



哈爾濱工業大學(深圳)

HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

机器视觉基础实践



授课人：刘改霞



办公地址：K103



课程概述



学时 8学时

上课地点 实训楼K217

最多容纳人数 16人

课程内容

基于OpenCV的视觉识别基础

任务一：不同颜色小球识别

RoboMaster EP运动控制

任务二：不同颜色小球跟踪追随





考核方式

考核环节	考核内容及评价细则	所占分值
工程认知	项目报告	15%
工程素养	1. 考勤 2. 5S管理规范（整理、整顿、清扫、清洁和素养）执行情况	15%
工程技能	根据课堂任务完成程度给出	30%
工程综合	/	/
工程创新	/	/



哈爾濱工業大學(深圳)

HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

机器视觉基础实践

第一讲:基于OpenCV的视觉识别基础



授课人: 刘改霞



办公地址: K103



识别特定颜色的小球



图像获取

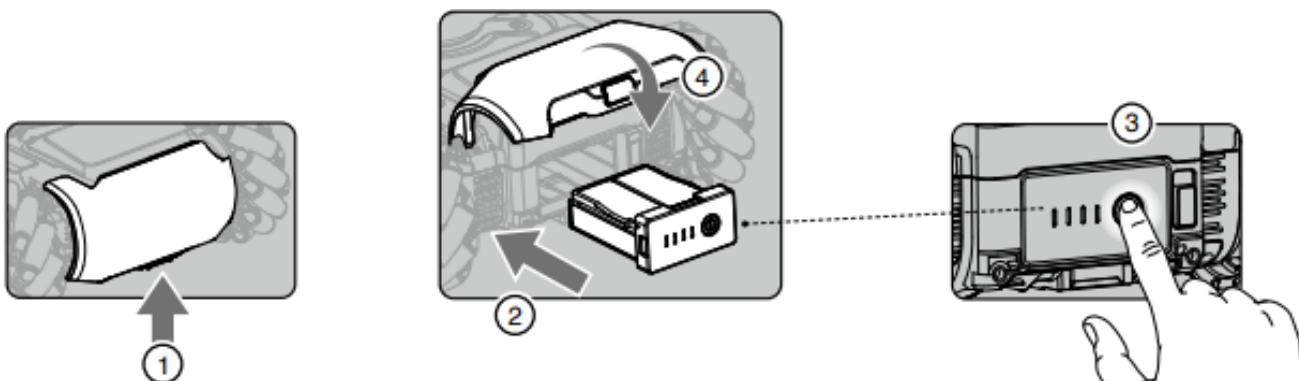
颜色识别

特征筛选



如何获取图像？

1. 开启Robomaster机器人



2. 建立Robomaster机器人和智能设备的连接（支持wifi直连（推荐）、wifi组网、USB直连三种模式）

- 开启机器人电源，切换智能中控的连接模式开关至直连模式
- 打开电脑的无线网络访问列表，选择位于机身智能中控贴纸上对应的WiFi名称，输入8位密码，选择连接



图像获取



如何获取图像？

3. 通过Robomaster SDK调用相机模块获取视频流及图像

```
from robomaster import robot
import cv2
```

从第三方robomaster模块中引入robot类或函数

引入第三方opencv模块

```
if __name__ == '__main__':
```

创建Robot类的实例对象

```
    ep_robot = robot.Robot()
```

```
    ep_robot.initialize(conn_type="ap")
```

初始化机器人，conn_type指定机器人连接模式，ap表示WiFi直连模式，sta表示wifi组网模式，rndis使用USB连接

```
    ep_camera = ep_robot.camera
```

获取camera模块对象

```
    # 每次获取最新的1帧图像显示，并停留1秒
```

```
    ep_camera.start_video_stream(display=False, resolution='360p')
```

```
    for i in range(0, 200):
```

循环读取200帧图像数据

```
        img = ep_camera.read_cv2_image()
```

```
        cv2.imshow("Robot", img)
```

调用opencv中imshow方法在“Robot”窗口中显示图像

```
        cv2.waitKey(1)
```

调用opencv中waitKey刷新图像显示，参数为延迟时间ms

```
    cv2.destroyAllWindows()
```

销毁所有窗口

```
    ep_camera.stop_video_stream()
```

停止获取视频流

```
    ep_robot.close()
```

释放机器人对象相关资源

Robomaster SDK安装及相关说明：

https://robomaster-dev.readthedocs.io/zh_CN/latest/python_sdk/installs.html#sdk-windows

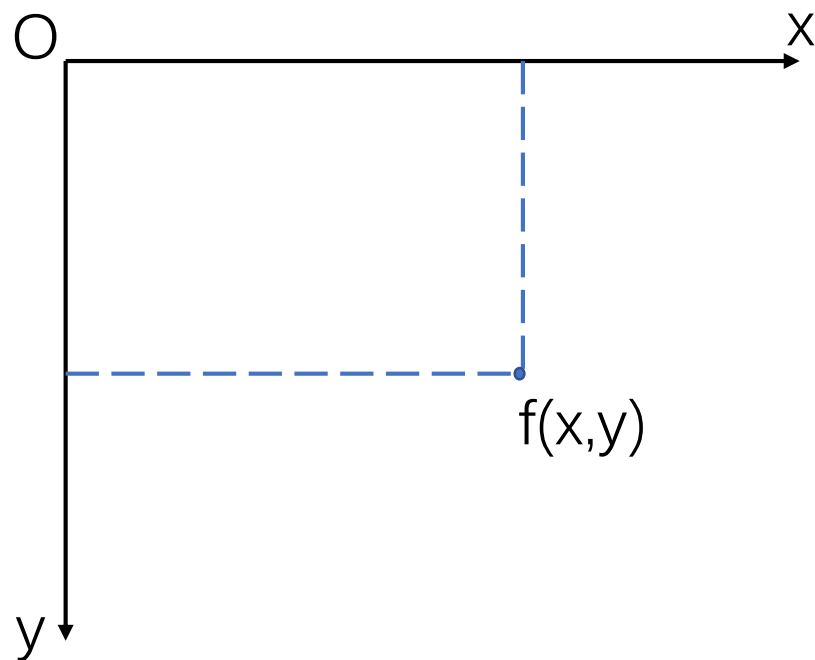
Robomaster SDK例程：

<https://github.com/dji-sdk/RoboMaster-SDK/tree/master/examples>

开始获取视频流，display参数指定是否显示获取到的视频流，resolution参数指定视频的尺寸大小，支持360p, 540p, 720p。

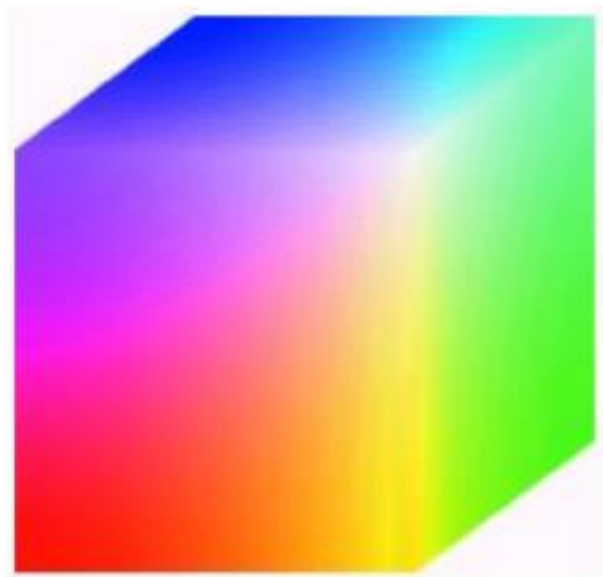


数字图像





彩色图像——RGB颜色空间



色彩是人的眼睛对于不同频率的光线的不同感受，色彩既是客观存在的（不同频率的光）又是主观感知的，有认识差异。

RGB颜色空间： **R** (Red: 红)、 **G** (Green: 绿)、 **B** (Blue: 蓝) 三种基本色为基础，进行不同程度的叠加，产生丰富而广泛的颜色，所以俗称三基色模式。

- 从RGB值中很难知道该颜色大致属性。
- RGB颜色空间中R、G、B三个值是高度相关的（ $B-R: 0.78$, $R-G: 0.98$, $G-B: 0.94$ ）这些高相关性的存在，对图像中的颜色处理形成了挑战。



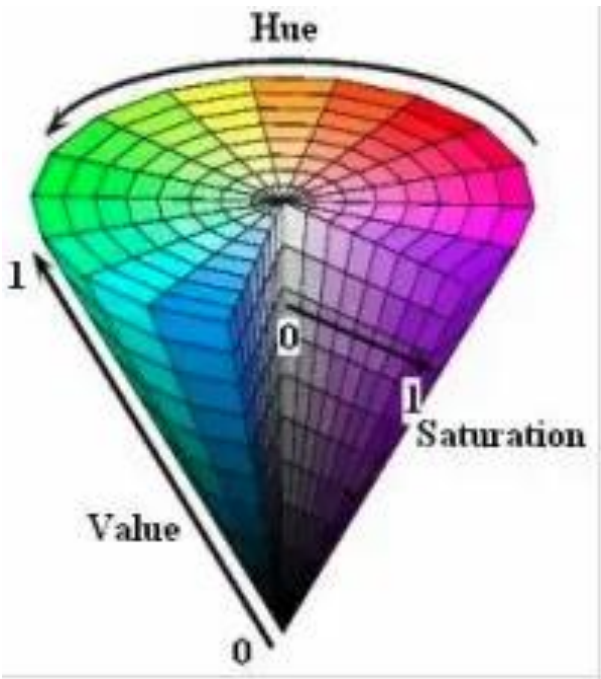
彩色图像——HSV颜色空间

Hue——色调，表示色彩信息，即所处的光谱颜色的位置。

Saturation——饱和度，表示所选颜色的纯度和该颜色做大纯度之间的比例

Value——明度，表示色彩的明亮度

HSV将明亮度信息从彩色中分解出来，而色调和饱和度与人类感知是相对应的，HSV比RGB模型更接近人们对色彩的感知，在处理颜色识别时应用较多。



	黑	灰	白	红		橙	黄	绿	青	蓝	紫
Hmin	0	0	0	0	156	11	26	35	78	100	125
Hmax	180	180	180	10	180	25	34	77	99	124	155
Smin	0	0	0	43		43	43	43	43	43	43
Smax	255	43	30	255		255	255	255	255	255	255
Vmin	0	46	221	46		46	46	46	46	46	46
Vmax	46	220	255	255		255	255	255	255	255	255



彩色图像——颜色空间的转换

`cv2.cvtColor(src, code)`

`src`: 需要处理的图像

`code`: 颜色空间的转换方式, 如`COLOR_BGR2HSV`、`COLOR_BGR2GRAY`

函数返回处理完后所得到的hsv图像

课堂小任务

2. 将机器人获取到的bgr图像转换成hsv图像并显示在窗口
(窗口可命名为hsv) 中

RGB to HSV conversion formula

The R, G, B values are divided by 255 to change the range from 0..255 to 0..1:

$$R' = R/255$$

$$G' = G/255$$

$$B' = B/255$$

$$C_{max} = \max(R', G', B')$$

$$C_{min} = \min(R', G', B')$$

$$\Delta = C_{max} - C_{min}$$

Hue calculation:

$$H = \begin{cases} 0^\circ & \Delta = 0 \\ 60^\circ \times \left(\frac{G' - B'}{\Delta} \bmod 6 \right) & , C_{max} = R' \\ 60^\circ \times \left(\frac{B' - R'}{\Delta} + 2 \right) & , C_{max} = G' \\ 60^\circ \times \left(\frac{R' - G'}{\Delta} + 4 \right) & , C_{max} = B' \end{cases}$$

Saturation calculation:

$$S = \begin{cases} 0 & , C_{max} = 0 \\ \frac{\Delta}{C_{max}} & , C_{max} \neq 0 \end{cases}$$

Value calculation:

$$V = C_{max}$$



彩色图像分割

`cv2.inRange(src, lowerb, upperb)`

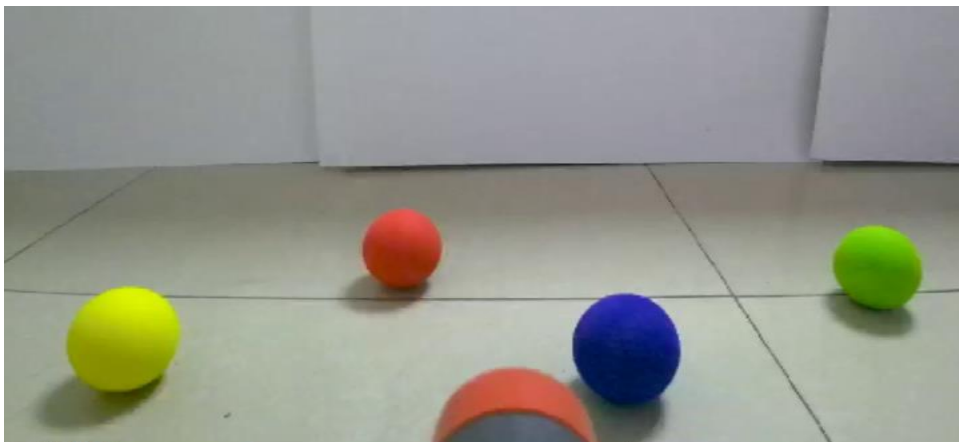
检查数组元素是否在另外两个数组元素值之间, 返回处理完后得到的二值图像

彩色图像某个像素点各通道的值都位于lowerb和upperb相应通道所对应的值之间时, 该像素点的输出值将被置为255, 否则将被置为0

src: 输入要处理的图像, 可以为单通道或多通道

lowerb: 下边界数组或标量, 如 (lower_h, lower_s, lower_v)

upperb: 上边界数组或标量, 如 (upper_h, upper_s, upper_v)





课堂小任务

3. 运行基于RGB颜色模型进行图像分割的示例程序**bgr_segmentation.py**, 编写基于HSV颜色模型进行图像分割程序, 比较基于RGB与基于HSV进行图像分割的效果, 获取目标颜色HSV阈值, 并进行记录

(包括: 红色——[lower_h, lower_s, lower_v], [upper_h, upper_s, upper_v]

绿色——[lower_h, lower_s, lower_v], [upper_h, upper_s, upper_v]

蓝色——[lower_h, lower_s, lower_v], [upper_h, upper_s, upper_v]

黄色——[lower_h, lower_s, lower_v], [upper_h, upper_s, upper_v])

4. 通过Robomaster SDK调用相机模块获取视频流, 根据所得到的目标颜色HSV阈值, 对视频流中图像帧进行处理获得二值图, 并将其显示在窗口中, 二值图中感兴趣小球应显示为白色, 其他不感兴趣区域应显示为黑色。



课堂小任务

4. 通过Robomaster SDK调用相机模块获取视频流，根据所得到的目标颜色HSV阈值，对视频流中图像帧进行处理获得二值图，并将其显示在窗口中，二值图中感兴趣小球应显示为白色，其他不感兴趣区域应显示为黑色。

```
img_binary = cv2.inRange(img_hsv, (lower_h, lower_s, lower_v), (upper_h, upper_s, upper_v))
```



颜色识别



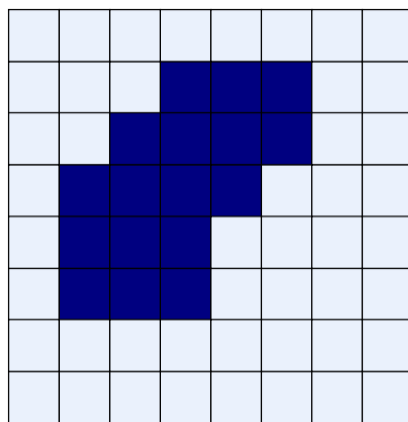
形态学常用的方法有膨胀、腐蚀、开运算、闭运算等，大多以膨胀和腐蚀为基础操作

膨胀：目标像素的值替换为结构元素覆盖区域的局部最大值，可使二值图中非零区域（白色区域）扩张，同时填充凹面

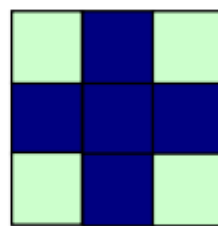
腐蚀：目标像素的值替换为结构元素覆盖区域的局部最小值，可使二值图中非零区域（白色区域）缩减，同时消除突起

开运算：先将图像进行腐蚀，然后对腐蚀的结果进行膨胀，可用于去除孤立的小点、毛刺等

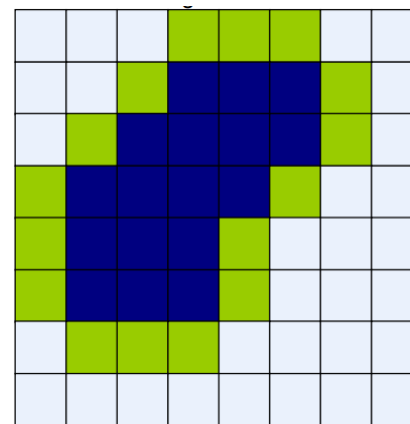
闭运算：先将图像进行膨胀，然后对膨胀的结果进行腐蚀，可用于填平小孔、弥合缝隙



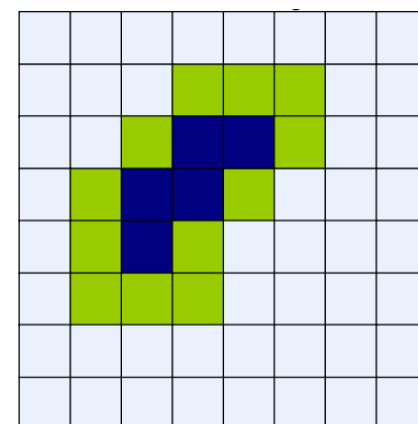
原图像



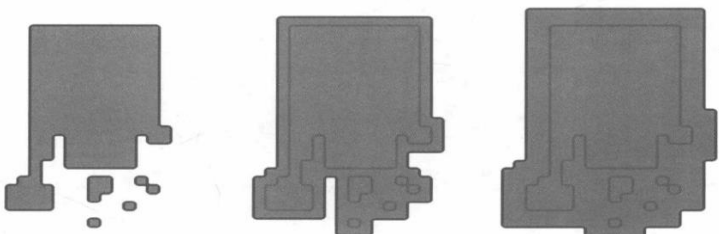
结构元素



膨胀运算



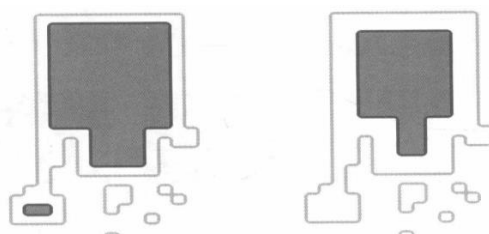
腐蚀运算



原图

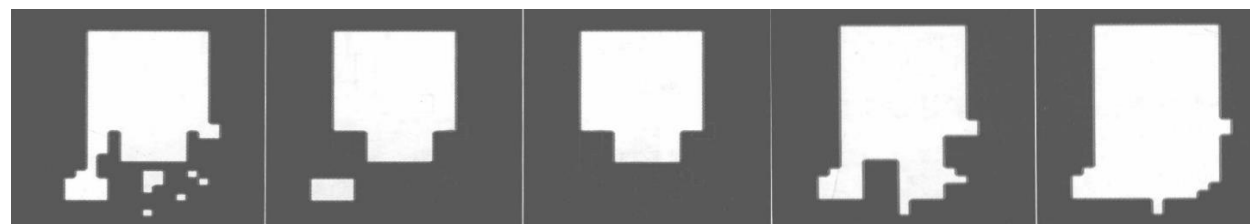
膨胀

二次膨胀



腐蚀

二次腐蚀



源图像

开运算

二次开运算

闭运算

二次闭运算



Opencv通用形态学函数：

`cv2.morphologyEx(src, op, kernel, ...)`

`src`: 待处理的原图像

`op`: 形态操作类型, 有 `MORPH_ERODE` (腐蚀), `MORPH_DILATE` (膨胀), `MORPH_OPEN` (开运算), `MORPH_CLOSE` (闭运算) 等

`Kernel`: 结构元素

`Iterations`: 执行次数

返回经过形态学处理之后的图像

```
kernel = np.ones((3,3), np.uint8) # 定义3*3全1结构元素
```

```
# 调用通用形态学处理函数morphologyEx对二值图进行处理, 返回形态处理后得到的二值图
```

```
# op可取cv2.MORPH_ERODE(腐蚀), cv2.MORPH_DILATE(膨胀), cv2.MORPH_OPEN(开运算), cv2.MORPH_CLOSE(闭运算)
```

```
closing = cv2.morphologyEx(hsv_divide_Binary, op=cv2.MORPH_CLOSE, kernel=kernel, iterations=2)
```




课堂小任务

5. 利用形态学处理方法对经阈值分割后获取到的二值图像进行腐蚀、膨胀、开运算、闭运算等形态运算操作，仔细观察输出图像变化，分析膨胀、腐蚀、开运算、闭运算等形态学操作对图像造成的影响。

并通过合适的形态学操作，去除背景中的孤立点、毛刺等，并填充目标物体区域内的空洞，方便后续对目标物体区域的定位。



轮廓特征

轮廓可以简单地认为是连续的点（沿边界）连在一起的曲线。轮廓在形状分析和物体检测中比较有用。

查找轮廓：`cv.findContours(image, mode, method, ...)`

image: 待处理的图像，二值图像

mode: 图像检索模式，**RETR_EXTERNAL**—只检测外轮廓，**RETR_LIST**—检测的轮廓不建立等级关系，**RETR_CCOMP**—建立两个等级的轮廓，上面一层为外边界，里面一层为内孔的边界信息，**RETR_TREE**—建立一个等级树结构的轮廓

method: 轮廓近似方法，**CHAIN_APPROX_NONE**—存储所有边界点，**CHAIN_APPROX_SIMPLE**: 压缩水平、垂直、对角线方向，只保留端点，这一操作将大大减少返回的点数

返回**counters**, **hierarchy** 其中**counters**为检测到的轮廓数组，其中每一个轮廓都是由点的数组组成，**hierarchy**为各轮廓之间的层级关系

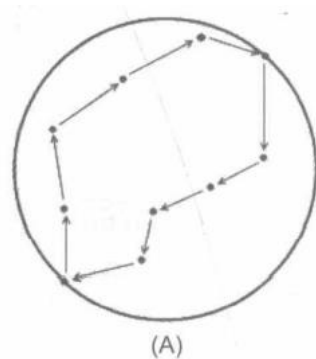
轮廓特征:

`cv2.contourArea(points)` -> **retval** 轮廓的面积

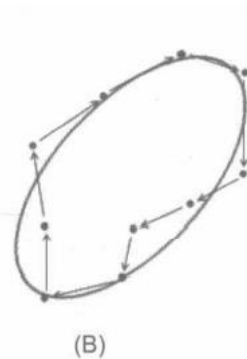
`cv2.arcLength(points, closed)` -> **retval** 轮廓的周长

`cv2.minEnclosingCircle(points)` -> **center**, **radius** 轮廓最小外包圆

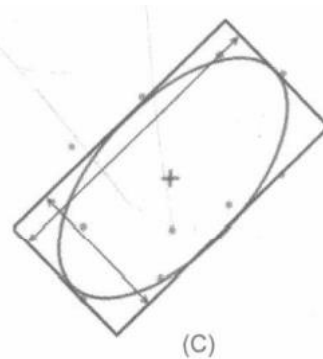
`cv2.fitEllipse(points)` -> **center**, **size**, **angle** 对轮廓进行椭圆拟合



10个点的最小外包圆



最佳拟合椭圆



拟合椭圆返回参数示例

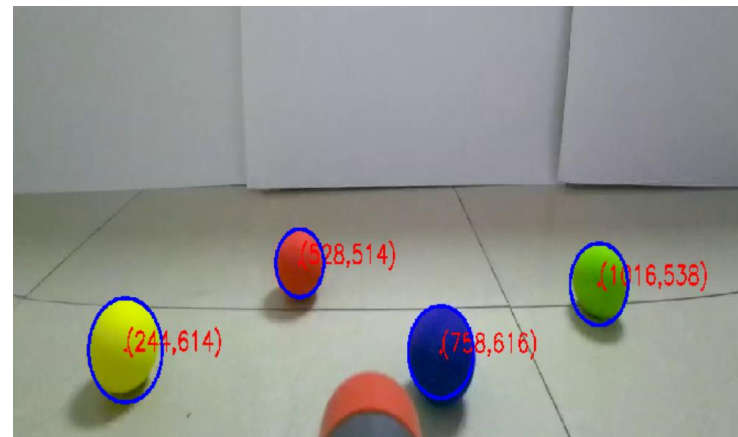


课堂小任务

6. 在课堂小任务5获得的二值图中进行轮廓查找，通过轮廓特征筛选，如轮廓面积、轮廓周长、轮廓最小外包圆、拟合椭圆特征等，对目标小球位置进行定位，输出得到目标小球中心点位置信息。

二值图的轮廓查找及绘制可参考如下代码：

```
# 在二值图中查找轮廓
contours, hierarchy = cv2.findContours(morphology_img, cv2.RETR_EXTERNAL, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
for idx, contour in enumerate(contours): # 遍历查找到的轮廓
    area = cv2.contourArea(contours[idx]) # 计算每个轮廓的面积
    box = center_idx, size_idx, angle_idx = cv2.fitEllipse(contours[idx]) # 对每个轮廓进行椭圆拟合
    # 如果拟合到的椭圆长轴短轴比小于1.3，则认为是圆形
    if max(size_idx[0], size_idx[1]) < min(size_idx[0], size_idx[1]) * 1.3:
        center_idx = np.uint16(center_idx) # 转化为整型
        size_idx = np.uint16(size_idx) # 转化为整型
        cv2.drawContours(img_bgr, contours, idx, (0, 0, 255), 3) # 绘制检测到的且符合条件的轮廓
        cv2.ellipse(img_bgr, box, (255, 0, 0), 2) # 在img_bgr中画出拟合得到的椭圆，颜色为(255, 0, 0)，线粗为2
        cv2.circle(img_bgr, center_idx, 1, (0, 0, 255), 3) # 在img_bgr中画出检测到的圆形圆心，颜色为(0, 0, 255)，线粗为2
        # 在img_bgr图像中center_idx位置添加字符串 '%d, %d' % center_idx—为格式化输出字符串，
        # 字体为cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX，颜色为(0, 0, 255)，线粗为2
        cv2.putText(img_bgr, '%d, %d' % (center_idx[0], center_idx[1]), center_idx, cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 1, (0, 0, 255), 2)
        diameter = np.mean(size_idx) # 设置圆形直径为椭圆长轴短轴均值
        print(diameter) # 打印检测到的圆形直径
```





课堂任务



编写程序,通过Robomaster EP摄像头获取视频流,实现对相机视野范围内特定颜色的小球的实时检测

要求及说明:

1. 提供红色、黄色、蓝色、绿色四种颜色的小球, 每组成员可任选一种或多种颜色的小球进行实验
2. 在视频流中实时显示检测到的小球轮廓
3. 若相机视野范围内有多个指定颜色的小球, 要求只检测距离机器人最近的一个指定颜色小球



哈爾濱工業大學(深圳)

HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

机器视觉基础实践

第二讲：Robomaster EP控制



授课人：刘改霞



办公地址：K103



底盘



云台



机械臂及机械爪



➤ 底盘速度控制（即时动作）

`ep_chassis = ep_robot.chassis`

`ep_chassis.drive_speed(x, y, z, timeout)` #设置底盘速度，立即生效

`x`: `float[-3.5, 3.5]`, 指定x轴向运动速度，`x`正时，前进，`x`负时，后退

`y`: `float[-3.5, 3.5]`, 指定y轴向运动速度，`y`正时，右移，`y`负时，左移

`z`: `float[-600, 600]`, 指定z轴向运动速度即旋转速度，`y`正时，右旋，`y`负时，左旋

`Timeout`: `float[0, inf]`, 超过指定时间内未收到脉轮转速指令，主动控制机器人停止，单位s



➤ 底盘距离控制（任务动作）

`ep_chassis.move(x, y, z, xy_speed, z_speed).wait_for_completed()` #控制底盘运动到指定位置，坐标轴原点为当前位置

`X`: `float[-5, 5]`, x轴向运动距离，单位m

`Y`: `float[-5, 5]`, y轴向运动距离，单位m

`z`: `float[-1800, 1800]`, z轴向旋转角度，单位°

`Xy_speed`: `float[0.5, 2]`, xy轴向运动速度，单位m/s

`Z_speed`: `float[10, 540]`, z轴向旋转速度，单位°/s

调用该方法，程序会阻塞在该语句，直至动作执行完毕或执行超时



严禁全速冲撞硬度较大的物体，如墙壁等。



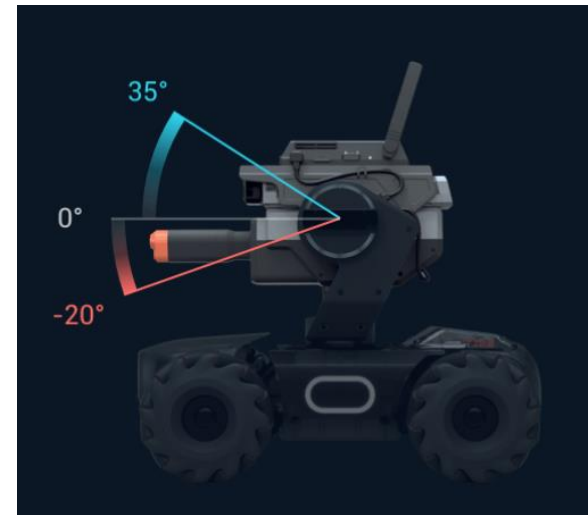
➤ 云台速度控制（即时动作）

```
ep_gimbal = ep_robot.gimbal
```

```
ep_gimbal.drive_speed(pitch_speed, yaw_speed) #设置云台转动速度，立即生效
```

pitch_speed : float[-360, 360], 指定云台俯仰轴向运动速度°/s，正时，上仰，x负时，下俯

yaw_speed : float [-360, 360], 指定云台航向轴向运动速度°/s，正时，右转，y负时，左转



➤ 云台距离控制（任务动作）

```
ep_gimbal.moveto(pitch=0, yaw=0, pitch_speed=30, yaw_speed=30).wait_for_completed() #控制云台运动到指定位置，坐标轴原点为上电位置
```

pitch: float: [-25, 30], pitch 轴角度，单位°，正时，上仰，x负时，下俯

yaw: float: [-250, 250], yaw 轴角度，单位°，正时，右转，y负时，左转

pitch_speed: float: [0, 540], pitch 轴运动速度，单位°/s

yaw_speed: float: [0, 540], yaw 轴运动速度，单位°/s

调用该方法，程序会阻塞在该语句，直至动作执行完毕或执行超时



➤ 设置整机运动模式

`ep_robot.set_robot_mode(mode)`

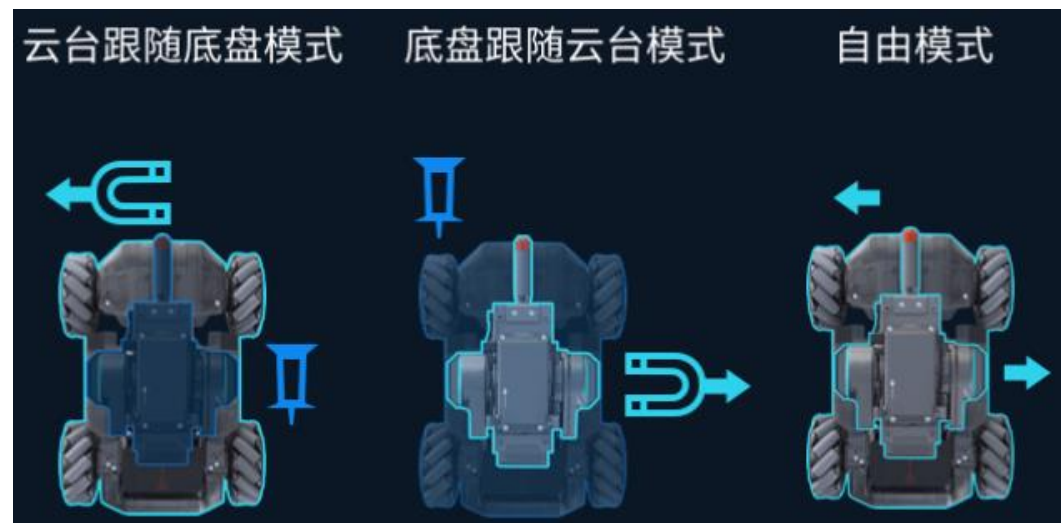
可选模式有：

自由模式（FREE）：云台和底盘运动分离，互不影响

云台跟随底盘模式（CHASSIS_LEAD）：云台始终跟随底盘沿航向轴旋转

底盘跟随云台模式（GIMBAL_LEAD）：底盘跟随云台绕航向轴旋转

如：`ep_robot.set_robot_mode(mode= 'CHASSIS_LEAD')`



课堂小任务1:

编写程序，控制机器人进行跳舞，舞姿自定义

要求：需使用到前面介绍的所有接口

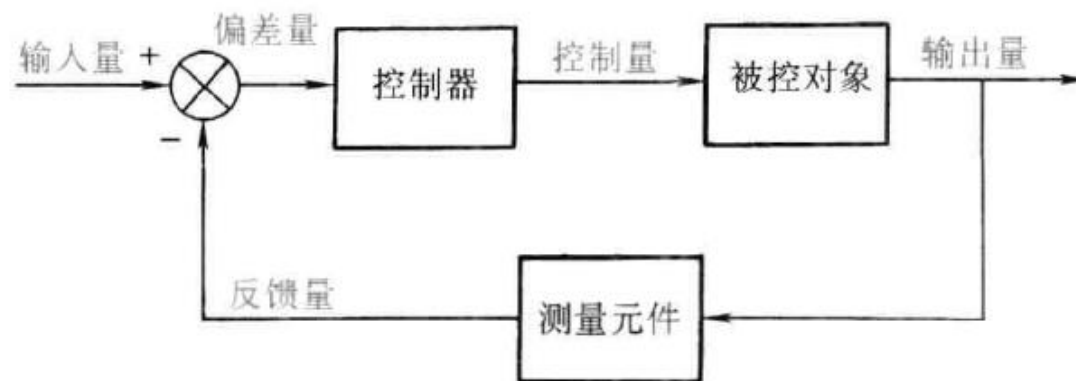


所谓控制就是通过施加适当的输入，使被控对象中可变的物理量按照希望的方式保持或加以改变，以此来得到期望的输出。

- 被控对象：需要被控制的客观对象
- 被控量：被控对象中可变的属性或物理量
- 期望值：被控量的期望值

➤ 闭环控制

将检测出来的输出量送回到系统的输入端，并与输入信号比较的过程称为反馈。输入信号与反馈信号之差，称为偏差信号，偏差信号作用于控制器上，控制器对偏差信号进行某种运算，产生一个控制作用，使系统的输出量趋于给定的数值。闭环控制的实质，就是利用负反馈的作用来减小系统的误差。



闭环控制系统



特定颜色小球跟随

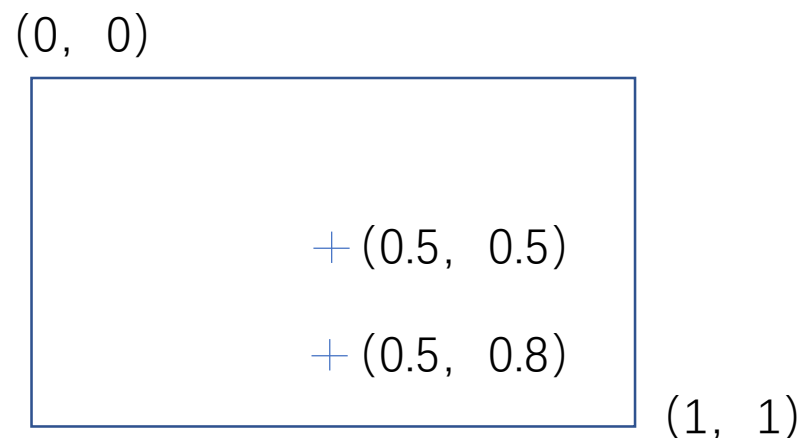


控制底盘跟随小球方法尝试：

被控对象：底盘

被控量：底盘x以及y轴向运动速度 或 底盘x以及z轴向运动速度

期望值：根据实际情况进行确定（如（0.5，0.8））



- ① 图片归一化， $x = x/img_width$ ， $y=y/img_height$ ，其中- ② 获取小球中心坐标（x，y）
- ③ 为了让小球中心（x,y）靠近期望值，如（0.5，0.8），需控制底盘左右移动及前后移动
- ④ 将小球中心横坐标与期望值的偏差（ $x-0.5$ ）转换为对底盘横向移动速度的控制量，当小球位于期望位置的左侧时，（ $x-0.5$ ）为负值，底盘左移，当小球位于期望位置的右侧时，（ $x-0.5$ ）为正值，底盘右移，且偏差越大，移动速度越大，偏差越小，移动速度越小，偏差为零，速度为零，不再进行移动，符合期望。同样的，可将小球中心纵坐标与期望值的偏差（ $y-0.8$ ）转换为对底盘纵向移动速度的控制量。
- ⑤实际上，即使小球位于视野边缘，控制量最大才为0.5，控制量太小，移动速度太慢，为了加快反应速度，可给控制量乘上一个系数Kp进行成比例放大，如， $Kpx * (x-0.5)$ ， $Kpy * (0.8-y)$ ，调整Kpx，Kpy值，值到底盘跟随效果较好。



特定颜色小球跟随



课堂任务：

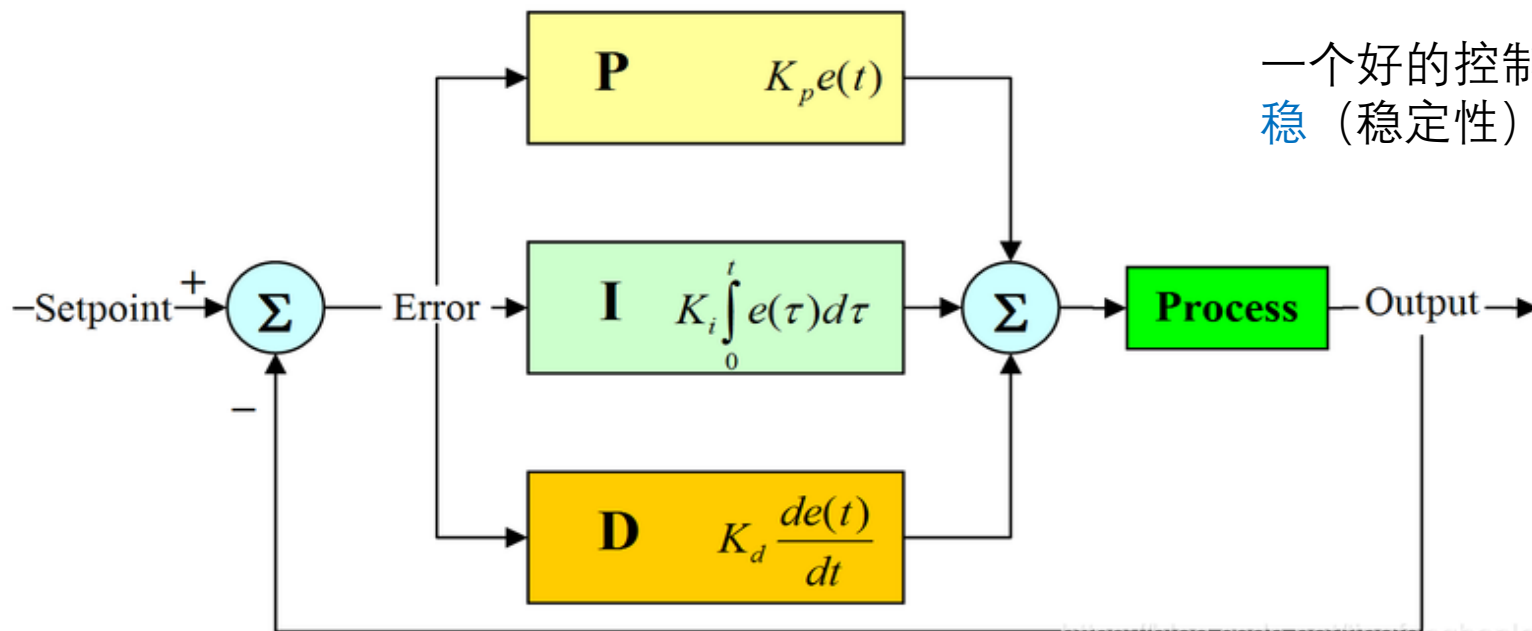
基于上节课实现的Robomaster EP对相机视野范围内特定颜色小球的实时检测功能，利用所讲控制方法（比例控制）控制底盘或云台实现对特定颜色小球跟踪追随。



PID控制



PID控制是最早发展起来的控制策略之一，它结构简单、稳定性好、工作可靠、调整方便，成为工业控制领域应用最为广泛的核心控制器和控制技术。



一个好的控制系统具备的三个基本特征：
稳（稳定性）、快（快速性）、准（准确性）

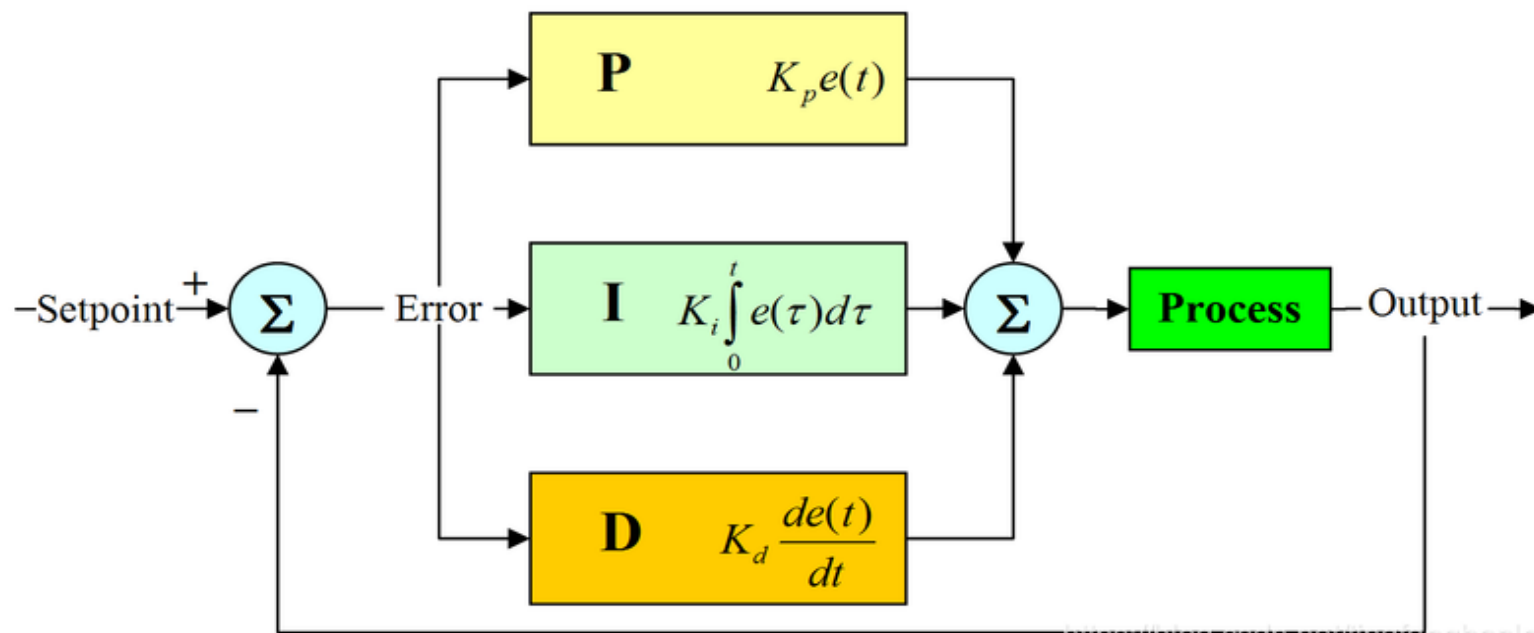
比例：控制器输入信号的当前状态——快速作用于输出

积分：控制器输入信号的历史变换——消除过去的累积误差

微分：控制器输入信号的未来变化趋势——具有超前控制作用



PID控制



$$u(t) = K_p e(t) + K_i \int e(t) dt + K_d \frac{de(t)}{dt}$$

数字化

$$u(k) = K_p e(k) + K_i \sum_{j=0}^k e(j) + K_d [e(k) - e(k-1)]$$

位置式PID

$$\Delta u(k) = u(k) - u(k-1) = K_p [e(k) - e(k-1)] + K_i e(k) + K_d [e(k) - 2e(k-1) + e(k-2)]$$

$$u(k) = u(k-1) + K_p [e(k) - e(k-1)] + K_i e(k) + K_d [e(k) - 2e(k-1) + e(k-2)]$$

增量式PID



□ 比例系数 K_p 对系统性能的影响:

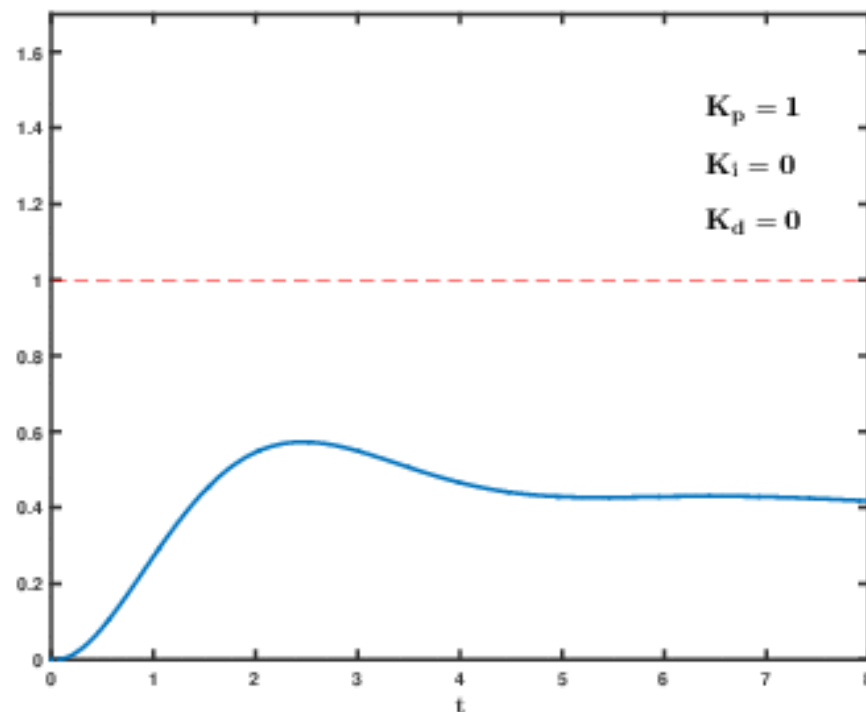
- 对系统静态性能的影响: 在系统稳定的情况下, K_p 增加, 系统稳态误差将减小, 可调高控制精度。
- 对系统动态性能的影响: K_p 增加, 系统响应加快; 如果 K_p 偏大, 振荡次数增多, 调节时间加长, 如果 K_p 过大, 系统趋于不稳定。

□ 积分系数 K_i 对系统性能的影响

- 对系统静态性能的影响: K_i 增大, 积分作用加强, 有利于消除静差, 如果 K_i 太小, 系统将不能消除静差。
- 对系统动态性能的影响: K_i 减小, 削弱积分作用, 有利于减小超调量, 克服震荡; 如果 K_i 太大, 将导致超调量过大, 甚至产生震荡, 系统将不稳定。

□ 微分系统 K_d 对系统性能的影响

- K_d 增加, 系统响应加快, 超调量减小, 增加系统的稳定性, 但系统对干扰的敏感性增加, 对干扰的抑制能力减弱。





□ PID参数整定——找出一组最佳 K_p 、 K_i 、 K_d 调节参数

试凑法

——根据PID各个参数变化对系统性能的影响，按照先比例、后积分、再微分的步骤进行整定

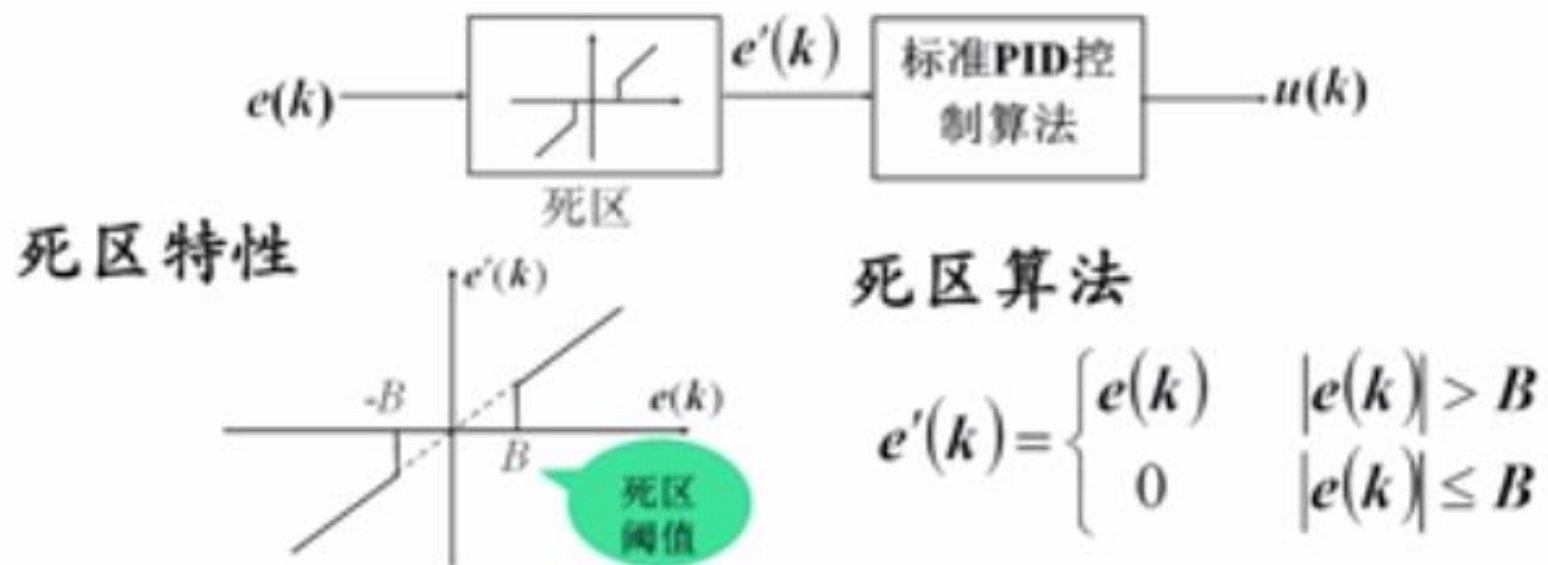
- 只采用比例控制， K_p 由小变大，若响应时间、超调、静差已达到要求，只采用比例调节即可；
- 若静差不满足要求，则加入积分控制，将 K_p 减小，例如取 $0.8K_p$ 代替 K_p ， K_i 由小变大，反复修改 K_p 和 K_i 值，力争在消除静差的前提下，得到满意的控制效果
- 若动态性能不满足设计要求（超调量过大或调节时间过长），则加入微分控制， K_d 由小到大，同时改变 K_p 和 K_i 的值，直到得到满意的控制效果。



PID控制



带死区的PID控制算法



死区阈值：

按照控制系统的控制精度要求来设计，根据控制精度，达到控制精度后，进入死区，控制器输出保持状态

适可而止



特定颜色小球跟随



课堂小任务3:

编写PID控制算法，对PID参数进行整定，实现底盘或云台对指定颜色小球的跟踪追随。



PID控制

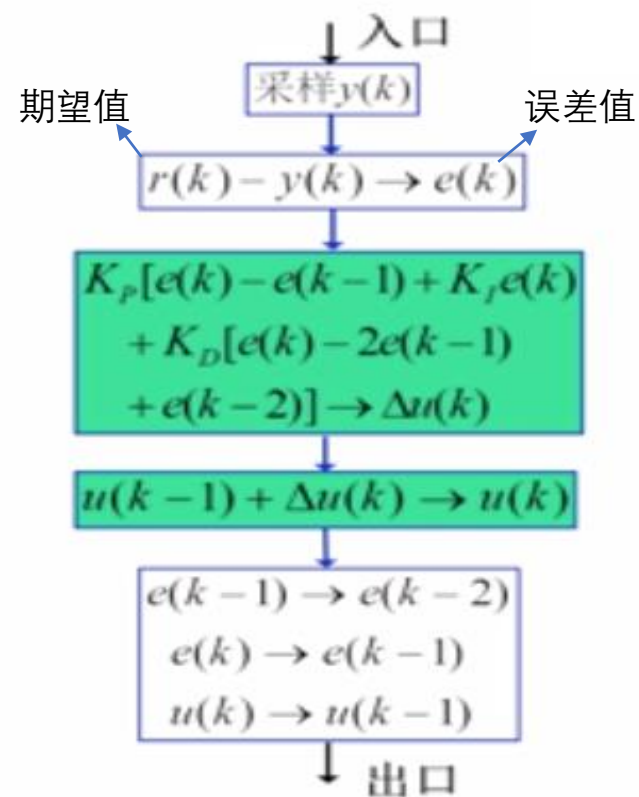


◆ 位置式PID

$$u(k) = K_p e(k) + K_i \sum_{j=0}^k e(j) + K_d [e(k) - e(k-1)]$$

◆ 增量式PID

$$u(k) = u(k-1) + K_p [e(k) - e(k-1)] \\ + K_i e(k) + K_d [e(k) - 2e(k-1) + e(k-2)]$$



增量式PID算法流程