

实验 1 基于 OpenCV 的颜色特征识别

实验目的：

通过对图像捕捉和颜色特征提取，了解机器视觉的一般工作流程，掌握 OpenCV 的使用及基本图像处理算法。

实验内容：

1. 图像传感器驱动应用
2. 图像直方图生成
3. 颜色特征设定及目标识别
4. 基于颜色特征的应用扩展

实验设备：以下平台二选一

平台一：树莓派, Linux OS, OpenCV 开发库

平台二：个人计算机, Linux OS, USB 摄像头, OpenCV 开发库

预备知识：

1. 数字图像处理基础
2. C++、python 编程基础

程序文件：

```
pi@raspberrypi ~/test $ ls
common.py  common.pyc  lan.jpg  test.py  video.py  video.pyc
pi@raspberrypi ~/test $
```

其中 video.py 和 common.py 是 opencv 自带的 simple 文件，在 test.py 中会调用这两个文件，lan.jpg 是参考图像文件用于学习目标的颜色特征，.pyc 文件是程序中间生成文件。

实验步骤：

1. 图像传感器驱动应用

将提供的 USB CMOS 型图像传感器连接至树莓派主板上任一 USB 端口，并安装图像传感器驱动程序，能够实时捕获图像帧并显示。

- (1) 如果选择树莓派为实验平台，连接图像传感器至树莓派主板，实验采用图像传感器型号为 JD-202，如图 1 所示；



默认的树莓派主板型号是树莓派第二代，操作系统为 RASPBIAN (2015-05-05)，具体安装方式及相关配置请参考 <http://www.cnblogs.com/abel/p/3441175.html>；

如果选择个人计算机，该步骤可跳过；

- (2) 在摄像头插上以后便可直接使用，无需驱动，可以使用 video.py 测试摄像头。整体连线见下图效果。

测试方式：在当前文件夹路径下执行 ./video.py，如设备正常则生成一个图像窗口并实时显示摄像头画面。



图 1 设备连接

2. 图像直方图生成

了解直方图的概念，理解像素灰度值的概率分布函数，根据提供的 OpenCV 框架，获得直方图结果，并显示当前图像直方图。

实验文件夹下有样本图像 lan.jpg，从该图像上获取颜色概率用于图像颜色目标搜索，并绘制该图像的颜色直方图。



图 2(a) 样本图像

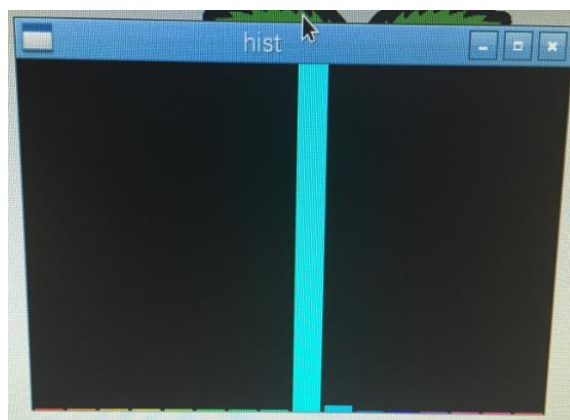


图 2(b) 样本图像直方图

- (1) 为了打开样本图像，首先创建一个窗口对象，在 OpenCV 中通过对窗口命名的方式来创建一个对象，如：

```
cv2.namedWindow('camshift')
if color == 0:
    self.roi = cv2.imread('hong.jpg')
    self.flag = "Hong"
else :
    self.flag = "Lan"
    self.roi = cv2.imread('Lan.jpg')
```

这里，创建了一个窗口，并命名为“camshift”，为后续窗口访问提供资源，程序中 self.flag 为一全局 string 型变量，根据目标颜色取相应数值，如目标颜色为红色时则置 self.flag 为“hong”并读入 hong.jpg，将得到的数据传递给变量 self.roi。

- (2) 计算并显示颜色概率直方图

图像直方图为图像中不同颜色和亮度的像素点的统计分布，横轴为颜色和亮度纵轴为该颜色和亮度下像素点的个数，有一维直方图(针对灰度图像)和二维直方图(针

对彩色图像)。

由于该样本图像已经目标图像都为彩色的，故需要二维直方图，计算直方图的函数为 `cv2.calcHist(images; channels; mask; histSize; ranges; hist; accumulate[]]`，其中

1. `images`: 原图像（图像格式为 `uint8` 或 `float32`）。当传入函数时应该用中括号 `[]` 括起来，例如：`[img]`。
2. `channels`: 同样需要用中括号括起来，它会告诉函数我们要统计那幅图像的直方图。如果输入图像是灰度图，它的值就是 `[0]`；如果是彩色图像的话，传入的参数可以是 `[0]`, `[1]`, `[2]` 它们分别对应着通道 `B`, `G`, `R`。
3. `mask`: 掩模图像。要统计整幅图像的直方图就把它设为 `None`。但是如果你想统计图像某一部分的直方图的话，你就需要制作一个掩模图像，并使用它。
4. `histSize`: `BIN` 也就是像素某一灰度值范围内的像素点数目。也应该用中括号括起来，例如：`[256]`。
5. `ranges`: 像素值范围，通常为 `[0, 256]`；

注意参数最后 `accumulate[]` 表示 `channel`、`range` 和 `histSize` 可以通过中括号写入两个数值，以此来表示两个不同颜色通道。

实验中采用彩色图像，因此要考虑每个像素的颜色（Hue）和饱和度（Saturation），需要将图像的颜色空间从 `BGR` 转换到 `HSV`，根据 `S`、`V` 这两个要素绘制 2D 直方图，相应地，`calcHist()` 函数的参数也要有两个通道的表示，例如：

- `channels=[0, 1]` 因为我们需要同时处理 `H` 和 `S` 两个通道。
- `bins=[180, 256]` `H` 通道为 180，`S` 通道为 256。
- `range=[0, 180, 0, 256]` `H` 的取值范围在 0 到 180，`S` 的取值范围在 0 到 256。

示例代码为： `channels` 只有一个参数？ 像素颜色取值只到 180？

```
hsv_roi = cv2.cvtColor(roi, cv2.COLOR_BGR2HSV)
mask_roi = cv2.inRange(hsv_roi, np.array((0., 60., 32.)), np.array((180., 255., 255.)))

hist = cv2.calcHist([hsv_roi], [0], mask_roi, [16], [0, 180])
cv2.normalize(hist, hist, 0, 255, cv2.NORM_MINMAX);
self.hist = hist.reshape(-1)
self.show_hist()
```

代码中引用了掩膜来进行图像区域限定，变量为 `mask_roi`，`np.array(0,60,32.)` 表示，

统计好的直方图进行显示时，先定义每个颜色范围的像素点个数，然后通过矩形表示该像素点总数数值，最后生成一个显示窗口，显示矩形图像，`self.show_hist()` 代码如下：

```
def show_hist(self):
    bin_count = self.hist.shape[0]
    bin_w = 24
    img = np.zeros((256, bin_count*bin_w, 3), np.uint8)
    for i in xrange(bin_count):
        h = int(self.hist[i])
        cv2.rectangle(img, (i*bin_w+2, 255), ((i+1)*bin_w-2, 255-h), (int(180.0*i/bin_count), 255, 255), -1)
    img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_HSV2BGR)
    cv2.imshow('hist', img)
```

3. 颜色特征设定及目标识别

(1) 通过 `self.cam.read()` 读取视频帧

```
while True:
    for frame in self.cam.capture_continuous(self.rCa, format='bgr', use_video_port=True):
        ret, self.frame = self.cam.read()
        self.frame = frame.array
        vis = self.frame.copy()
        vis = copy.deepcopy(self.frame)
        hsv = cv2.cvtColor(self.frame, cv2.COLOR_BGR2HSV)
        mask = cv2.inRange(hsv, np.array((0., 60., 32.)), np.array((180., 255., 255.)))
```

(2) 通过参考图片颜色概率的反向投影函数在视频帧中找到目标颜色，通过 `camshift` 函数得到目标颜色在帧中的坐标信息并存入 `track_box`，持续跟踪该物体。

```
prob = cv2.calcBackProject([hsv], [0], self.hist, [0, 180], 1)
prob &= mask
term_crit = ( cv2.TERM_CRITERIA_EPS | cv2.TERM_CRITERIA_COUNT, 10, 1 )
track_box, self.track_window = cv2.CamShift(prob, self.track_window, term_crit)
```

(3) 通过 `cv2.ellipse` 画椭圆将图中的目标物体标识出来，参数中 `track_box` 为目标颜色坐标值，(0,0,255)选择 BGR 模式中的红色，2 为椭圆线圈像素宽度。

```
cv2.ellipse(vis, track_box, (0, 0, 255), 2)
```



(4) 当目标物体变得太远或移出画面时，`track_box` 值将无法计算，判断 `track_box` 数值小于 1 时，需要重置算法，重新搜索并跟踪。

```
if track_box[1][1] <= 1:
    self.tracking_state = 0
    self.start()
```

当 `track_box` 范围小于一个阈值时，便把跟踪状态置为 0，重新 `start`，即给 `track_box` 重新赋值为整个图像范围，从新的范围开始搜索。

4. 基于颜色特征的应用扩展

在前 3 步的基础上，尝试修改样本图像，或者修改代码，进一步地进行机器视觉处理，如识别红色、绿色或橙色特征区域等。

实验报告

1. 用自己的话给出上述各步骤所调用函数 API 的原理理解，代码分析和实验结果；
 2. 回答问题：(1)什么是图像的直方图？ (2) HSV 空间通过哪几个维度表达颜色分布？
- 文档以 word 形式提交，以“**学号_姓名_Lab1**”格式命名，每人一份，提交至教辅系统。