02
   # move to the top of object
   grasp_pose[2] = INIT_HEIGHT
   self.set_pose(grasp_pose)
    #current_joints = self.robot.arm.get_joint_angles()
    #self.robot.arm.set_joint_positions([current_joints[0]-0.25, current_joints[0]-0.25, current_joints[0]-0.25]
    # open gripper
    self.robot.gripper.open()
#grasp_pose[0] += 0.05
#grasp_pose[1] -= 0.05
```

3. 接著執行一系列動作:

往下到欲夾取的高度 "GRASP_HEIGHT",關閉夾爪(夾取),往上到 "欲移動的高度" (MOVING HEIGHT)。

```
266
267
               # move down.
               grasp_pose[2] = GRASP_HEIGHT
268
               self.set_pose(grasp_pose)
269
               # close gripper
270
               self.robot.gripper.close()
271
272
               # move up
273
               grasp_pose[2] = MOVING_HEIGHT
274
               self.set_pose(grasp_pose)
275
276
               place_pose = []
277
               # Which color to place
```

4. 接著根據不同顏色(傳進此函式的參數 color),決定放置點在哪。如果是 'red',要放到 PLACE_RED_POSE。其他以此類推。注意我們多使用一個 F. K. 讓手臂真正放下前,先回到盒子正上方,壁面移動時 Z 座標有往下的動作而卡到地板或其他障礙物的風險。

```
# Which color to place
if color == 'red':

place_pose = PLACE_RED_POSE
# self.set_pose(place_pose)
# Now: use reset position
self.robot.arm.set_joint_positions([-3.14/2, 0.2, 0.04601942, 0.00920388, 0.00613592], plan=False)
self.set_pose(place_pose)
# robot.arm.set_joint_positions([-1.5, 0.5, 0.3, -0.7, 0.0], plan=False)

self.robot.arm.set_joint_positions([-3.14/2, 0.2, 0.04601942, 0.00920388, 0.00613592], plan=False)

elif color == 'green':

self.robot.arm.set_joint_positions([-3.14/2, 0.2, 0.04601942, 0.00920388, 0.00613592], plan=False)

place_pose = PLACE_GREEN_POSE
self.set_pose(place_pose)
# robot.arm.set_joint_positions([-1.5, 0.5, 0.3, -0.7, 0.0], plan=False)

else:
self.robot.arm.set_joint_positions([-3.14/2, 0.2, 0.04601942, 0.00920388, 0.00613592], plan=False)

place_pose = PLACE_BLUE_POSE
self.set_pose(place_pose)
# robot.arm.set_joint_positions([-3.14/2, 0.2, 0.04601942, 0.00920388, 0.00613592], plan=False)

place_pose = PLACE_BLUE_POSE
self.set_pose(place_pose)
# robot.arm.set_joint_positions([-1.5, 0.5, 0.3, -0.7, 0.0], plan=False)

# robot.arm.set_joint_positions([-1.5, 0.5, 0.3, -0.7, 0.0], plan=False)
```

5. 移動到盒子上方後:首先往下到 PLACE_HEIGHT(欲放開物體的高度,低一點避免物體彈開),接著鬆開夾爪放置物體。然後先往上移動回到 MOVING_HEIGHT,再 return 回到下一次 grasp 任務迴圈(會先 reset)。 回到 MOVING_HEIGHT 的用意一樣是避免打到東西。

另外因為有許多參數須要透過實驗 再加上 fine tuning, 我們使用參數化將多個需要常常改到的參數拉到最上面,宣告成全域變數,方便使用者改動。

```
# ====== Parameters ====== #

# We should tune these parameters from time to time.(occasionally)

INIT_HEIGHT = 0.25

GRASP_HEIGHT = 0.165

MOVING_HEIGHT = 0.3

PLACE_HEIGHT = 0.15

# x: robot front y: robot left

PLACE_RED_POSE = [0.23, -0.35, INIT_HEIGHT, 0]

PLACE_GREEN_POSE=[0.15, -0.35, INIT_HEIGHT, 0]

PLACE_BLUE_POSE =[0.05, -0.35, INIT_HEIGHT, 0]
```

3. 結果

第一次 demo:

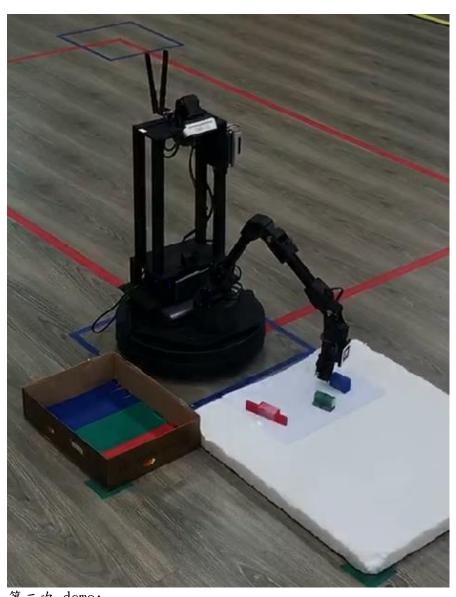
定位導航有些歪掉,導致 camera 只照到藍色和綠色物件。 夾取任務:

藍色方塊:成功夾取,但因為 LoCoBot 本身離盒子太遠,放置的

位置(寫死)不夠遠,因此無法放入盒內。

綠色方塊:夾取失敗。

紅色方塊:因相機沒照到,辨識失敗。



第二次 demo:

定位導航有調整回來,進入藍色框框成功。 夾取任務:

藍色方塊:成功夾取,成功放置

紅色方塊:成功夾取,但因判斷的點位置,b channel 值大於 r channel(中心點判斷錯誤),所以放置失敗(放到藍色盒子內) 綠色方塊:夾取失敗,兩次夾取都因中心點太低,沒能夾到綠色

方塊。 中心點判斷錯誤的原因,或許可以使用更高的 n_sample 數,用時間換取準確 度。



4. 討論:

過程中遇到許多問題:

首先是"理解程式碼"的部分:

(1)如何取得 r, g, b channels 的值?

透過 print(img), print(selected_graph)後觀察發現:

從 selected_graph[0],[1]拿到 x, y 座標位置

再從 img[x][y][0], [1], [2]拿到 r, g, b 三個值!

(2)如何使用 I. K. 和 F. K. 的 API?

可以先用 get_current_joints() 讀取現在轉角,作為 F. K. 設定的參考。

另外當天還有其他技術問題:

(1)搜不到 locobot 的 wifi hotspot

解法:打開 ~/. bashrc, 把 export ROS master: …. 10. 42. 0. 2 (或. 1)全部註解掉,並勾選 enable wifi(若接螢幕使用 gui 介面),記得要重新 source bashrc (. ~/. bashrc)然後重新開一個 terminal (因原先的 termina 的環境變數已經設好)

(2)LoCoBot 校正 camera 的第三個 script 無法運行 原因是因為需要 升級 Pytorch 的版本,但因升級完後還需要降級才能使用 這次任務需用到的 api 功能,先考慮不使用這個方法。

(3)Segmentation Fault

可能因為 ctrl + C 沒有完全終止掉曾經開啟的 process,導致同樣的 process 被開了很多遍,占用系統資源,導致 cpu 出錯, memory 存取出現問題。

解法:使用 kill %1 或 kill %2, %3 等去 kill 掉所有尚未終止的 processes。

- (4) Bad Callback: locobot.py cannot connect to move group
- (5)Run Time Error

不知道為甚麼計算出的 Z 會是 0,導致 Raise RunTimeError,在 locobot.py 的 get3D_camera() 函式中的 get_Z()中。

因觀察:三個物件的 z 值大概是 0.6 左右,解法: 在裡面把 z 設為 0.6,暫時解掉莫名的 run time error 產生。

(6)從 visual studio code 編輯器複製程式碼,或是從記事本等編輯器複製, python 會讀出一些奇怪的亂碼導致編譯失敗。

因為我們的機器從最初的 10 號中間換過 6 號, 導致最後要再使用 10 號時 須要做程式碼搬移的動作。

最後解法:使用 scp 從 local 端 直接 copy 整個 folder 到遠端 LoCoBot 路徑上 (scp -r ~/navigation_controller

locobot@10.42.0.1:~low cost ws my/src/.../navigation controller)

心得:

1. 首先謝謝三位老師精心準備這學期的課程,真的收穫滿滿! 還有各個助教用心準備的教材,以及不厭其煩地為我們解惑,解決許多 Error 和 debug,非常感謝助教! 真的無限感激!

謝謝老師給我們機會親自動手實作,撰寫程式並實現在 LoCoBot 機器人平台上,千載難逢的機會與永生難忘的寶貴經驗!

2. 針對期末專題競賽, Demo 完畢才發現:

單純以完成這次的 task 的話,在 grasp 其實不用知道現在是夾甚麼顏色,因為特定顏色的方塊會放在固定的位置,只需知道現在 grasp_pose 的 y 座標大概落在哪個區域,即可判斷現在夾取的是哪個物件,就不會有上述 "因為框框政中心點是在白色紙,導致他判斷成錯的 r, g, b channel 物件"的問題了~~ QQ 可惜太慢想到。

不過以長久之計,以及要 general 和 robust 的話,不該用這種偷吃步的方法 哈哈,理想的優化方法還是要專注在 object detection 的演算法,以及夾爪 判定位置的準確度,以及手臂運動控制的定位精度。

附上我們共同撰寫的 hackmd 筆記:

https://hackmd.io/@lovelyrachelhsia/PyRobot

Merry Christmas & Happy New Year!

