

计算机视觉实验一手册

基础操作

1. Jupyter启动: 点击开始-展开Anaconda3(64-bit)-点击Anaconda Powershell Prompt-进入以后将以下代码复制并粘贴进去, 进入jupyter notebook

```
D:\bc\Scripts\activate.ps1
jupyter notebook
```

2. 读取图像: 读取图像是图像处理的第一步,OpenCV提供了 `cv2.imread()` 函数来加载图像。

```
import cv2 # 读取图像
img = cv2.imread('path_to_image.jpg') # 替换 'path_to_image.jpg' 为你的图片路径
```

3. 显示图像: 可以通过 `cv2.imshow()` 实现

```
# 显示图像
cv2.imshow('Image', img)
cv2.waitKey(0) # 等待按键按下
cv2.destroyAllWindows() # 关闭窗口
```

4. 转换图像颜色空间:图像从BGR颜色空间转换到灰度是一个常见的操作, 可以通过 `cv2.cvtColor()` 函数完成。

```
# 将图像从BGR转换为灰度
gray_img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
```

5. 保存图像:处理完图像后, 你可能想要保存结果。这可以通过 `cv2.imwrite()` 函数实现。

```
# 保存图像
cv2.imwrite('path_to_save_image.jpg', gray_img)
```

实验任务

1. 修改区域颜色

任务分解

1. 读取图像并打印原始像素值：

- 使用 OpenCV 读取 `lenacolor.png`，打印左上角第一个像素 (第 0 行, 第 0 列) 的 B、G、R 通道值到命令行。

2. 修改图像区域颜色：

- 将图像左上角区域分为以下部分并修改颜色：
 - 0-49 行, 0-99 列：白色 (255, 255, 255)。
 - 50-99 行, 0-99 列：灰色 (128, 128, 128)。
 - 100-149 行, 0-99 列：黑色 (0, 0, 0)。
 - 150-199 行, 0-99 列：红色 (0, 0, 255)。
- 保存修改后的图像为 `modified_lenacolor.png`。

3. 打印修改后的像素值：

- 打印修改后左上角第一个像素的 B、G、R 值到命令行。

注意事项

• 函数 `cv2.imread(filename, flags)`：

- 功能：读取图像文件并返回 NumPy 数组。
- 参数：
 - `filename`：图像文件路径 (如 "lenacolor.png")。
 - `flags`：读取模式，默认 `cv2.IMREAD_COLOR` (BGR 格式)，可选 `cv2.IMREAD_UNCHANGED` (保留原始格式)。
- 注意：返回的图像为 BGR 格式，通道顺序为 [B, G, R]，若文件不存在返回 `None`。
- 使用 `img[row, col, channel]` 访问具体颜色通道，例如 `img[0, 0, 0]` 为蓝色通道值。
- 使用 `img[y1:y2, x1:x2] = [B, G, R]` 修改区域颜色，注意范围不包含右边界 (如 `0:50` 是 0-49)。
- 函数 `cv2.imwrite(filename, img)`：
 - 功能：将图像保存到指定文件。

- 参数：
 - `filename`：保存路径（如 "modified_lenacolor.png"）。
 - `img`：要保存的图像数组。
- 注意：确保路径正确，否则保存失败。
- 使用 `print()` 输出像素值到命令行，格式化字符串便于阅读。

结果参考



2. 读取彩色图片并创建掩码

任务分解

1. 读取图像并转换：

- 读取彩色图片 `x.jpg`，将其从 BGR 转换为灰度图像。
- 创建一个掩码 (mask) 并保存为 `mask.png`。
- 将灰度图像保存为 `gray_x.jpg`。

注意事项

- 函数 `cv2.cvtColor(src, code)`：
 - 功能：转换图像颜色空间。
 - 参数：
 - `src`：输入图像。
 - `code`：转换类型，如 `cv2.COLOR_BGR2GRAY`（BGR 转灰度）。
 - 注意：灰度图像为单通道，值范围 0-255。
- 函数 `cv2.threshold(src, thresh, maxval, type)`：
 - 功能：对图像进行阈值处理，生成二值掩码。
 - 参数：

- `src` : 输入图像 (灰度)。
- `thresh` : 阈值 (如 127)。
- `maxval` : 大于阈值时设定的值 (如 255)。
- `type` : 阈值类型, 如 `cv2.THRESH_BINARY` (大于阈值为 `maxval`, 小于为 0)。
- 注意: 返回值为 `(ret, dst)`, `ret` 为阈值, `dst` 为结果图像。

结果参考



3. 形态学操作 (基于图像 "4.jpg"、"5.jpg" 和 "6.jpg")

任务分解

1. 处理图像 "4.jpg" :

- 将图像转换为灰度。
- 使用 5x5 椭圆形结构元素执行开运算, 保存结果为 `open_4.jpg`。
- 使用 5x5 椭圆形结构元素执行顶帽操作, 保存结果为 `tophat_4.jpg`。

2. 处理图像 "5.jpg" :

- 将图像转换为灰度。
- 使用 5x5 椭圆形结构元素执行形态学梯度操作, 保存结果为 `gradient_5.jpg`。

3. 处理图像 "6.jpg" :

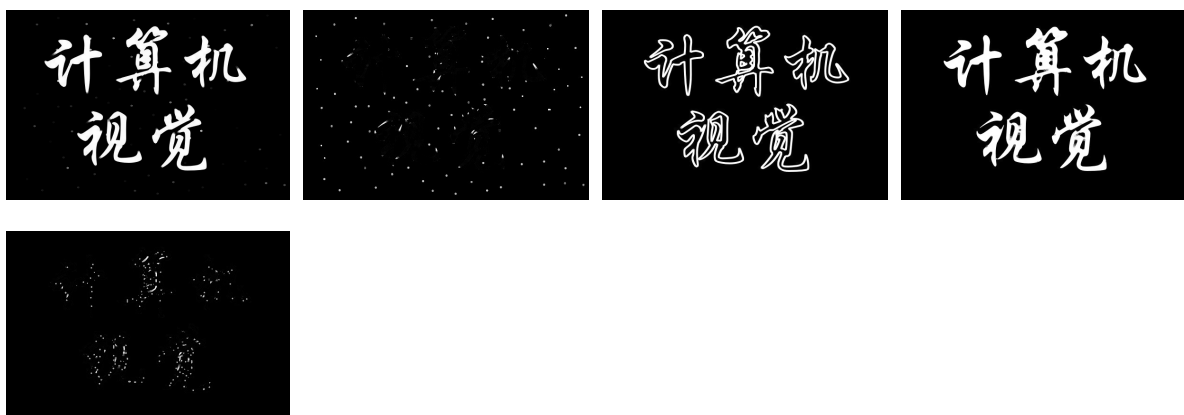
- 将图像转换为灰度。
- 使用 5x5 椭圆形结构元素执行闭运算, 保存结果为 `close_6.jpg`。
- 使用 5x5 椭圆形结构元素执行黑帽操作, 保存结果为 `blackhat_6.jpg`。

注意事项

- 结构元素:
 - 函数 `cv2.getStructuringElement(shape, ksize)` :

- 功能：生成指定形状和大小的结构元素。
- 参数：
 - `shape`：形状类型，如 `cv2.MORPH_ELLIPSE`（椭圆形）。
 - `ksize`：结构元素大小，如 `(5, 5)`。
- 注意：5x5 椭圆形核用于所有操作，需保持一致。
- 形态学操作：
 - 函数 `cv2.morphologyEx(src, op, kernel)`：
 - 功能：执行高级形态学操作（如开运算、闭运算等）。
 - 参数：
 - `src`：输入图像（灰度）。
 - `op`：操作类型，如 `cv2.MORPH_OPEN`（开运算）、`cv2.MORPH_CLOSE`（闭运算）、`cv2.MORPH_TOPHAT`（顶帽）、`cv2.MORPH_BLACKHAT`（黑帽）、`cv2.MORPH_GRADIENT`（梯度）。
 - `kernel`：结构元素。
 - 注意：
 - 开运算（`MORPH_OPEN`）：先腐蚀后膨胀，去除小亮点。
 - 闭运算（`MORPH_CLOSE`）：先膨胀后腐蚀，填补小空洞。
 - 顶帽（`MORPH_TOPHAT`）：原图与开运算结果之差，突出亮细节。
 - 黑帽（`MORPH_BLACKHAT`）：闭运算结果与原图之差，突出暗细节。
 - 梯度（`MORPH_GRADIENT`）：膨胀与腐蚀结果之差，提取边缘。

结果参考



4. 图像透视变换与 OCR 文字识别

任务分解

1. 图像预处理：

- 读取图像并调整大小，保持宽高比。
- 转换为灰度图，应用高斯模糊去噪。
- 使用 Canny 边缘检测提取边缘。

2. 轮廓检测：

- 检测图像中的轮廓，按面积排序并筛选四边形轮廓。
- 在图像上绘制绿色轮廓以标记目标区域。

3. 透视变换：

- 对检测到的四个顶点进行排序。
- 计算目标区域的宽度和高度，应用透视变换生成扫描效果。
- 对变换后的图像进行二值化处理。

4. OCR 文字识别：

- 对扫描图像进行预处理（可选阈值化或模糊）。
- 使用 Tesseract OCR 提取图像中的文字。
- 保存处理结果并打印识别文字。

5. 结果保存：

- 保存每个步骤的中间结果和最终扫描及 OCR 处理图像。

注意事项

- 函数 `cv2.resize(image, dsize, interpolation)`：

- 功能：调整图像大小。
- 参数：
 - `image`：输入图像。
 - `dsize`：目标尺寸（如 (width, height)）。
 - `interpolation`：插值方法（如 `cv2.INTER_AREA`）。
- 注意：保持宽高比以避免失真。

- 函数 `cv2.Canny(image, threshold1, threshold2)` :
 - 功能：边缘检测。
 - 参数：
 - `image`：输入灰度图像。
 - `threshold1`：低阈值（如 75）。
 - `threshold2`：高阈值（如 200）。
 - 注意：阈值需根据图像调整以平衡边缘完整性和噪声。
- 函数 `cv2.getPerspectiveTransform(src, dst)` 和 `cv2.warpPerspective(image, M, dsize)` :
 - 功能：计算并应用透视变换。
 - 参数：
 - `src`：源坐标点。
 - `dst`：目标坐标点。
 - `image`：输入图像。
 - `M`：变换矩阵。
 - `dsize`：输出尺寸。
 - 注意：坐标点需正确排序以避免畸变。
- 函数 `pytesseract.image_to_string(image, config)` :
 - 功能：OCR 文字提取。
 - 参数：
 - `image`：输入图像（PIL 格式）。
 - `config`：ocr库配置路径
 - 注意：需安装 Tesseract 并配置环境变量或指定 `tessdata` 路径。

5. 多人脸检测

任务分解

1. 读取图像并预处理：

- 读取彩色图像并转换为灰度图像，为后续检测做准备。

2. 人脸检测：

- 使用 Haar 级联分类器检测图像中的人脸。
- 在检测到的人脸上绘制绿色矩形框。

3. 眼睛检测：

- 在检测到的人脸区域（上半部分）内进行眼睛检测。
- 在检测到的眼睛上绘制蓝色矩形框。

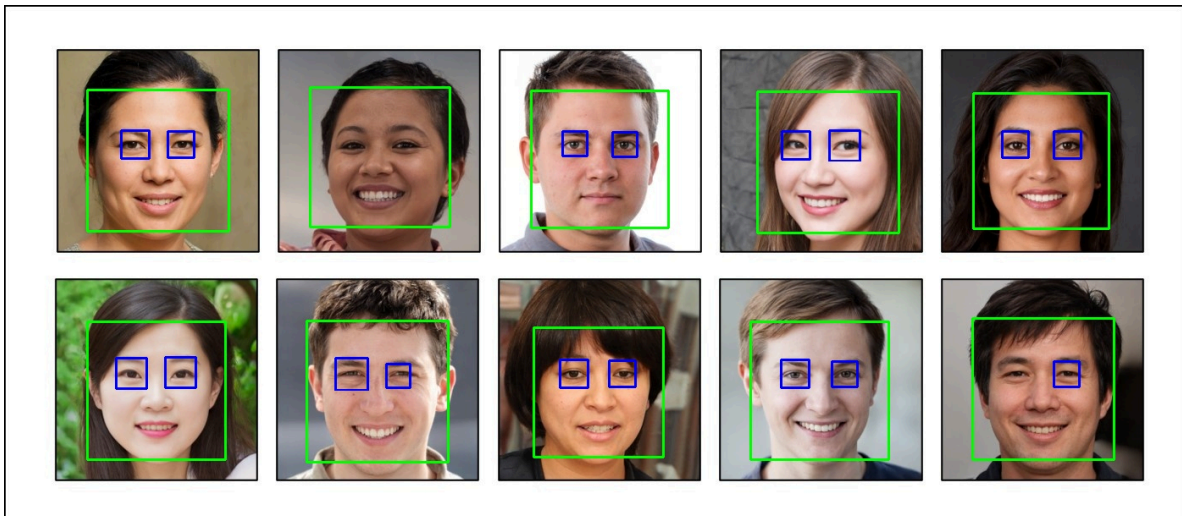
4. 结果保存：

- 将标记了人脸和眼睛的图像保存为新文件。

注意事项

- 函数 `cv2.CascadeClassifier.detectMultiScale(image, scaleFactor, minNeighbors, minSize)`：
 - 功能：检测多尺度目标（人脸或眼睛）。
 - 参数：
 - `image`：输入图像（灰度）。
 - `scaleFactor`：图像缩放比例（如 1.04 或 1.05），影响检测速度和精度。
 - `minNeighbors`：邻域矩形数量阈值（如 18 或 10），值越高误检越少但可能漏检。
 - `minSize`：目标最小尺寸（如 (8, 8) 或 (22, 22)），需根据实际情况调整。
 - 注意：参数需根据图像分辨率和目标大小优化。
- 函数 `cv2.rectangle(image, pt1, pt2, color, thickness)`：
 - 功能：在图像上绘制矩形。
 - 参数：
 - `image`：目标图像。
 - `pt1`, `pt2`：矩形左上角和右下角坐标。
 - `color`：矩形颜色（如 (0, 255, 0) 表示绿色）。
 - `thickness`：线条粗细（如 2）。
 - 注意：坐标需在图像范围内。

结果参考



6. 基于 MeanShift 的目标跟踪

任务分解

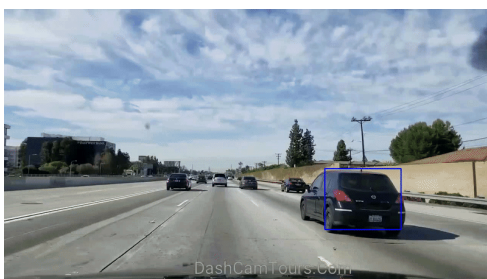
1. 读取视频并设置初始跟踪区域：
 - 读取视频文件 `video.mp4`，设置初始跟踪窗口（例如 `[800, 400, 200, 160]`）。
2. 计算目标直方图并跟踪：
 - 将初始区域转换为 HSV 颜色空间，计算色调（H）通道的直方图。
 - 使用 MeanShift 算法跟踪目标，更新窗口位置。
3. 保存跟踪结果：
 - 将跟踪窗口绘制在每帧上，保存为视频文件 `tracked_video.mp4`。

注意事项

- 函数 `cv2.calcHist(images, channels, mask, histSize, ranges)`：
 - 功能：计算图像直方图。
 - 参数：
 - `images`：输入图像列表（如 `[hsv_roi]`）。
 - `channels`：计算通道（如 `[0]` 表示 H 通道）。
 - `mask`：掩码，限制计算区域。
 - `histSize`：直方图 bin 数（如 `[180]`）。
 - `ranges`：值范围（如 `[0, 180]`）。

- 注意：用于描述目标颜色分布，需归一化后使用。
- 函数 `cv2.meanShift(probImage, window, criteria)` :
 - 功能：执行 MeanShift 跟踪，返回新窗口位置。
 - 参数：
 - `probImage`：反投影图像。
 - `window`：初始窗口 (x, y, w, h)。
 - `criteria`：终止条件，如 (`cv.TERM_CRITERIA_EPS | cv.TERM_CRITERIA_COUNT, 10, 1`)。
 - 注意：终止条件控制迭代次数和精度，需合理设置。
- 函数 `cv2.VideoWriter(filename, fourcc, fps, frameSize)` :
 - 功能：创建视频写入对象。
 - 参数：
 - `filename`：输出视频路径。
 - `fourcc`：编码格式，如 `cv2.VideoWriter_fourcc(*'mp4v')`。
 - `fps`：帧率（如 30.0）。
 - `frameSize`：帧尺寸（如 (`width, height`)）。
 - 注意：确保帧尺寸与输入一致，否则保存失败。

结果参考



7. 改进任务6

问题：在视频后段，车辆的跟踪出现了漂移，效果变得不好了

目标：修改代码，提高视频后段的跟踪效果

提示：当前帧中直方图反应大部分区域发生变化时，剩下不变的区域就会被错误跟踪

8. 车道线检测

任务分解

1. 图像预处理：

- 将输入图像转换为灰度图。
- 应用高斯滤波去噪。
- 使用 Canny 算法进行边缘检测。

2. 感兴趣区域提取：

- 定义并应用掩模，保留图像中车道线所在的区域。

3. 车道线检测：

- 使用霍夫变换检测直线。
- 根据斜率和位置筛选并分离左右车道线。
- 绘制左右车道线。

4. 结果融合与保存：

- 将检测到的车道线与原图像融合。
- 保存处理后的图像。

注意事项

- 函数 `cv2.Canny(image, threshold1, threshold2)`：

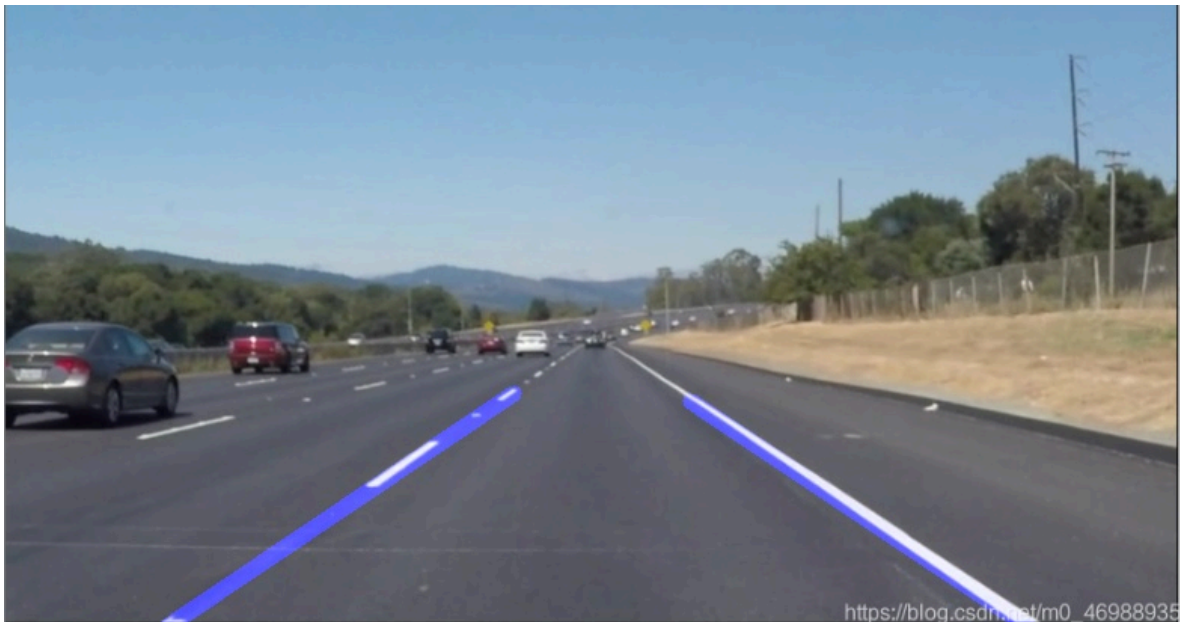
- 功能：执行 Canny 边缘检测。
- 参数：
 - `image`：输入灰度图像。
 - `threshold1`：低阈值（如 75），用于边缘连接。
 - `threshold2`：高阈值（如 225），用于强边缘检测。
- 注意：阈值需根据图像调整，过低噪声多，过高边缘缺失。

- 函数 `cv2.GaussianBlur(image, ksize, sigma)`：

- 功能：高斯滤波去噪。
- 参数：
 - `image`：输入图像。
 - `ksize`：核大小（如 (5, 5)），必须为奇数。

- `sigma` : 标准差 (如 0 表示自动计算)。
 - 注意: 核大小影响平滑程度, 过大会丢失细节。
- 函数 `cv2.HoughLinesP(image, rho, theta, threshold, minLineLength, maxLineGap)` :
 - 功能: 概率霍夫变换检测直线。
 - 参数:
 - `rho` : 距离精度 (如 1 像素)。
 - `theta` : 角度精度 (如 $\pi/180$ 弧度)。
 - `threshold` : 累加阈值 (如 20)。
 - `minLineLength` : 最小线段长度 (如 30 像素)。
 - `maxLineGap` : 最大断裂长度 (如 60 像素)。
 - 注意: 参数需根据图像分辨率和车道线特征优化。
- 函数 `cv2.addWeighted(src1, alpha, src2, beta, gamma)` :
 - 功能: 图像加权融合。
 - 参数:
 - `src1`, `src2` : 输入图像。
 - `alpha`, `beta` : 两图像权重 (如 0.8 和 1.0)。
 - `gamma` : 亮度调整 (如 0)。
 - 注意: 权重和决定融合效果, 需保持总和合理。
- 斜率筛选:
 - 使用 `slope_min` (如 0.35) 和 `slope_max` (如 0.85) 过滤非车道线。
 - 注意: 范围需根据实际车道线角度调整。

结果参考



附加实验1: SIFT 特征匹配与图像拼接

任务分解

1. 读取图像并调整尺寸:

- 读取 "image1.jpg", "image2.jpg"和"image3.jpg" , 调整为 640x480。

2. SIFT 特征检测与匹配:

- 检测两张图像的 SIFT 关键点, 保存带关键点的图像为 `sift_keypoints_image1.jpg` 和 `sift_keypoints_image2.jpg` 。
- 使用 `BFMatcher` 进行 k-NN 匹配, 绘制并保存所有匹配关系为 `sift_matches.jpg` , 筛选优质匹配后保存为 `sift_good_matches.jpg` 。

3. 计算单应性矩阵并拼接:

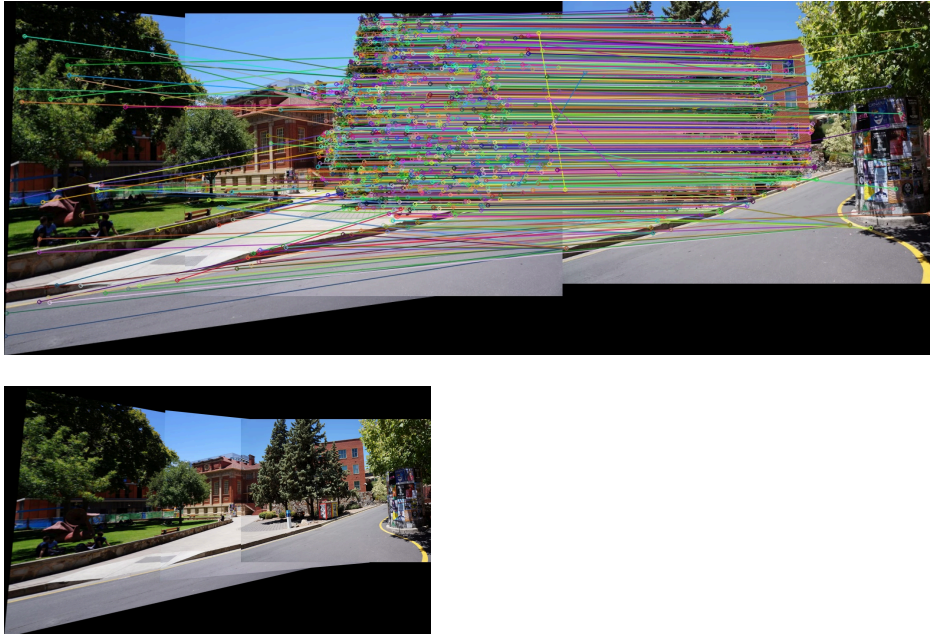
- 使用 RANSAC 计算单应性矩阵, 拼接图像, 保存结果为 `stitched_image.jpg` 。

注意事项

- `cv.SIFT_create()` : 创建 SIFT 检测器。
- `sift.detectAndCompute(image, None)` : 检测关键点和描述符。
- `cv.drawKeypoints()` : 绘制关键点。
- `cv.BFMatcher()` 和 `bf.knnMatch()` : 暴力匹配和 k-NN 匹配。
- `cv.drawMatches()` : 绘制匹配关系。

- `cv.findHomography()`：计算单应性矩阵。
- `cv.warpPerspective()` 和 `cv.perspectiveTransform()`：图像变换与拼接。

结果参考



附加实验2: 细胞轮廓识别与编号标注

任务分解

1. 图像预处理：

- 读取彩色图像并转换为灰度图像。
- 应用反转二值化处理，分离目标与背景。
- 使用形态学腐蚀去除噪声，随后膨胀恢复目标形状。
- 应用高斯模糊平滑图像。

2. 轮廓检测：

- 检测图像中的轮廓并筛选面积大于 30 的有效轮廓。

3. 轮廓标注：

- 在原图像上绘制绿色轮廓。
- 计算每个轮廓的质心并标注红色编号。

4. 结果保存：

- 保存高斯模糊后的图像。
- 保存绘制了轮廓和编号的最终图像。

注意事项

- 函数 `cv2.threshold(image, thresh, maxval, type)` :
 - 功能：图像二值化。
 - 参数：
 - `image`：输入灰度图像。
 - `thresh`：阈值（如 150）。
 - `maxval`：最大值（如 255）。
 - `type`：类型（如 `cv2.THRESH_BINARY_INV` 表示反转二值化）。
 - 注意：阈值需根据图像亮度调整，过低或过高会影响目标分离。
- 函数 `cv2.erode(image, kernel, iterations)` 和 `cv2.dilate(image, kernel, iterations)` :
 - 功能：形态学腐蚀和膨胀。
 - 参数：
 - `image`：输入图像。
 - `kernel`：结构元素（如 5x5 椭圆核）。
 - `iterations`：迭代次数（如 4 或 3）。
 - 注意：迭代次数影响处理强度，需平衡噪声去除和目标保留。
- 函数 `cv2.findContours(image, mode, method)` :
 - 功能：检测轮廓。
 - 参数：
 - `image`：输入二值图像。
 - `mode`：检索模式（如 `cv2.RETR_TREE` 表示层次结构）。
 - `method`：轮廓近似方法（如 `cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE` 简化点）。
 - 注意：输入图像需为二值化图像。
- 函数 `cv2.drawContours(image, contours, contourIdx, color, thickness)` :
 - 功能：绘制轮廓。

- 参数：
 - `image`：目标图像。
 - `contours`：轮廓列表。
 - `contourIdx`：绘制索引（-1 表示所有轮廓）。
 - `color`：颜色（如 (0, 255, 0) 为绿色）。
 - `thickness`：线条粗细（如 1）。
- 注意：图像需为彩色格式。
- 函数 `cv2.putText(image, text, org, font, fontScale, color, thickness)`：
 - 功能：在图像上添加文本。
 - 参数：
 - `image`：目标图像。
 - `text`：文本内容（如轮廓编号）。
 - `org`：文本位置（如质心坐标）。
 - `font`：字体（如 `cv2.FONT_HERSHEY_PLAIN`）。
 - `fontScale`：字体大小（如 1.5）。
 - `color`：颜色（如 (0, 0, 255) 为红色）。
 - `thickness`：粗细（如 2）。
 - 注意：坐标需在图像范围内。

结果参考

