127.OpenMv_Cam库函数指引 [max mindata] YuanXin to Color.py 2025年3月10日 16:35 ☑ Color FindTest.py 【1】图像的获取与显示 import sensor # 引入感光元件的模块,用于操作摄像头传感器 Color to YuanXin.py import time # 引入时间模块,用于控制时间延迟和FPS计算 GonChuan_Sai.py in helloworld 1.py # 初始化传感器 举个栗子 sensor.reset() # Reset and initialize the sensor. 重置 Take a chestnut Rgb565_color_tracking.py sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # Set pixel format untitled code.pv 设置像素格式为RGB565(或者灰度) sensor.set_framesize(sensor.QVGA) # Set frame size to YuanXin_FindTest.py OVGA (320x240分辨率) YuanXin_to_Color.py sensor.set_vflip(True) # 垂直方向翻转。根据实际 #!!!重要:不同摄像头是否需要镜像,根据实际情况定。 YuZhi FindTest.py 然后查看摄像头是否需要反转、代码添加到循环之前。 sensor.set_hmirror(True) # 水平方向反转。根据3 4 #!!! 重要: 不同摄像头是否需要镜像, 根据实际情况定。 # 注意是否有下面两句根据自己摄像头调整 sensor.set_vflip(True) #垂直方向離转 根据自己摄像头和模块安装位置调整 !!! 重要不同摄像头是否需要德像根据实际情况定,如果不 sensor.skip_frames(time=2000) # Wait for se 需要镜像需要注释掉 clock = time.clock() # Create a clock objec sensor, set_hmirror(True) #水平方向反转 根据自己接像头和标块安装位置调整 !!! 重要不同摄像头是否需要输像根据实际情况定,如果 于追踪FPS (每秒帧数) 不需要给像需要注释植 while True: clock.tick() # Update the FPS clock. 更 img = sensor.snapshot() # Take a pictur 返回图像 print(clock.fps()) # 输出当前的帧率 (FPS)

```
【2】感兴趣区域LAB识别and串行终端输出 openmv视觉循迹
                                                                                                                                       上面的代码识别后结果输出在串行终端还是不够直观。我们可以增加输出在屏幕上也显示识别结果
                                                                                                                                      我们通过增加下面代码实现把结果输出在缓冲图像上,这样我们就可以直接通过IDE或者后面通过增加屏
                                                                                                                                       幕LCD显示,来直接看到我们识别的结果。
                                                                                                                                              # 遍历所有感兴趣的区域,并绘制矩形框及其识别结果
                                                                                                                                              for i, rec in enumerate(roil):
                                                                                                                                                  img.draw_rectangle(rec, color=(255, 0, 0)) # 绘制矩形框 # 根据flag显示识别结果
                                                                                                                                                  result_text = str(flag[i]) # 显示 1 或 0
                                                                                                                                                  #rec 中的 rec[0] 对应的是矩形框左上角的 横坐标 (x) ,而 rec[1] 对应的是矩形框左上角
                                                                                                                                                  text_y_position = rec[1] - 15 # 调整文本显示位置,使其位于矩形框的上方
                                                                                                                                                  img.draw_string(rec[0], text_y_position, result_text, color=(255, 255,
                                                                                                                                         255), scale=2) # 在矩形框内绘制文本
16 sensor.set_pixformat(sensor.RGB565)
17 sensor.set_framesize(sensor.QQVGA)
77 Sensor.set_rlames12e(sensor.rQVGA)
18 sensor.set_vflip(True) #垂直方向翻转
19 sensor.skip_frames(time=2000)
20 sensor.set_auto_whitebal(True)#自动白平衡模式
21 sensor.set_auto_gain(False)#关闭自动增益模式
                                                                                                                                        01000
                                                                                                                                        0 1 0 0 0
         Tiag = [0,0,0,0,0]
img = sensor.snapshot().lens_corr(strength = 1.7 , zoom = 1.0)#对获取到的图像执行镜头校正的lob1 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[0])
blob2 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[1])
blob3 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[2])
blob4 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[3])
                                                                                                                                                              flag[0] = 1
if blob2:
```

```
flag[4] = 1
print(flag[0],flag[1],flag[2],flag[3],flag[4])#数据打印串行终端
openmv发送数据帧与Stm32通信
说明:TX/PB10/P4意思是 TX 叫PB10 也叫P4 都是同一个引脚
                                                                         I SSCOM V5.13.1 ⋅
                                    杜邦线
                                                              USB 线
                                                                           COM12 USB 串行设备
                                                                                          TX/PB10/P4
                                                DAP
                                                                                        B口设置 🔽 加时间歇和分包
                                                             连接电脑
                                                                        0
                                                                         | 大関部口 | C 東京部口设置 | RTS | DTR 波特率 | 115200 👤
                                           TX
                        RX/PB11/PS
                                                (或CH340
                              GND
                                           GND
                                                                                      发送
                                   汶里5V不要提
                                                                        ▲Q群高员了。没有第二个群。有需要请在虾坛提问[注册]★含註
                    openmv
                                              USB 线连接电脑
                               USB
   import pyb, sensor, image, math, time
   from pyb import UART
   import ustruct
   from image import SEARCH_EX, SEARCH_DS
   import time
   import sensor, 1cd
   # 导入所需的库和模块
uart = UART(3,115200,bits=8, parity=None, stop=1, timeout_char = 1000)#初始化申口
def send_five_uchar(c1,c2,c3,c4,c5):#功能发送五个无符号字符(unsigned char)
   global wart;
   data = ustruct.pack("<BBBBBBBB",#使用了 ustruct.pack() 函数将这些数据打包为二进制
格式。使用 "<BBBBBBB" 作为格式字符串来指定要打包的数据的类型和顺序:
                0xA5,
                0xA6,
                c1,
                c2.
                c3,
                c4.
                c5.
                0x5B
   uart.write(data);#uart.write(data) 将打包好的二进制数据帧写入 UART 发送缓冲区,从而
   print(data)#通过 print(data) 打印发送的数据到申行终端,方便调试和确认发送的内容。
   send_five_uchar(flag[0],flag[1],flag[2],flag[3],flag[4])#把五个数据通过串口发送出
```

去、发送五个无符号字符。

```
7 sensor.reset()
8 sensor.set_pixformat(sensor.RGB565)
9 sensor.set_framesize(sensor.QQVGA)
20 sensor.set_yflip(True) #垂直方向翻转
1 sensor.skip_frames(time=2000)
22 sensor.set_auto_whitebal(True)#自动白平衡模式
23 sensor.set_auto_gain(False)#关闭自动增益模式
                                                    0xA5,
0xA6,
                                                    c5,
0x5B
 39
40
              flag = [0,0,0,0,0]
img = sensor.snapshot().lens_corr(strength = 1.7 , zoom = 1.0) #对获取到的国像执行提头校正
blob1 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[0])
blob2 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[1])
blob3 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[2])
blob4 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[3])
blob5 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[4])
               if blob1:#如果roil区域内找到阈值色块 就会赋值flag[0]为1 flag[0] = 1 ff blob2:
                flag[1] = 1
if blob3:
               flag[2] = 1
if blob4:
               flag[3] = 1
if blob5:
                flag[4] = 1
send_five_uchar(flag[0],flag[1],flag[2],flag[3],flag[4])
                for i, rec in enumerate(roil):
    img.draw_rectangle(rec, color=
    result_text = str(flag[i])
    text_y_position = rec[1] - 15
                          img.draw_string(rec[0], text_y_position, result_text, color=(255, 255, 255), scale=2)
```

Stm32接受发过来的数据帧,并显示在loed上

```
Openmv 这是发送的顺序
  帧尾+一个字节+一个字节+一个字节+一个字节+一个字节+帧<u>以</u>
帧尾+ C5 + C4 + C3 + C2 + C1 + 帧头
                                                               STM32
                                      C2 +
                             C3 +
  个字节+
                                                                C2 +
[3] +
nichter a grante mane
 void usartCamera_Receive_Data(uintS_t data)
   static uint3 t state = 0://至义静态static 平量
    if(state==0#Mdata==DxA5) //判断第一个是不是較失0±A5
    [
else if(state==l&kdata==0xA6) //第二十是不是較失0xA6
   else if(state==3) //状态=
      if(g_ucalleart2ReceiveBuffer(g_ucUsart2ReceivCounter-1) == 0x55) //確定 最后一个是不是0x50制度 差較足0x58 被认为通信正确 处理数据
        state * 0 //效果统可以处理的报了、处理完记申请空的组和重置标志位与计数值
//比如根据的提份置红外被特值科状态
         a_cThisGtate=0;//新进
e_li#_State=12222;//设置这个显示在OLED上方便调试 五个值 以此从左向右表示 从左向右的五个区域
            ]
if (g_ucallsart:ReceiveBuffer[6]==0&bg_ucallsart:ReceiveBuffer[6]==0&bg_ucallsart:ReceiveBuffer[3]==0&bg_ucallsart:ReceiveBuffer[3]==0)
           g_cThisState*-1://应该右转
g_1研_State*22212; //表示右数第二个 识别到线
```

【3】指定区域获取阈值和单独实现

```
threshold = [0, 0, 0, 0, 0, 0] # LAB色彩通道的阈值 [Lmin, Lmax, Amin, Amax, Bmin,
Bmax1
threshold_calculated = False #控制阈值计算只执行一次的标志
threshold_roi = (80, 60, 20, 20) # 设定ROI. (x, y, w, h)格式# 设定要分析的区域
target_roi = (120, 80, 20, 20) # 设定目标区域 (x, y, w, h)格式 用于后续判断是否满足阈
# 封装为函数:识别指定区域的阈值
def get_threshold(roi):
    # 循环多次(默认150次)更新阈值
   threshold = [0, 0, 0, 0, 0, 0] # LAB色彩通道的阈值 [Lmin, Lmax, Amin, Amax,
Bmin, Bmax]
    for _ in range(150):
       img = sensor.snapshot()
        # 获取指定区域的颜色直方
       hist = img.get_histogram(roi=roi)
       img.draw_rectangle(roi, color=(0, 255, 0), thickness=2) # 使用绿色(0,
255, 0), 厚度为2# 在图像上绘制绿色矩形框标识采集区域
# 在绿色矩形框上方显示"采集计算调值中..."并加上省略号
       img.draw_string(roi[0], roi[1] - 10, "Collecting Threshold...", color=
(0, 255, 0), scale=1)
       # 获取L、A、B三个通道的5%和95%分位值
       lo = hist.get_percentile(0.05) # 狭取5%分位值,表示颜色分布的下边界
hi = hist.get_percentile(0.95) # 获取95%分位值,表示颜色分布的上边界
       print("采集计算阈值中...请等待") # 打印检查结果, 1表示满足, 0表示不满足
       # 输出lo和hi的值
        print(f"5% Percentile (lo): L={lo.1_value()} A={lo.a_value()} B=
{lo.b_value()}")
        print(f"95% Percentile (hi): L={hi.l_value()} A={hi.a_value()} 8=
{hi.b_value()}")
       # L通道的最小值和最大值平均后作为新的阈值
       threshold[0] = (threshold[0] + lo.l_value()) // 2 # L通道的最小值
        threshold[1] = (threshold[1] + hi.l_value()) // 2 # L通道的最大值
        # A通道的最小值和最大值平均后作为新的阈值
       threshold[2] = (threshold[2] + lo.a_value()) // 2 # A通道的最小值
       threshold[3] = (threshold[3] + hi.a_value()) // 2 # A通道的最大值
        # B通道的最小值和最大值平均后作为新的阈值
       threshold[4] = (threshold[4] + lo.b_value()) // 2 # B通道的最小值threshold[5] = (threshold[5] + hi.b_value()) // 2 # B通道的最大值
   print(f"计算阈值的位置区域是 ROI Info: x={roi[0]}, y={roi[1]}, width={roi[2]},
height={roi[3]}") # 输出roi区域的信息
   # 打印每个通道的阈值信息
   print("计算出的阈值 Threshold: Lmin={0} Lmax={1}, Amin={2} Amax={3}, Bmin={4}
Bmax={5}".format(
       threshold [0], \ threshold [1], \ threshold [2], \ threshold [3], \ threshold [4],
threshold[5]
   ))
   # 返回计算得到的阈值列表,包含L、A、B三个通道的最小值和最大值
   return threshold # 返回最終的侧值数组
```

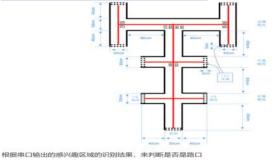
```
while(True):
   # 捕获图像
   img = sensor.snapshot()
if not threshold_calculated:# 仅在阈值未计算时进行计算
      # 调用函数获取指定区域的阈值
      threshold = get_threshold(threshold_roi)
     # 设置阈值计算完成的标志
     threshold_calculated = True
  img.draw_rectangle(threshold_roi, color=(0, 255, 0), thickness=2) # 使用绿色
(0, 255, 0), 厚度为2
   # 检查目标区域是否满足阈值条件
   blobs = img.find_blobs([threshold], roi=target_roi)
   if blobs:#如果roil区域内找到阈值色块 就会赋值flag[0]为1
      result = 1
  else:
      result = 0
  # 在目标区域上绘制矩形框
   img.draw_rectangle(target_roi, color=(255, 0, 0), thickness=2) # 使用红色
(255, 0, 0), 厚度为
  print("Target region check result: ", result) # 打印检查结果, 1表示满足, 0表示不
  # 延时, 避免输出过于频繁
```

【4】增加串口输出获取指定区域阈值

```
(45, 105, 10, 10),
(75, 105, 10, 10),
(105, 105, 10, 10),
(130, 105, 10, 10)]
25 GROUND_THRESHOLD=(0, 30, -22, 23, -128, 80)
26 threshold_calculated = False
      def get_threshold(roi):
              threshold = [0, 0, 0, 0, 0, 0]
for _ in range(150):
    img = sensor.snapshot()
                      hist = img.get_histogram(roi=roi)
img.draw_rectangle(roi, color=(0, 255, 0), thickness=2)
img.draw_string(roi[0], roi[1] - 10, "Collecting Threshold...",\
36
37
38
                      hi = hist.get_percentile(0.95)
print("采集计算阈值中...请等待")
                     threshold[0] = (threshold[0] + lo.l_value()) // 2 # L通道的最小值 threshold[1] = (threshold[1] + hi.l_value()) // 2 # L通道的最大值 threshold[2] = (threshold[2] + lo.a_value()) // 2 # A通道的最小值 threshold[3] = (threshold[3] + hi.a_value()) // 2 # A通道的最大值 threshold[4] = (threshold[4] + lo.b_value()) // 2 # B通道的最小值 threshold[5] = (threshold[5] + hi.b_value()) // 2 # B通道的最大值
39
40
43
44
45
46
               print(f"计算阈值的位置区域是 ROI Info: x={roi[0]}, y={roi[1]}, width\
              ={roi[2]}, height={roi[3]}")
print("计算出的阈值 Threshold: Lmin={0} Lmax={1}, Amin={2} Amax={3},\
Bmin={4} Bmax={5}".format(threshold[0], threshold[1], threshold[2],\
48
49
50
     def send_five_uchar(c1,c2,c3,c4,c5):#功能发送五个无符号字符(unsigned char)
```

```
53 def send_five_uchar(c1,c2,c3,c4,c5):#功能发送五个无符号字符(unsigned char)
                 global uart;
                data = ustruct.pack("<BBBBBBBB",
55
56
57
58
59
60
61
62
63
64
65
66
67
                flag = [0,0,0,0,0]
78
79
80
                if not threshold_calculated:
    GROUND_THRESHOLD = get_threshold(roi1[2])
    threshold_calculated = True
81
82
83
84
85
86
              img = sensor.snapshot().lens_corr(strength = 1.7 , zoom = 1.0)#对获取到的图像执行镜头校正 blob1 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[0]) blob2 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[1]) blob3 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[2]) blob4 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[3]) blob5 = img.find_blobs([GROUND_THRESHOLD], roi=roi1[4])
88
89
90
                if blob1:#如果roil区域内找到阈值色块 就会赋值flag[0]为1 flag[0] = 1
91
92
93
94
95
96
97
98
99
00
01
02
03
                       flag[4] = 1
               r.cog[1] - 1
print(flag[0],flag[1],flag[2],flag[3],flag[4])
# send_five_uchar(flag[0],flag[1],flag[2],flag[3],flag[4])
               for i, rec in enumerate(roi1):
    img.draw_rectangle(rec, color=(255,0,0))
    result_text = str(flag[i])
    text_y_position = rec[1] - 15
    img.draw_string(rec[0], text_y_position, result_text, color=(255, 255, 255), scale=2)
06
07
08
```

【5】识别十字路口(单片机判断串口指令)



调整适合的感兴趣区域大小,如果有两个及其以上是1 那么就可以判定是路口。

【6】识别形状(追小球小车)

```
import sensor, image, time
# 初始化传感器
sensor.reset()
# 设置图像格式为RGB565, RGB格式相较于灰度图像速度更快
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565)
# 设置图像分辨率为00VGA (160x120), 适用于快速处理
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA)
# ************************** 如果不需要镜像就注释掉以下代码
# 如果摄像头模块的安装方向需要翻转,可以启用以下设置来进行镜像操作:
sensor.set_vflip(True) # 设置垂直翻转,如果摄像头安装方向需要垂直翻转,启用此选项
sensor.skip_frames(time=2000)
# 创建时钟对象以便计算帧率
clock = time.clock()
while(True):
          # 每次循环都调用 tick() 更新时钟, 计算帧率
          clock.tick()
           # 获取当前图像,并进行镜头畸变校正(参数1.8为校正系数,适用于大部分情况)
          img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8)
          # 调整阈值和半径范围参数,以提高检测效果和性能
          for c in img.find_circles(
threshold=3500, # 设置霍夫变换的阈值。值越大,只有强度更高的调会被检测到。此值可以
根据实际场景调整。较高的值意味看需要更明显的圆形才能被检测到
                    x_margin=10, # x方向的合并误差范围。增大会使相近的圈合并。
                    y_margin=10, # y方向的合并误差范围。增大会使相近的關合并。
                    r_margin=10, # 半径方向的合并误差范围,增大会使半径相近的侧合并。
r_min=2, # 设置绘制的最小侧半径 甲位是像素。100 像素对应多少毫米是一个动态计算的问题。需要根据具体的摄像头视场角、分辨率和物体距离来调整。 具体可以借助AI计算和了解
                  r_step=2 # 设置检测半径时的步长,步长越小,检测的圆的精度越高,但性能消耗较大
          ):
                    # 绘制圆形, (255, 0, 0)表示圆的颜色为红色
                    img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 0, 0))
                    # 打印圆的信息,包括圆心坐标和半径
                    print("Circle found: x = \{\}, y = \{\}, radius = \{\}, magnitude 
{}".format(c.x(), c.y(), c.r(), c.magnitude()))
          # 输出当前帧率, 帮助调试和评估图像处理的性能
          print("FPS: %f" % clock.fps())
```

【7】识别颜色(追小球小车)

```
import sensor # 导入 OpenMV 的 sensor 库,用于与摄像头交互
import time # 导入 time 库, 用于计时
import math # 导入 math 库,用于数学计算,特别是角度转换
# 设置红色的颜色阈值范围 (L Min, L Max, A Min, A Max, B Min, B Max)
color_threshold = (30, 100, 15, 127, 15, 127) # 红色的色彩空间阈值,可以根据需要调整阈
# 摄像头初始化设置
sensor.reset() # 重置摄像头模块。确保初始化清晰
sensor.set pixformat(sensor.RGB565) # 设置图像做素格式为 RGB565 格式。适合色彩处理
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置图像分辨率为 QVGA (320x240)。分辨率越高,图
# *************************** 如果不需要镜像就注释掉以下代码
*******
# 摄像头的镜像和翻转操作。根据摄像头模块的安装方向决定是否需要
sensor.set vflip(True) # 设置垂直翻转。如果摄像头安装方向需要翻转,启用此选项
sensor.skip_frames(time=2000) # 跳过前几帧,确保摄像头稳定,避免由于启动时摄像头状态不稳
sensor.set_auto_gain(False) # 美闭自动增益,确保颜色跟踪不受环境光影响,避免图像质量变化
sensor.set_auto_whitebal(False) # 关闭自动白平衡。确保颜色跟踪不受环境光和白平衡影响
clock = time.clock() # 创建一个 clock 对象, 用于计算帧率 (FPS), 帮助评估性能
while True: # 循环执行,持续进行颜色跟踪
   clock.tick() # 计时一帧的处理时间。帮助计算帧率 (FPS)
   img = sensor.snapshot() # 捕获当前颠倒像, 获取实时的摄像头图像
   # 使用 find_blobs 查找颜色区域, 返回符合条件的 blob
   # 这里使用了上面定义的红色阈值,根据阈值对图像进行颜色区域检测
   for blob in img.find_blobs(
      [color_threshold], # 使用当前定义的颜色阅维进疗颜色眼球,目标为红色区域
      pixels_threshold=200, # 过滤掉小的 blob。最小像素数为 200。较小的区域可能不值得
限院
      area_threshold=200, # 过滤掉面积过小的区域。较小的区域通常不被认为是有效的目标
      merge=True, # 合并重叠的 blob (如果多个检测到的区域重叠,它们会被合并为一个)
      # 对于延伸性较强的区域(非顾形区域),进行边缘和轴线的绘制
      if blob.elongation() > 0.5: # 如果区域的延伸性大于 0.5 (接近矩形),则认为其为
较为规则的区域
         img.draw_edges(blob.min_corners(), color=(255, 0, 0)) # 绘制区域的最小
矩形边缘, 使用红
```

```
(最近期 - 100 - 50 の 50 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100 - 7 100
```

img.draw_line(blob.major_axis_line(), color=(0, 255, 0)) # 绘制主制

```
if blob.elongation() > 0.5; # 如果区域的延伸性大于 0.5 (接近矩形),则认为其为
较为规则的区域
          img.draw_edges(blob.min_corners(), color=(255, 0, 0)) # 绘制区域的最小
矩形边缘, 使用红色
          img.draw_line(blob.major_axis_line(), color=(0, 255, 0)) # 绘制主軸
线,使用绿色进行标:
          img.draw_line(blob.minor_axis_line(), color=(0, 0, 255)) # 绘制则轴
线,使用蓝色进行标记
      else: # 这是blob.elongation() 小于等于0.5是圆形或者正方形了
          # 经油间图形
          # 使用宽度和高度中的较小值来作为圆形的半径
          radius = int(min(blob.w(), blob.h()) / 2) # 计算半径. 选择宽度和高度中的
较小值作为半径
          img.draw_circle(blob.cx(), blob.cy(), radius, color=(255, 0, 0)) #
绘制红色简形
          print("Circle found: x = {}, y = {}, radius = {},
".format(blob.cx(), blob.cy(), radius))
      img.draw_cross(blob.cx(), blob.cy()) # 绘制中心交叉十字,表示颜色区域的中心位
   print(clock.fps()) # 打印每秒帧数 (FPS),用于调试性能,查看处理速度,确保帧率足够稳定
```

【8】结合篇@先识别颜色,后识别形状

```
import sensor, image, time
#欢迎交流群QQ; 771027961 作者邮箱: 1930299709@qq.com
#更多载程B站主页:[好家伙VCC的个人空间-好家伙VCC个人主页-哔哩哔哩视频]
(https://space.bilibili.com/434192043)
#淘宝主页链接:[首页-好家伙VCC-淘宝网](https://shop415231378.taobao.com)
#更多嵌入式手把手軟程-尽在好家伙VCC
# 定义颜色阈值(L, A, B),用于识别红色
# L通道: 亮度值, 较小表示较晴的颜色
# A通道:绿色与红色的色差,红色偏大
# B通道: 蓝色与黄色的色差,红色偏小
color_threshold = (0, 100, 0, 127, 0, 127) # (L_min, L_max, A_min, A_max,
B_min, B_max)
sensor.reset() # 重置摄像头, 确保设备正常工作
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置极像头的像素格式为RGB565, 每个像素16位色深
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置报像头的分辨率为QQVGA(160x120),适合快速处
# ******************************** 如果不需要硫像就注释掉以下代码
***************
# 摄像头镜像和翻转设置、根据摄像头的安装方向调整
sensor.set_vflip(True) # 设置垂直翻转,适用于摄像头上下安装的情况
sensor.skip_frames(time = 2000) # 蘇过南几帧的图像。蘋镁图像稳定后再开始处理 sensor.set_auto_gain(False) # 必须关闭自动增益,防止影响颜色追踪
sensor.set_auto_whitebal(False) # 必须关闭自动白平衡,防止影响颜色追踪
# 创建一个时钟对象,用于计算和控制帧率
clock = time.clock()
# 主循环,不断获取摄像头图像并进行处理
while(True):
   clock.tick() # 计时当前朝的处理时间, 计算帧率
   # 获取当前图像并进行镜头畸变校正,纠正因镜头产生的畸变
   img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8) # 1.8是畸变系数, 适当调整可以改善图像质量
   # 使用霍夫变换查找圆形,并返回找到的圆的信息
   for c in img.find_circles(
      threshold = 2500, # 设置预形检测的阈值。较高的值意味着需要更明显的圆形才能被检测到
x_margin = 10, # 關心的x坐标允许的误差范围
y_margin = 10, # 關心的x坐标允许的误差范围
                    # 關半径的允许误差范围
# 關的最小半径 单位为做素
      r_margin = 10,
                     # 圆的最大半径 单位为像素。100 像素对应多少毫米是一个动态计算的
      r_max = 100.
问题,需要根据具体的摄像头视场角、分辨率和物体距离来调整。
      r_step = 2
                     # 圆半径变化的步长 单位为像素。
      # 计算圆形的外接矩形区域,这样可以方便获取圆的统计信息
      width, height)
      # 获取该区域内的像素颜色统计信息
      statistics = img.get_statistics(roi=area) # 获取外接矩形区域的像素统计信息
(颜色分布)
      # 打印该区域的颜色统计数据, 用于训试
      #print(statistics)
      # 判断该区域是否为红色刚
      # 使用L、A、B通道的众数来判断颜色是否符合红色范围
         color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and #</pre>
L通道的众数应小于100。
         color\_threshold[2] < statistics.a\_mode() < color\_threshold[3] and  #
```

```
# 使用L、A、B通道的众数来判断颜色是否符合红色范围
                                              color_threshold[0] < statistics.1_mode() < color_threshold[1] and #</pre>
L通道的众数应小于100。
                                              color_threshold[2] < statistics.a_mode() < color_threshold[3] and #</pre>
A通道的众数应小于127
                                              color_threshold[4] < statistics.b_mode() < color_threshold[5]</pre>
 8通道的众数应小于127,表示偏蓝色
                              ):
                                               # 如果该区域是红色的圆形,用银光绿色的圆板标记该圆形
                                               img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(192, 255, 0)) # 银光绿色
                                               print("circle found: x = {}, y = {}, radius = {}".format(c.x(), radius = {})".format(c.x(), radius = {})".format
c.y(), c.r()))
                                               # 如果不是红色脚形。用白色矩形框标记该区域
                                                img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 66
                print("FPS %f" % clock.fps()) # 输出当前的帧率
```

【9】结合篇@先识别颜色,再识别形状

```
import sensor, image, time
red_threshold = [(35, 69, 41, 127, -14, 57)] # (L_min, L_max, A_min, A_max,
B_min, B_max)
# 初始化摄像头模块
sensor.reset() # 重置摄像头,准备工作
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置摄像头的像素格式为RGB565 (16位色深)
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置摄像头的分辨率为QQVGA (160x120)
# ************************ 如果不需要镜像就注释掉以下代码
# 摄像头的镜像和翻转操作、根据摄像头模块的安装方向决定是否需要
sensor.set_vflip(True) # 设置垂直翻转。如果摄像头安装方向需要翻转,启用此选项
sensor.skip_frames(time=2000) # 跳过前几帧的图像, 确保图像稳定, 防止附开机时图像不清晰
sensor.set_auto_gain(False) # 关闭自动增益。用于颜色追踪,避免自动增益影响颜色识别
sensor.set_auto_whitebal(False) # 关闭自动自平衡,用于颜色追踪,避免自动自平衡影响颜色识
# 创建一个时钟对象。用于计算和控制帧率
clock = time.clock() # 用于控制循环的时间和帧率
while(True):
    clock.tick() # 计时当前帧的处理时间,更新帧率
    # 获取当前图像,并进行镜头畸变校正
    img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8) # 纠正镜头畸变、1.8是畸变系数、用于保证搁像
无畸变
    # 颜色过滤: 提取红色区域
    # 使用颜色阈值过滤红色区域,返回的是一组与红色相匹配的区域(blobs)
    # 这里使用了red_threshold来限制颜色范围,只识别红色区域,像素数阈值为100。区域最小面积为
100
   blobs = img.find_blobs(red_threshold, pixels_threshold=100,
area_threshold=100, merge=True)
    # 对每个找到的红色区域进行处理
    for blob in blobs:
       # blob.rect 是该颜色区域的边界矩形,格式为 (x, y, w, h)
      # x, y是矩形的左上角坐标。w是宽度。h是高度
# 在该颜色区域内进一步进行形状检测(如圆形)
       area = (blob.x(), blob.y(), blob.w(), blob.h()) # 获取区域的矩形边界框
      # 获取该区域内的颜色统计信息(统计颜色分布), 帮助分析区域内的颜色均衡
       # stats 变量包含了图像区域内的平均色调等信息
       statistics = img.get_statistics(roi=area) # 获取区域内颜色的统计信息
       #print(statistics) # 打印该区域的颜色统计信息,便于调试和查看
      circles = img.find_circles(
         threshold=2500, # 设置圆形检测的阈值、较高的值意味着更明显的圆形才能被检测到
         x_margin=10,
                       # 關心的X坐标允许的误差范围
         y_margin=10.
                       # 獨心的Y坐标允许的误差范围
                       # 圆半径的允许误差范围
         r_margin=10,
                      # 侧的最小半径(像素)。根据需求可以调整
# 侧的最大半径(像素)。根据需求可以调整
         r_min=2.
         r_max=100,
                       # 圆半径变化的步长(像素)
         r_step=2
      # 检查霍夫变换返回的圆形列表
      # circles是一个包含多个圈的列表。每个圆有圆心坐标(x, y)和半径r
      for c in circles:
         # 检查观形的检测结果是否确实位于红色区域内,避免误判
         # 判断该圆的中心是否位于红色区域的矩形内
          if blob.x() \leftarrow c.x() \leftarrow blob.x() + blob.w() and blob.y() \leftarrow c.y() \leftarrow
blob.y() + blob.h():
             # 如果检测到圆形且圆形位于红色区域内,绘制侧框
             img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(192, 255, 0)) # 用線
色绘制圆形
            print("Circle found: x = {}, y = {}, radius = {}".format(c.x(),
c.y(), c.r()))
         else:
             # 如果圆形不在红色区域内, 绘制白色圆框
             img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # @
   # 打印当前帧率(每秒帧数),便于调试性能
```

```
sensor.skip_frames(time=2000)
sensor.set_auto_gain(False)
      sensor.set_auto_gain(False) #关闭自动增益,让颜色跟踪不受环境光影响,避免取像质量变化sensor.set_auto_whitebal(False) #关闭自动白平衡,确保颜色跟踪不受环境光和白平衡影响
                        statistics = img.get_statistics(roi=area)
circles = img.find_circles(
    threshold = 2500,
29
                                tit titcles
if blob.x() <= c.x() <= blob.x() + blob.w() and\
blob.y() <= c.y() <= blob.y() + blob.h():
    img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(192, 255, 0))
    print("Circle found: x = {}, y = {}, radius = {}".format(c.x(), \)</pre>
38
39
40
               print("FPS %f" % clock.fps())
```

```
else:
    # 如果则形不在红色区域内,绘制白色器框
    img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 白

# 打印当前帧率 (每秒帧数), 便于调试性能
# FPS表示每秒处理的帧数, 是衡量图像处理效率的标准
print("FPS %F" % clock.fps()) # 输出当前的帧率 (每秒帧数),以使调试图像处理速度
```

```
【10】结合篇@分别识别形状,颜色(增加最小变化阈值)
```

```
# 位置和半径变化阈值,只有变化大于该阈值时才更新
position_threshold = 4 # 位置变化的最小阈值 两个值越小小球识别更新的越频繁,值越大小球的细
radius_threshold = 4 # 半径变化的最小阈值 可以根据自己的需求测试调节这个两个阈值
# 上一帧的圆心坐标和半径
prev_x, prev_y, prev_r = None, None, None
 # 如果是第一次检测, 更新值
         if prev_x is None or prev_y is None or prev_r is None:
             prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r #更新上次的位置值
             img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0)) #绘制圆为绿色
         else:
             # 判断位置和半径变化是否大于阈值
             x_change = abs(x - prev_x)#计算这次值和上次值 的绝对值
             y_change = abs(y - prev_y)
             r_change = abs(r - prev_r)
             if x_change > position_threshold or y_change >
position_threshold or r_change > radius_threshold:
                # 夸化大干에值, 更新值
                prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r
                img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0))
                print("Circle found: x = {}, y = {}, radius = {}".format(x, x)
y, r))
                # 变化小于阈值,绘制上次的坐标和半径
                img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
                print("Circle found: x = {}, y = {}, radius =
{}".format(prev_x, prev_y, prev_r))
          # 如果不是红色圆形,用白色矩形框标记该区域
          img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 自色
```

```
densor.reset()
densor.set_pixformat(sensor.RGB565)
densor.set_framesize(sensor.QQV6A)
densor.set_vflip(True)
densor.set_vflip(True)
densor.set_auto_gain(False)
densor.set_auto_whitebal(False)
densor.set_auto_whitebal(False)
clock = time.clock()
                      area = (c.x() - c.r(), c.y() - c.r(), 2 * c.r(), 2 * c.r())
statistics = img.get_statistics(roi=area)
                              color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and
color_threshold[2] < statistics.a_mode() < color_threshold[3] and
color_threshold[4] < statistics.b_mode() < color_threshold[5]</pre>
                                           x_change = abs(x - prev_x)#计算这次值和上次值 的绝对值
y_change = abs(y - prev_y)
r_change = abs(r - prev_r)
                                           if x_change > position_threshold or y_change > \
position_threshold or r_change > radius_threshold:
prey_x, prey_y, prey_r = x, y, r
img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0))
print("Circle found: x = {}, y = {}, radius = {}, *.\
format(x, y, r))
else:
                                            else :
  img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
  print("Circle found: x = {}; y = {}, radius = {}".\
  format(prev_x, prev_y, prev_r))
               img.draw.circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255))
rint("FPS %f" % clock.fps())
```

【11】结合篇@分别识别形状,颜色(增加最小变化阈值+最大变化阈值)

```
import sensor, image, time
#教程作者: 好家伙vcc
#欢迎交流群Qc: 771027961 作者邮箱: 19302997098qq.com
#更多教程B站主页: [好家伙vcc的个人空间-好家伙vcc个人主页-哔哩哔哩税顿]
(https://space.bilibili.com/434192043)
#淘宝主页链接: [首页-好家伙vcc-淘宝网] (https://shop415231378.taobao.com)
#更多被入式手把手教程-尽在好家伙vcc

# 定义颜色刻值(L, A, B), 用于识别红色
color_threshold = (0, 100, 0, 127, 0, 127)
# 初始化摄像头模块
sensor.reset() # 重置摄像头,确保设备正常工作
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置摄像头的像素格式为RGB565
sensor.set_framesize(sensor.QVGA) # 设置分辨率为QVGA(160x120)
```

```
vhite True:
    clock.tick()
    img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8)

for c in img.find_circles(
    threshold = 2500,
    x_margin = 10,
    y_margin = 10,
    r_min = 2,
    r_max = 100,
    r_step = 2

if (
    color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and color_threshold[2] < statistics.b_mode() < color_threshold[5]

if (
    x, y, r = c.x(), c.y(), c.r()
    if prev_x is None or prev_r is None:</pre>
```

******************************* 如果不需要链像就注释掉以下代码

```
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置摄像头的像素格式为RGB565
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置分辨率为QQVGA (160x120)
sensor.set_vflip(True) # 垂直翻转
sensor.set_hmirror(True) # 水平翻转
# ******************************** 如果不需要後像銭注释掉以上代码
****
sensor.skip_frames(time=2000) # 跳过前几顿,确保图像稳定
sensor.set_auto_gain(False) # 关闭自动增益
sensor.set_auto_whitebal(False) # 关闭自动白平衡
# 创建时钟对象
clock = time.clock()
# 位置和半径变化阈值
position_threshold = 4 # 位置变化的最小阈值
radius_threshold = 4 # 半径变化的最小阈值
MAX_CHANGE_THRESHOLD = 80 # 最大变化阈值(例如位置或半径变化超过此值时不更新)
# 上一帧的圆心坐标和半径
prev_x, prev_y, prev_r = None, None, None
              # 主循环,不断获取摄像头图像并进行处理
while True:
   clock.tick() # 计时当前帧的处理时间
   # 获取当前图像并进行镜头畸变校正
   img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8)
   # 使用霍夫变换查找圆形
   for c in img.find_circles(
      threshold=2500, # 圆形检测阈值
      x_margin=10,
                 # 图心X坐标误差范围
      y_margin=10,
                  # 圆心Y坐标误差范围
      r_margin=10,
                 # 個半径误差范围
      r_min=2,
                 # 圆的最小半径
      r_max=100.
                 # 圆的最大半径
      r_step=2
                 # 图半径变化步长
      # 计算图形的外接矩形区域
      width, height)
      statistics = img.get_statistics(roi=area)
     # 判断该区域是否为红色圆
        color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and</pre>
        color_threshold[2] < statistics.a_mode() < color_threshold[3] and</pre>
```

```
color_threshold[4] < statistics.b_mode() < color_threshold[5]</pre>
           # 获取当前捌心和半径
           x, y, r = c.x(), c.y(), c.r()
           # 如果是第一次检测, 更新值
           if prev_x is None or prev_y is None or prev_r is None:
               prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r
               img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0)) # 绘制图形
           else:
              # 计算变化量
              x_{change} = abs(x - prev_x)
               y_change = abs(y - prev_y)
               r_change = abs(r - prev_r)
               # 判断变化是否大于最小阈值、并且变化小于最大阈值
                  (x_change > position_threshold or y_change >
position_threshold or r_change > radius_threshold) and
                   (x_change <= MAX_CHANGE_THRESHOLD and y_change <=
MAX_CHANGE_THRESHOLD and r_change <= MAX_CHANGE_THRESHOLD)
                   # 变化大于最小阈值且不超过最大阈值, 更新值
                   prev_x, prev_y, prev_r = x, v. r
                   img.draw_circle(x, y, r, color≈(192, 255, 0))
                   print("Circle found: x = {}, y = {}, radius = {}".format(x, x)
y, r))
                   # 变化小于阈值, 绘制上次的坐标和半径
                   img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
                   print("Circle found: x = {}, y = {}, radius =
{}".format(prev_x, prev_y, prev_r))
           # 如果不是红色圆形,用白色矩形框标记该区域
           img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 白色
```

```
# 打印当前帧率
print("FPS %f" % clock.fps())
```

【12】结合篇@引入Kalman滤波器

```
import sensor, image, time
import sensor, image, time, math
from ulab import numpy as np
color_threshold = (0, 100, 0, 127, 0, 127) # (L_min, L_max, A_min, A_max,
B_min, B_max)
# 初始化摄像头模块
sensor.reset() # 重置損像头,确保设备正常工作
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 役置提像头的像素格式为RGB565, 每个像素16位色深
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置摄像头的分辨率为QQVGA (160x120), 适合快速处
# ************************ 如果不需要镀像就注释掉以下代码
***********
# 摄像头镜像和翻转设置。根据摄像头的安装方向调整
sensor.set_vflip(True) # 设置垂直翻转,适用于摄像头上下安装的情况
sensor.skip_frames(time = 2000) # 誅过前几帧的图像、确保图像稳定后再开始处理
sensor.set_auto_gain(False) # 必须关闭自动增益,防止影响颜色追踪
sensor.set_auto_whitebal(False) # 必须关闭自动白平衡。防止影响颜色追踪
# 创建一个时钟对象,用于计算和控制帧率
clock = time.clock()
position_threshold = 4 # 位置变化的最小阈值 两个值越小小球识别更新的越频繁,值越大小球的细
radius_threshold = 4 # 半径变化的最小侧值 可以根据自己的需求测试调节这个两个侧值
MAX_CHANGE_THRESHOLD = 80 # 最大变化阈值(例如位置或半径变化超过此值时不更新)
prev_x, prev_y, prev_r = None, None, None
              Ts = 1/22 #Ts = 1 领率的例数
# 状态空间矩阵定义
# 状态转移矩阵 A. 描述系统的状态变化
\#A = np.array([[1,0,0,0,Ts,0],[0,1,0,0,0,Ts],[0,0,1,0,0,0],[0,0,0,1,0,0],
# 改进状态转移矩阵A、将速度部分更明确地包含造来A 是状态转移矩阵、描述了系统状态(位置、速度等)
A = np.array([[1, 0, 0, 0, Ts, 0],
            [0, 1, 0, 0, 0, Ts],
            [0, 0, 1, 0, 0, 0],
[0, 0, 0, 1, 0, 0],
            [0, 0, 0, 0, 1, 0],
[0, 0, 0, 0, 0, 1]])
# 观潮甲阵 C,描述从状态到视测值的映射关系 C 是观潮矩阵。它将状态向量(位置、速度)与观测量(图像中的矩形框信息)联系起来。这里微设观测量是位置和速度。
\label{eq:continuous} \mathsf{C} = \mathsf{np.array}([[1,0,0,0,0,0],[0,1,0,0,0],[0,0,1,0,0],[0,0,1,0,0],
[0,0,0,0,1,0],[0,0,0,0,0,1]])
# 过程噪声协方差矩阵
# 过程噪声协方差矩阵 Q. 用于描述过程的随机噪声
#Q_value = [1e-8 for _ in range(6)]
#Q = np. diag(Q_value) #创建对角矩阵
# 增大过程噪声矩阵Q_value. 使得卡尔曼滤波更灵活地应对物体快速运动
#Q 是过程噪声协方差矩阵,用于描述系统过程中的不确定性。矩阵的对角元素表示每个状态变量的噪声水
Q_value = [le-6 for _ in range(6)] # 调整过程噪声值Q_value = [le-6 for _ in
Q = np.diag(Q_value) # 更新过程噪声协方差矩阵
# 观测噪声协方差矩阵 R 是观测噪声协方差矩阵,表示观测过程中测量误差的大小。 R_value = [1e-6 for _ in range(6)]
R = np.diag(R_value)
# 定义观测量Z
x = 0 #左顶点x坐标
 = 0 #左顶点y坐标
last_frame_x = x #上一帧左顶点x坐标
last_frame_y = y #上一帧左顶点y坐标
w = 0 #矩形框宽度w
h = 0 #矩形框高度h
dx = 0 #左顶点x坐标移动速度
dy = 0 #左顶点y坐标移动速
Z = np.array([x,y,w,h,dx,dy])
\#x_hat = np.array([80,60,30,30,2,2]) # 初始估计的状态值(位置、速度等) # 初始状态估计: 根据实际应用情况调整位置和速度的初值
x_hat = np.array([80, 60, 30, 30, 2, 2]) # 根据你的应用需要调整这些值
x_hat_minus = np.array([0,0,0,0,0,0]) # 初始預測的状态值
p_value = [10 for _ in range(6)] # 状态误差的初始值 p 是状态误差的初始协方差矩阵。
  = np.diag(p_value)# 创建误差协方差矩阵 p
def Kalman_Filter(Z):
   global A,C,Q,R,x_hat,x_hat_minus,p
   x_hat_minus = np.dot(A,x_hat)
   p_minus = np.dot(A, np.dot(p, A.T)) + Q
   S = np.dot(np.dot(C, p_minus), C.T) + R
   regularization_term = 1e-4
```

```
def Kalman_Filter(Z):
    global A,C,Q,R,x_hat,x_hat_minus,p
    x_hat_minus = np.dot(A,x_hat)
    p_{minus} = np.dot(A, np.dot(p, A.T)) + Q
    S = np.dot(np.dot(C, p_minus), C.T) + R
    regularization_term = 1e-4
    S_regularized = S + regularization_term * np.eye(S.shape[0])
    S_inv = np.linalg.inv(S_regularized)
    K = np.dot(np.dot(p_minus, C.T), S_inv)
    x_hat = x_hat_minus + np.dot(K,(Z - np.dot(C,x_hat_minus)))
    p = np.dot((np.eye(6) - np.dot(K,C)),p_minus)
    return x_hat
last_frame_location = [0 for _ in range(4)] #用于存储上一帧的目标位置。这通常用于目标规
跨和计算目标移动等任务。一个长度为的领表 last_frame_location. 其中每个元素的划船值为 0 last_frame_rect = [0 for _ in range(4)] #存餘上一帧检测到的矩形框坐标 成了一个长度为4的
    last_frame_rect,并且每个元素的初始值为 0.
box = [0 for _ in range(4)] #生成一个包含四个子列表的列表,存储x1,y1,x2,y2
while(True):
   clock.tick() # 计时当前帧的处理时间。计算帧率
   # 获取当前图像并进行镜头畸变校正,纠正因镜头产生的畸变
   img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8) # 1.8是畸变系数。适当调整可以改善图像质量
   # 使用電夫变换查找開形,并返回找到的關的信息
   for c in img.find_circles(
       threshold = 2500, # 设置圆形检测的阈值。效高的值意味着需要更明显的圆形才能被检测到
x_margin = 10, # 調心的x坐标允许的误差范围
y_margin = 10, # 調心的x坐标允许的误差范围
                     # 圆半轮的允许误差范围
# 關的最小半径 单位为像素。
# 關的最大半径 单位为像素。100 像素对应多少毫米是一个动态计算的
       r_margin = 10.
       r_min = 2,
       r_max = 100,
问题,需要根据具体的摄像头视场角、分辨率和物体距离来调整。
      r_step = 2
                       # 圆半径变化的步长 单位为像素。
       # 计算摄形的外接矩形区域,这样可以方便获取圆的统计信息
       width, height)
       # 获取该区域内的做素颜色统计信息
       statistics = img.get_statistics(roi=area) # 获取外接矩形区域的像素统计信息
(颜色分布)
       # 打印该区域的颜色统计数据,用于调试
       #print(statistics)
       # 判断该区域是否为红色则
       # 使用L、A、B通道的众数来判断颜色是否符合红色范围
          color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and #
L通道的众数应小于100。
          color_threshold[2] < statistics.a_mode() < color_threshold[3] and #</pre>
A通道的众数应小于127。表示偏约
          {\tt color\_threshold[4] < statistics.b\_mode() < color\_threshold[5]}
B通道的众数应小于127。表示偏蓝色
          # 获取当前侧心和半径
          x, y, r = c.x(), c.y(), c.r()
           # 如果是第一次检测, 更新值
          if prev_x is None or prev_y is None or prev_r is None:
              prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r #更新上次的位置值
              img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0)) #绘制图为绿色
              # 输出侧心坐标和半行
print("第一次检测
                                  First detection: center_x = {}, center_y =
{}, radius = {}".format(x, y, r))
              circle center x = x
              circle_center_y = y
              circle_radius = r
              # 判断位置和半径变化是否大于阈值
              x_change = abs(x - prev_x)#计算这次值和上次值 的绝对值
y_change = abs(y - prev_y)
r_change = abs(r - prev_r)
               # 判断变化是否大于最小阈值, 并且变化小于最大阈值
               if (
                   (x_change > position_threshold or y_change >
MAX_CHANGE_THRESHOLD and r_change <= MAX_CHANGE_THRESHOLD)
                  # 变化大于阈值, 更新值
                  prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r
                  img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0))
                  print("更新检测
                                    Updated detection: center_x = {},
center_y = \{\}, radius = \{\}".format(x, y, r)\}
                  circle_center_x = x
                  circle_center_y = y
                  circle_radius = r
                   # 变化小于阈值, 绘制上次的坐标和半径
                   img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
                   # 输出围心坐标和半径(使用上次的坐标和半径)
```

```
# 判断变化是否大于最小阈值、并且变化小于最大阈值
                            if (
                                    (x_change > position_threshold or y_change >
position_threshold or r_change > radius_threshold) and (x\_{change} \mathrel{<=} MAX\_{CHANGE\_THRESHOLD} \ and \ y\_{change} \mathrel{<=} MAX\_{CHANGE\_THRESHOLD} \ and \ y\_{change\_THRESHOLD} \ and \ y\_{change\_THR
MAX_CHANGE_THRESHOLD and r_change <= MAX_CHANGE_THRESHOLD)
                                   # 夸化大于阔位, 更新值
                                   prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r
                                    img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0))
                                   # 输出围心坐标和半径
print("更新检测
                                                                     Updated detection: center_x = {},
center_y = \{\}, radius = \{\}".format(x, y, r)\}
                                   circle_center_x = x
                                    circle_center_y = y
                                   circle_radius = r
                            else :
                                    # 变化小于阈值,绘制上次的坐标和半径
                                    img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
                                    # 输出围心坐标和半径(使用上次的坐标
                                    print("没有显著变化 No significant change: center_x = {},
center_y = {}, radius = {}".format(prev_x, prev_y, prev_r))
                                   circle_center_x = prev_x
                                   circle_center_y = prev_y
                                   circle_radius = prev_r
                     # 假设圆的中心 (c.x(), c.y()) 和半径 c.r()
                     # 计算矩形框的左上角坐标和窗高
                     rect_x = int(circle_center_x - circle_radius) # 矩形框左上角的 x 坐标
                     rect_y = int(circle_center_y - circle_radius) # 矩形框だ上角的 y 坐标
rect_w = int(2 * circle_radius) # 矩形框的宽度、等于圆的直径
rect_h = int(2 * circle_radius) # 矩形框的高度、等于圆的直径
                     # 将矩形框的四个参数存储到 rect 数组中
                     rect = [rect_x, rect_y, rect_w, rect_h]
                     box = [rect[0], rect[1], rect[0] + rect[2], rect[1] + rect[3]] # ##
标记框的四个角坐标
                     x, y, w, h = rect[0], rect[1], rect[2], rect[3]# 获取新的矩形框的坐标 识
别成功的时候这个值是
                     dx = (x - last_frame_x) / Ts# 计算x方向的速度。假设 Ts 为时间步长
                      dy = (y - last\_frame\_y) / Ts# if <math>y \neq 0 的 是度 z = np.array([x, y, w, h, dx, dy]) # 构造劑量向量 <math>z. 包括位置和速度 x\_hat = Kalman\_filter(z)# 使用卡尔曼滤波器进行状态估计 
                     last_frame_x, last_frame_y = x, y # 更新上一帧的x, y坐标
#img.draw_rectangle(last_frame_rect, color = (0, 0, 255))
                     #img.draw_rectangle(rect, color = (255, 0, 0)) # 用紅色矩形粗绘制目标位置 last_frame_rect = rect# 更新上一帧的矩形框 识别成功的时候
                     last_frame_location = box# 更新上一帧的位置 识别成功的时候
                     # 如果不是红色圆形、用白色矩形框标记该区域
                     #img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 白色
                     # 如果不是红色雕形。用白色矩形框标记该区域
                     #img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 白色 #解释: 根据卡尔曼滤波的预测值和目标的速度来更新目标的位置:
                     #x_hat[0] 和 x_hat[1] 是预测的位置, x_hat[4] 和 x_hat[5] 是目标的速度 (速度
分别对应 dx 和 dy)
                     #TS 是时间步长、更新启的 x, y 位置是通过加入速度 (dx 和 dy) 的影响来计算的。
#w 和 h 是目标的变度和高度,这些信息没有改变,仍然使用 x_hat[2] 和 x_hat[3]。
                      x,y,w,h = (x_hat[0] + (x_hat[4] * Ts)),(x_hat[1] + (x_hat[5] *
Ts)),x_hat[2],x_hat[3]
                      #解释: 计算目标在 \times 方向的速度 (dx) , 通过当前额的 \times 位置与上一帧的
Tast_frame_x 位置之差来计算,除以时间步长 Ts
                     dx = (x - last_frame_x) / Ts
#解释,计算目标在 Y 方向的速度(dy),通过当前帧的 y 位置与上一帧的 last_frame_y 位置之差来计算,除以时间步长 TS
                    dy = (y - last\_frame\_y) / Ts #解释: 将目标的位置、宽高、速度 (dx \ 和 \ dy) 组合成一个状态向量 Z、这个向量将作为卡
尔曼滤波器的输入
                   Z = np.array([x, y, w, h, dx, dy])
                     #解释: 将状态向量 Z 传递给卡尔曼滤波器 Kalman_Filter,以获得更新后的预测状态
x_hat
                     x_hat = Kalman_Filter(Z)
                     #更新上一帧的目标位置 last_frame_x 和 last_frame_y 为当前帧的目标位置 x 和
y, 以便在下一帧计算速度时使用
                     last_frame_x, last_frame_y = x, y
                                    帧的目标矩形框 last_frame_rect 为当前帧的矩形框 x, y, w, h。
                     last_frame_rect = [x,y,w,h]
#更新上一帧的目标位置 last_frame_location 为当前帧的目标位置。这是一个矩形框的
坐标,包括左上角 (x, y) 和右下角 (x + w, y + h)
                     last_frame_location = [x,y,(x + w),(y + h)]
       predicted_rect = [ # 使用卡尔曼滤波的预测值绘制预测的矩形框
              int(x_hat[0]),# 預測的矩形框左上角x坐标
int(x_hat[1]),# 预测的矩形框左上角y坐标
              int(x_hat[2]), # 預測的矩形框宽度
int(x_hat[3]) # 預測的矩形框宽度
        img.draw_rectangle(predicted_rect, color=(100, 100, 100)) # 使用灰色绘制矩形框
       #下面是把矩形转化会同绘制的。我们不需要
         # 计算圆心坐标和半径
       # 计算器化型的中枢

center_x = int(x_hat[0] + x_hat[2] / 2) # 開心x坐縣 (矩形框左上角x + 宽度的一半)

center_y = int(x_hat[1] + x_hat[3] / 2) # 開心y坐線 (矩形框左上角y + 高度的一半)
       radius = int(min(x_hat[2], x_hat[3]) / 2) # 半径取矩形框宽度和高度的最小值的一半
```

【13】All in结合篇@识别形状,颜色,最小阈值,最大阈值,Kanman滤波,指定区域

3.4.9-识别形状+颜色+最小变化阈值+增加最大变化阈值+卡尔曼滤波 与运动估计+通过指定区域获得阈值

我们要增加通过指定区域获得阈值的功能,可以把"3.2.4通过指定区域获得阈值介绍和单独实现"章节的代码移植进 到我们的"3.4.4章节"

```
import sensor, image, time
import sensor, image, time, math
from ulab import numpy as np
#教程作者:好家伙VCC
#欢迎交流群QQ: 771027961 作者邮箱: 1930299709@qq.com
#更多教程B站主页:[好家伙VCC的个人空间-好家伙VCC个人主页-哔哩哔哩税频]
(https://space.bilibili.com/434192043)
#淘宝主页链接:[育勇-好家伙VCC-街宝网](https://shop415231378.taobao.com)
#更多嵌入式手把手教程-尽在好家伙VCC
# 定义颜色阈值 (L, A, B) . 用于识别红色
# L通道: 亮度值。较小表示较暗的颜色
# A通道:绿色与红色的色差,红色偏大
# B通道:蓝色与黄色的色差,红色偏小
color_threshold = (0, 100, 0, 127, 0, 127) # (L_min, L_max, A_min, A_max,
B_min, B_max)
sensor.reset() # 重置摄像头, 确保设备正常工作
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置摄像头的像素格式为RGB565, 每个像素16位色深
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 投置摄像头的分辨率为QQVGA (160x120), 适合快速处
# *************************** 加里不需要積價並注棄採以下代码
sensor.skip_frames(time = 2000) # 跳过前几帧的路像,确保器像稳定后再开始处理
sensor.set_auto_gain(False) # 必须关闭自动增益。防止影响颜色追踪
sensor.set_auto_whitebal(False) # 必须关闭自动白平衡。防止影响颜色追踪
# 创建一个时钟对象,用于计算和控制帧率
clock = time.clock()
# эхологологологологолого 最小变化阈值滤波 эхологологологологолого
位置和半径变化阈值、只有变化大于该阈值时才更新
position_threshold = 4 # 位置变化的最小阈值 两个值越小小球识别更新的越频繁。值越大小球的细
radius_threshold = 4
                     # 半径变化的最小阈值 可以根据自己的需求测试调节这个两个阈值
MAX_CHANGE_THRESHOLD = 80 # 最大变化阈值(例如位置或半径变化超过此值时不更新)
threshold_calculated = False #控制阈值计算具执行一次的标志
threshold_roi = (70,50,20,20) #会通过这个位置获得追踪阈值
# 封装为函数: 识别指定区域的阈值
def get_threshold(roi):
    # 循环多次(默认150次)更新阈值
   threshold = [0, 0, 0, 0, 0, 0] # LAB色彩通道的阈值 [Lmin, Lmax, Amin, Amax,
   for _ in range(150):
       img = sensor.snapshot()
       # 获取指定区域的颜色直方图
       hist = img.get_histogram(roi=roi)
       img.draw_rectangle(roi, color=(0, 255, 0), thickness=2) # 使用绿色(0,
255, 0), 厚度为2# 在图像上绘制绿色矩形框标识呆集区域
       # 在绿色矩形框上方显示"采集计算阈值中..."并加上省略号
       img.draw_string(roi[0], roi[1] - 10, "Collecting Threshold...", color=
(0, 255, 0), scale=1)
       lo = hist.get_percentile(0.05) # 获取5%介价值,表示颜色分布的下边界
hi = hist.get_percentile(0.95) # 获取5%分价值,表示颜色分布的上边界
print("采集计算阈值中...请等待") # 打印检查结果,1表示颜足。0表示不确足
       # 输出To和hi的值
        print(f"5% Percentile (lo): L={lo.l_value()} A={lo.a_value()} B=
{lo.b_value()}")
        print(f"95% Percentile (hi): L={hi.l_value()} A={hi.a_value()} B=
{hi.b_value()}")
# L通道的最小值和最大值平均后作为新的阈值
       threshold[0] = (threshold[0] + lo.l_value()) // 2 # L通道的最小值threshold[1] = (threshold[1] + hi.l_value()) // 2 # L通道的最大值
```

```
#x_hat[0] 和 x_hat[1] 是预端的位置, x_hat[4] 和 x_hat[5] 是目标的速度(速度
分别对应 dx 和 dy)
                        #Ts 是时间步长。更新后的 x, y 位置是通过加入速度 (dx 和 dy) 的影响来计算的
                        #w 和 h 是目标的密度和高度。这些信息没有改变,仍然使用 x_hat[2] 和 x_hat[3]。
                        x,y,w,h = (x_hat[0] + (x_hat[4] + Ts)),(x_hat[1] + (x_hat[5] + Ts))
Ts)),x_hat[2],x_hat[3]
                       #解释: 计算目标在 X 方向的速度(dx), 通过当前帧的 x 位置与上一帧的
last_frame_x 位置之差来计算。除以时间步长 Ts
                        dx = (x - last_frame_x) / Ts
dy = (y - last_frame_y) / Ts
                        #解释:将目标的位置、宽高、速度 (dx 和 dy) 担合成一个状态向量 Z, 这个向量将作为卡
尔曼滤波器的输入
                        Z = np.array([x, y, w, h, dx, dy])
                        #解释:将状态向量 Z 传递给卡尔曼滤波器 Kalman_Filter,以获得更新后的预测状态
                        x_hat = Kalman_Filter(Z)
                                         帧的目标位置 last_frame_x 和 last_frame_y 为当前帧的目标位置 x 和
y, 以便在下一帧计算速度时使用
                        last_frame_x, last_frame_y = x, y
                         #更新上一帧的目标矩形框 last_frame_rect 为当前帧的矩形框 x, y, w, h.
                         last_frame_rect = [x,y,w,h]
#更新上一帧的目标位置 last_frame_location 为当前帧的目标位置。这是一个矩形框的坐标,包括左上角(x,y)和右下角(x + w, y + h)
                        last_frame_location = [x,y,(x + w),(y + h)]
        predicted_rect = [ # 使用卡尔曼滤波的预测值绘制预测的矩形框
                int(x_hat[0]),# 预测的矩形框左上角x坐标
                 int(x_hat[1]),# 预测的矩形框左上角y坐标
                 int(x_hat[2]), # 预测的矩形框宽度
                 int(x_hat[3]) # 预测的矩形框高度
        img.draw_rectangle(predicted_rect, color=(100, 100, 100)) # 使用灰色绘制矩形框
        MOUS = INCOMPAND | MOUSE | M
        print("卡尔曼计算
= {}".format(center_x, center_y, radius))
        print("FPS %f" % clock.fps()) # 输出当前的帧率
```

```
{hi.b_value()}")
        # L通道的最小值和最大值平均后作为新的阀包
        threshold[0] = (threshold[0] + lo.l_value()) // 2 # L通道的最小值 threshold[1] = (threshold[1] + hi.l_value()) // 2 # L通道的最大值
        threshold[2] = (threshold[2] + lo.a_value()) // 2 # A通道的最小值
        threshold[3] = (threshold[3] + hi.a_value()) // 2 # A通道的最大值
        # 8通道的最小值和最大值平均后作为新的阈值
        threshold[4] = (threshold[4] + lo.b_value()) // 2 # B通道的最小值threshold[5] = (threshold[5] + hi.b_value()) // 2 # B通道的最大值
     print(f"计算阈值的位置区域是 ROI Info: x={roi[0]}, y={roi[1]}, width={roi[2]},
height={roi[3]}") # 输出roi区域的信息
# 打印每个通道的阈值信息
     print("计算出的阈值 Threshold: Lmin={0} Lmax={1}, Amin={2} Amax={3}, Bmin={4}
Bmax={5}".format(
        threshold \hbox{\tt [0], threshold \hbox{\tt [1], threshold \hbox{\tt [2], threshold \hbox{\tt [3], threshold \hbox{\tt [4],}}}
threshold[5]
     # 返回计算得到的阈值列表、包含L、A、B三个通道的最小值和最大值
    return threshold # 返回最終的阈值数组
 TS = 1/22 #TS = 1 帧率的倒数
# 状态空间矩阵定义
  # 状态转移矩阵 A。描述系统的状态变化
\#A = np.array([[1,0,0,0,Ts,0],[0,1,0,0,0,Ts],[0,0,1,0,0,0],[0,0,0,1,0,0],
[0,0,0,0,1,0],[0,0,0,0,0,1]])
                                                                                       y = 0
last_frame_x = x
last_frame_y = y
# 改进状态转移矩阵A. 将速度部分更明确地包含进来A 是状态转移矩阵。描述了系统状态(位置、速度等)的变化。该矩阵会把当前的状态转换到下一时刻的状态。
A = np.array([[1, 0, 0, 0, Ts, 0],
              [0, 1, 0, 0, 0, Ts],
[0, 0, 1, 0, 0, 0],
              [0, 0, 0, 1, 0, 0],
              [0, 0, 0, 0, 1, 0]
               [0, 0, 0, 0, 0, 1]])
 # 观测矩阵 C. 描述从状态到底测值的映射关系 C 是观测矩阵。它等状态向量(位置、速度)与观测量(图像中的矩形框信息)联系起来、这里假设观测量是位置和速度。
                                                                                       def Kalman_Filter(Z):
 C = np.array([[1,0,0,0,0,0],[0,1,0,0,0,0],[0,0,1,0,0,0],[0,0,0,1,0,0],
 [0,0,0,0,1,0],[0,0,0,0,0,1]])
 # 过程噪声协方差矩阵 O. 用于描述过程的随机噪声
 #Q_value = [1e-8 for _ in range(6)]
 #Q = np.diag(Q_value) #创建对角矩阵
 # 增大过程喘声矩阵Q_value, 使得卡尔曼滤波更灵活地应对物体快速运动
#Q 是过程噪声协方差矩阵,用于描述系统过程中的不确定性。矩阵的对角元素表示每个状态变量的噪声水
Q_value = [1e-6 for _ in range(6)] # 调整过程噪声值Q_value = [1e-6 for _ in
 range(6)]
Q = np.diag(Q_value) # 更新过程噪声协方差矩阵
 # 观测噪声协方差矩阵 R 是观测噪声协方差矩阵,表示观测过程中测量误差的大小。
 R_value = [1e-6 for _ in range(6)]
R = np.diag(R_value)
x = 0 #左顶点x學标
 y = 0 #左顶点y坐标
last_frame_x = x #上一帧左顶点x坐标
last_frame_y = y #上一帧左顶点y坐标
h = 0 #矩形框高度h
 dx = 0 #左顶点x坐标移动速度
dy = 0 #左環点y坐标移动速度
Z = np.array([x,y,w,h,dx,dy])
# 定义卡尔曼滤波诱致变量
#x_hat = np.array([80,60,30,30,2,2]) # 初始估计的状态值(位置、速度等)
x_hat = np.array([80,60,30,30,2,2]) # 根据你的应用需要调整这些值
x_hat_minus = np.array([0,0,0,0,0,0]) # 初始预测的状态值
p_value = [10 for _ in range(6)] # 状态误差的初始值 p 是状态误差的初始协方差矩阵。
#预测阶段,利用状态转移矩阵和上一状态估计预测当前状态
#校正阶段:通过卡尔曼增益对预测状态进行校正、使得估计值接近真实值。
#输入 Z: 茂灣ć (或潮量值),通常是来自外部传感器 (例如相机、雷达等)的数据。在这个代码中, Z 是一个包含目标的位置信息(如矩形框的四个角坐标)的向量、格式为 [x, y, w, h, dx, dy], 其中 x 和 y 是目标的中心位置。w 和 h 是目标的变度和高度, dx 和 dy 是目标的速度。
#输出 x_nhat. 更新后的状态估计,包括位置 (x,y)、宽度 (w,h)、速度 (dx,dy)。该值是通过卡尔 曼迪波器的预测和校正步骤计算得到的最优估计。
def Kalman_Filter(Z):
    global A,C,Q,R,x_hat,x_hat_minus,p
    x hat minus = np.dot(A.x hat)
    p_minus = np.dot(A, np.dot(p, A.T)) + Q
    # 校正部分
    S = np.dot(np.dot(C, p_minus), C.T) + R
    regularization_term = 1e-4
    S_regularized = S + regularization_term * np.eye(S.shape[0])
    S_inv = np.linalg.inv(S_regularized)
    K = np.dot(np.dot(p_minus, C.T), S_inv)
    x_{hat} = x_{hat\_minus} + np.dot(K,(Z - np.dot(C,x_{hat\_minus})))
    p = np.dot((np.eye(6) - np.dot(K,C)),p_minus)
    return x hat
last_frame_location = [0 for _ in range(4)] #用于存储上一帧的目标位置, 这通常用于目标跟
避耗计算目标移动等任务。一个长度为伯别表 last_frame_location. 其中每个元素的初始值为 0 last_frame_rect = [0 for _ in range(4)] #存储上一帧检测到的矩形框坐标 成了一个长度为4的
```

```
color=(0, 255, 0), scale=1)
lo = hist.get_percentile(0.05)
hi = hist.get_percentile(0.05)
hi = hist.get_percentile(0.05)
print("采集计算阈值中...请等符")
threshold[0] = (threshold[0] + lo.l_value()) // 2
threshold[1] = (threshold[1] + hi.l_value()) // 2
threshold[2] = (threshold[2] + lo.a_value()) // 2
threshold[3] = (threshold[3] + hi.a_value()) // 2
threshold[4] = (threshold[4] + lo.b_value()) // 2
threshold[5] = (threshold[5] + hi.b_value()) // 2
rint(f"计算阈值的位置区域是 ROI Info: x=[roi[0]], y=[roi[1]], \
idth=[roi[7]], height=[roi[3]]")
                 print("計算的論語 医硬度 Rol Info: x=(rol[d]), y=(rol[l]), \
width=[rol[2]], height=[rol[3]]")
print("計算出的阈值 Threshold: Lmin={0} Lmax={1}, \
Amin={2} Amax=[3], Bmin={4} Bmax=[5]".format(
threshold[0], threshold[1], threshold[2], threshold[3], threshold[4], threshold[5]))
return threshold
v_vdtue = [1e-6 for _ in range(6)]
Q = np.diag(Q_value)
R_value = [1e-6 for _ in range(6)]
R = np.diag(R_value)
def Kalman_Filter(Z):
    global A,C,Q,R,x_hat,x_hat_minus,p
    x_hat_minus = np.dot(A,x_hat)
    p_minus = np.dot(A, np.dot(p, A.T)) + Q
    S = np.dot(np.dot(C, p_minus), C.T) + R
    regularization_term = le-4
    S_regularized = S + regularization_term * np.eye(S.shape[0])
    S_inv = np.linalg.inv(S_regularized)
    K = np.dot(np.dot(p_minus, C.T), S_inv)
    x_hat = x_hat_minus + np.dot(K,(Z - np.dot(C,x_hat_minus)))
    p = np.dot((np.eye(6) - np.dot(K,C)),p_minus)
    return x_hat
last_frame_location = [0 for _ in range(4)]
last_frame_rect = [0 for _ in range(4)]
box = [0 for _ in range(4)]
                              color_threshold = get_threshold(threshold_roi)
threshold_calculated = True
                               area = (c.x() - c.r(), c.y() - c.r(), 2 * c.r(), 2 * c.r()) # (x, y, width, height) statistics = img.get_statistics(roi=area)
                                           (
color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and
color_threshold[2] < statistics.a_mode() < color_threshold[3] and
color_threshold[4] < statistics.b_mode() < color_threshold[5] ):
x, y, r = c.x(), c.y(), c.r()
if prev_x is None or prev_y is None or prev_r is None:</pre>
                                                        print("第一次检测 First detection: center_x = {}, \
center_y = {}, radius = {}".format(x, y, r))
circle_center_x = x
circle_center_y = y
circle_radius = r
                                                         x_change = abs(x - prev_x)
y_change = abs(y - prev_y)
r_change = abs(r - prev_r)
                                                                       ::
ing.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
print("沒有是有变化 No significant change: center_x = \
{}, center_y = {}, radius = {}*.format(prev_x, prev_y, prev_r))
circle_center_x = prev_x
circle_center_y = prev_y
```

```
p = np.dot((np.eye(6) - np.dot(K,C)),p\_minus)
last_frame_location = [0 for _ in range(4)] #用于存储上一帧的目标位置。这通常用于目标跟踪和计算目标移动等任务。一个长度为4的列表 last_frame_location. 其中每个元素的初始值为 0
last_frame_rect = [0 for _ in range(4)] #存結上一帧检测到的矩形框坐标 放了一个长度为4的 列表 last_frame_rect. 并且每个元素的初始值为 0.
box = [0 for _ in range(4)] #生成一个包含四个子列表的列表, 存储x1,y1,x2,y2
# 主循环。不断获取摄像头图像并进行处理
while(True):
   clock.tick() # 计时当前帧的处理时间。计算帧率
    # 获取当前图像并进行镜头畸变校正。纠正因镜头产生的畸变
    img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8) # 1.8是畸变系数,适当调整可以改善图像质量
if not threshold_calculated:# 仅在阈值未计算时进行计算
        # 调用函数获取指定区域的阈值
        color_threshold = get_threshold(threshold_roi)
        # 设置阈值计算完成的标志
        threshold_calculated = True
    # 使用霍夫变换查找圆形, 并返回找到的圆的信息
    for c in img.find_circles(
       threshold = 2500, # 投質關將检測的阈值。较高的值意味着需要更明显的關形才能被检测到 x_margin = 10, # 假心的文坐标允许的误差范围 y_margin = 10, # 假心的文坐标允许的误差范围 r_margin = 10, # 國本秘的文件误差范围
        r_min = 2,
r_max = 100,
                       # 國的最小半径 单位为像素。
# 國的最大半径 单位为像素。100 像素对应多少毫米是一个动态计算的
何趣。需要根据具体的摄像头视场角、分辨率和物体距离来调整
       r_step = 2
                         # 图半径变化的步长 单位为像素。
       # 计算圆形的外接矩形区域, 这样可以方便获取圆的统计信息
area = (c.x() - c.r(), c.y() - c.r(), 2 * c.r(), 2 * c.r()) # (x, y,
width, height)
        # 获取该区域内的像素颜色统计信息
        statistics = img.get_statistics(roi=area) # 获取外接矩形区域的像素统计信息
(颜色分布)
       # 打印该区域的颜色统计数据,用于调试
        #print(statistics)
        # 判断该区域是否为红色圆
        # 使用L、A、B通道的众数来判断颜色是否符合红色范围
        if (
           color_threshold[0] < statistics.l_mode() < color_threshold[1] and #
L通道的众数应小于100
           color_threshold[2] < statistics.a_mode() < color_threshold[3] and #</pre>
A调道的众数应小于127、表示偏约
           color_threshold[4] < statistics.b_mode() < color_threshold[5]</pre>
B通道的众数应小于127. 表示偏靠色
       ):
           # 获取当前两心和半径
           x, y, r = c.x(), c.y(), c.r()
           # 如果是第一次检测,更新值
           if prev_x is None or prev_y is None or prev_r is None:
prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r #更新上次的位置值
               img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0)) #绘制图为绿色
               print("第一次检测
                                    First detection: center_x = {}, center_y =
\{\}, radius = \{\}".format(x, y, r))
               circle_center_x = x
               circle_center_y = y
               circle_radius = r
               # 判断位置和半径变化是否大于阈值
               x_change = abs(x - prev_x)#計算这次值和上次值 的绝对值
                y_change = abs(y - prev_y)
               r_change = abs(r - prev_r)
                # 判断变化是否大于最小阈值,并且变化小于最大阈值
               if (
                   (x_change > position_threshold or y_change >
position_threshold or r_change > radius_threshold) and
(x_change <= MAX_CHANGE_THRESHOLD and y_change <=
MAX_CHANGE_THRESHOLD and r_change <= MAX_CHANGE_THRESHOLD)
               ):
prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r
                    img.draw\_circle(x,\ y,\ r,\ color=(192,\ 255,\ 0))
                    # 输出侧心坐标和半径
print("更新检测 Upda
center_y = {}, radius = {}".format(x, y, r))
                                       Updated detection: center_x = {},
                   circle_center_x = x
                    circle_center_y = y
                    circle_radius = r
               else :
                    # 变化小于侧值, 绘制上次的坐标和半径
                    img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
                    print("没有显著变化 No significant change: center x = {}.
center_y = {}, radius = {}".format(prev_x, prev_y, prev_r))
                   circle_center_x = prev_x
circle_center_y = prev_y
                    circle_radius = prev_r
           # 假设网的中心 (c.x(), c.y()) 和半径 c.r()
           # 计算矩形框的大下条束接和索车
```

```
img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
print("投資基本技 No significant change: center_x = \( \) (1), center_y = (1); radius = (1)*.format(prev_x, prev_y, prev_r))
circle_center_y = prev_y
circle_center_y = prev_y
circle_radius = prev_r
rect_x = int(circle_center_y - circle_radius)
rect_y = int(circle_center_y - circle_radius)
rect_m = int(2 * circle_radius)
rect_h = int(3 * circle_radius)
rect_h = int(4 * circle_radius)
rect_h = int(5 * circle_radius)
rec
```

```
prev_x, prev_y, prev_r = x, y, r
                      img.draw_circle(x, y, r, color=(192, 255, 0))
                        输出圆心坐标和半径
                      print("更新检测
                                            Updated detection: center_x = {},
center_y = {}, radius = {}".format(x, y, r))
                      circle_center_x = x
                      circle_center_y = y
                      circle_radius = r
                      # 变化小于阈值, 绘制上次的坐标和半径
                      img.draw_circle(prev_x, prev_y, prev_r, color=(192, 255, 0))
                      print("没有显著变化 No significant change: center_x = {},
center_y = {}, radius = {}".format(prev_x, prev_y, prev_r))
                      circle_center_x = prev_x
                      circle_center_y = prev_y
                      circle_radius = prev_r
             # 假设圆的中心 (c.x(), c.y()) 和半径 c.r()
             # 计算矩形框的左上角坐标和宽高
             # 计算形形成的企工用室幹和最高
rect_x = int(circle_center_x - circle_radius) # 矩形框左上角的 x 坐标
rect_y = int(circle_center_y - circle_radius) # 矩形框左上角的 y 坐标
rect_w = int(2 * circle_radius) # 矩形框的直接
rect_h = int(2 * circle_radius) # 矩形框的直接
             # 将矩形框的四个参数存储到 rect 数组中
             rect = [rect_x, rect_y, rect_w, rect_h]
            box = [rect[0], rect[1], rect[0] + rect[2], rect[1] + rect[3]] # ##
标记框的四个角坐标(左上角和右下
             x, y, w, h = rect[0], rect[1], rect[2], rect[3]# 获取新的矩形框的坐标 识
别成功的时候这个值是识别值的数据赋值
             dx = (x - last\_frame\_x) / Ts# 计算x方向的速度、假设 Ts 为时何步长 <math>dy = (y - last\_frame\_y) / Ts# 计算y方向的速度
             Z = np.array([x, y, w, h, dx, dy]) # 特立側歐內最 Z. 包括位置和速度 x_hat = Kalman_Filter(Z)# 使用卡尔曼滤波器进行状态估计
             last_frame_x, last_frame_y = x, y # 更新上一帧的x, y坐标
             #img.draw_rectangle(last_frame_rect, color = (0, 0, 255))
#img.draw_rectangle(rect, color = (255, 0, 0)) # 用紅色矩形概绘刺目标位置
             last_frame_rect = rect# 更新上一帧的矩形框 识别成功的时候
             last_frame_location = box# 更新上一帧的位置 识别成功的时候
             # 如果不是红色圆形,用白色矩形框标记该区域
             #img.draw_circle(c.x(), c.y(), c.r(), color=(255, 255, 255)) # 白色
```

【14】圆环识别和执行结构

目的最后是控制小车把东西放在圆环中间







```
import sensor, image, time
from ulab import numpy as np
#教程作者:好家伙VCC
#改理之業限9(2) 771027961 作者邮箱: 1930299709@qq.com
#更多軟程8始主页:[好家伙VCC的个人空间-好家伙VCC个人主页-哔哩哔哩視频][https://space.billbili.com/434192043)
#淘宝主页链接:[首页-好家伙VCC-淘宝网](https://shop415231378.taobao.com)
#里多嵌入式手把手教程-尽在好家伙VCC
# 颜色侧值配置 (LAB林式)
color_thresholds = {
   'red': (0, 100, 0, 127, 0, 127), # 拉色的LAS顏色范围
'green': (0, 100, -128, -10, 0, 127), # 颜色的LAS顏色范围
'blue': (0, 100, -128, 127, -128, -10) # 蓝色的LAS顏色范围
HOUGH_THRESHOLD = 2000 # 图形检测的灵敏度,值越高要求边缘越明显
                  # 检测的最小半径
# 检测的最大半径
MIN_RADIUS = 10
# 卡尔曼滤波参数
TS = 1/60
                       # 帧时间(假设帧率为60fps)
sensor.reset() # 順置摄像头
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置像素格式为RGB565
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置分辨率为QQVGA (160x120)
sensor.set_vflip(True) # 垂直翻转图像
```

升降式结构

升降机构中把摄像头安装在升级机构的上端



```
sensor.reset() # 重置摄像头
sensor.set_pixformat(sensor.RGB565) # 设置像素格式为RGB565
sensor.set_framesize(sensor.QQVGA) # 设置分辨率为QQVGA (160x120)
sensor.set_vflip(True) # 垂直顯特图像
sensor.set_hmirror(True) # 水平翻转图像
sensor.set_auto_gain(False) # 美闭自动增益
sensor.set_auto_whitebal(False) # 美闭自动白平衡
clock = time.clock() # 创建时钟对象用于计算帧率
# ****************** 卡尔曼滤波器类 *********
class KalmanFilter:
   def __init__(self, initial_state):
       # 状态转移矩阵
       self.A = np.array([
           [1, 0, 0, 0, TS, 0], # 位置和速度的状态转移
           [0, 1, 0, 0, 0, TS],
           [0, 0, 1, 0, 0, 0],
           [O. O. O. O. 1. O].
           [0, 0, 0, 0, 0, 1]
       1)
       # 观测矩阵
       self,C = np.eye(6) # 单位矩阵。表示状态和观测值直接对应
       self.Q = np.diag([1e-6]*6) # 过程噪声较小
       self.R = np.diag([le-6]*6) # 观测噪声较小
       self.x_hat = initial_state # 初始状态估计值
self.p = np.diag([10]*6) # 初始误差协方差矩阵
   def update(self, Z):
        x_hat_minus = np.dot(self.A, self.x_hat) # 预测状态
       p_minus = np.dot(self.A, np.dot(self.p, self.A.T)) + self.Q # 预测误差协方差
       S = np.dot(self.C, np.dot(p_minus, self.C.T)) + self.R # 计算卡尔曼增益的分母
       S_inv = np.linalg.inv(S + le-4*np.eye(6)) # 计算逆矩阵,加入正则化项避免奇异矩阵
       K = np.dot(np.dot(p_minus, self.C.T), S_inv) # 计算卡尔曼增益
self.x_hat = x_hat_minus + np.dot(K, (Z - np.dot(self.C, x_hat_minus))) # 更新状态估计
        self.p = np.dot((np.eye(6) - np.dot(K, self.C)), p_minus) # 更新误整协方差
       return self.x_hat
# 初始化二个卡尔曼迪波器 (分別村应红、锰、蓝) 
kf_red = KalmanFilter(np.array([80, 60, 30, 30, 2, 2])) # 紅色滤波器的初始状态 
kf_green = KalmanFilter(np.array([80, 60, 30, 30, 2, 2])) # 绿色滤波器的初始状态
kf_blue = KalmanFilter(np.array([80, 60, 30, 30, 2, 2])) # 蓝色滤波器的初始状态
# ****************** 主循环 *************
while True:
   clock.tick() # 记录当前帧的时间
    img = sensor.snapshot().lens_corr(1.8) # 获取图像并校正镜头畸变
   img.draw_circle(80, 60, 5, color=(0, 0, 0), thickness=1) # 黑色小圆环。半径5像素
   for color, threshold in color_thresholds.items():
       blobs = img.find_blobs([threshold], merge=True, margin=10) # 查找当前颜色的区域
       if blobs:
           # 取最大的色块
            largest_blob = max(blobs, key=lambda b: b.area()) # 找到面积最大的当前颜色区域
           # 绘制当前颜色的矩形框
if color == 'red':
               rect_color = (255, 0, 0) # #16
           elif color == 'green':
               rect_color = (0, 255, 0) # 緑色
               rect_color = (0, 0, 255) # 概色
           img.draw_rectangle(largest_blob.rect(), color=rect_color) # 绘制矩形框
           # 第二步: 在当前颜色的区域内检测侧形
            roi = (largest_blob.x(), largest_blob.y(), largest_blob.w(), largest_blob.h()) #定义检测区域
           circles = img.find_circles(
               threshold=HOUGH_THRESHOLD, # 圆形检测的灵敏度
               x_margin=10, # 国心x坐标的误差范围
               y_margin=10, # 国心y坐标的误差范围
r_margin=10, # 半径的误差范围
               r_min=MIN_RADIUS, # 最小半径
r_max=MAX_RADIUS, # 最大半径
               roi=roi # 限制检测区域为当前颜色区域
           if circles:
               # 筛洗同心侧。取半径最大的图(假设最外层是目标)
               valid_circles = []
               for c in circles:
                   # 检查是否在色块中心附近
                   if abs(c.x() - largest_blob.cx()) < 15 and abs(c.y() - largest_blob.cy()) < 15:
                       valid_circles.append(c)
               if valid_circles:
                   target = max(valid_circles, key=lambda c: c.r()) # 找到半径最大的图
                   x, y, r = target.x(), target.y(), target.r() # 获取圆心坐标和半径
                   img.draw_circle(x, y, r, color=(0, 255, 0)) # 绿色枫年
                   # 更新卡尔曼速波器
                   Z = np.array([x, y, 2*r, 2*r, 0, 0]) # 构造观测值: [x, y, w, h, dx, dy]
                      state = kf_red.update(Z) # 更新红色滤波器
                   elif color ==
                                 'green'
                       state = kf_green.update(Z) # 更新绿色滤波器
```

```
else:
    state = kf_blue.update(2) # 更新黃色滤波器

# 绘制預測結果
pred_x = int(state[0]) # 预测的限心x坐标
pred_y = int(state[1]) # 预测的限心y坐标
pred_r = int(state[2]/2) # 预测的器心少坐标
pred_r = int(state[2]/2) # 预测的单径

# 约束侧心在当前颜色的区域内
blob_x, blob_y, blob_w, blob_h = largest_blob.rect() # 获取当前颜色区域的位界
pred_x = max(blob_x, min(blob_x + blob_w, pred_x)) # 约束火禁存正当前颜色区域内
pred_y = max(blob_y, min(blob_y + blob_h, pred_y)) # 约束火禁存正当前颜色区域内
pred_r = min(pred_r, min(blob_w, blob_h) // 2) # 约束火禁存工程过当税颜色区域大小

# 绘制预测的图心和图环
img.draw_cross(pred_x, pred_y, color=rect_color) # 红色、绿色或蛋色十字标记图心
img.draw_circle(pred_x, pred_y, pred_r, color=(255, 255, 0)) # 黄色圆环

# 打印核率
print("FPS:", clock.fps()) # 输出当前帧平
```