# Canny特征提取实验

# 实验目的

试编程实现Canny边缘检测算法,并在下图进行测试。



## 实验环境

- MatPlotLib
- OpenCV2

## 实验原理

Canny边缘检测是一种广泛使用的边缘检测算法,主要包含四个步骤:降噪、计算梯度、非极大值抑制和双阈值法。其原理是通过图像梯度分析边缘强度和方向,然后应用抑制和阈值筛选以保留显著的边缘。

### 降噪

Canny边缘检测的第一步是对图像进行降噪处理,以去除高频噪声,避免干扰边缘检测。通常使用高斯滤波器来平滑图像。设图像为I(x,y),高斯核为G(x,y),平滑图像 S(x,y)由以下卷积计算得到:

$$S(x,y) = I(x,y) * G(x,y)$$

其中,G(x,y)表示二维高斯函数:

$$G(x,y) = rac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-rac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$

这里的 $\sigma$ 为高斯核的标准差,它控制平滑程度。较大的 $\sigma$ 会导致更平滑的结果,但可能会模糊一些细小的边缘。

#### 计算梯度

在平滑后的图像S(x,y)上,计算每个像素点的梯度大小和方向。梯度大小和方向用来描述边缘的强度和方向性。图像的梯度可以通过Sobel算子来计算,Sobel算子定义如下:

1. **水平方向(0°)**: 用于检测水平方向的边缘变化,常用于检测左右的边界。通常定义为:

$$G_x = egin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \ -2 & 0 & 2 \ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

2. **垂直方向(90°)**: 用于检测垂直方向的边缘变化,常用于检测上下的边界。定义为:

$$G_y = egin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \ 0 & 0 & 0 \ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

3. **正对角线方向(45°)**: 用于检测45°方向上的边缘变化。常用于检测从左上到右下的边界。定义为:

$$G_{45} = \left[egin{array}{ccc} 0 & 1 & 2 \ -1 & 0 & 1 \ -2 & -1 & 0 \end{array}
ight]$$

4. **反对角线方向(135°)**: 用于检测135°方向上的边缘变化,常用于检测从右上到左下的边界。定义为:

$$G_{135} = egin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \ 1 & 0 & -1 \ 0 & -1 & -2 \end{bmatrix}$$

#### 非极大值抑制

在计算出梯度后,为了精确定位边缘,Canny算法进行非极大值抑制。非极大值抑制的目的是去除边缘上的一些非边缘点,即只保留具有局部最大梯度的点。具体来说,对于每个

像素点,其梯度方向 $\theta$ 将被近似为0°、45°、90°或135°四个主方向,分别对应水平、对角、垂直或反对角方向。

假设当前像素点梯度方向上的相邻两个像素点梯度值分别为 $G_1$ 和 $G_2$ ,如果当前点的梯度值G小于 $G_1$ 或 $G_2$ ,则将该像素置为0,否则保留该像素的梯度值。

#### 双阈值

经过非极大值抑制后,图像中可能还包含一些不明显的边缘。因此,Canny算法最后一步应用双阈值处理来进一步筛选边缘。设置高阈值 $T_h$ 和低阈值 $T_L$ ,并对梯度值分为三类:

- 如果某个像素的梯度值 $G \geq T_h$ ,则将其标记为强边缘。
- 如果 $T_l \leq G < T_h$ ,则将其标记为弱边缘。
- 如果 $G < T_l$ ,则将其置为非边缘(值设为0)。

在后续处理时,任何连接到强边缘的弱边缘也会被保留为边缘,而独立的弱边缘则被丢弃。

在 OpenCV 中, 后三个过程可以通过 cv2.Canny 完成, 主要参数如下:

- image: 输入的单通道图像, 一般为灰度图像。
- threshold1: 低阈值(T\_1),用于双阈值边缘连接处理,通常用于抑制较弱的边缘。
- threshold2 : 高阈值(T\_h),用于双阈值边缘连接处理,较高的阈值可以确定 更强的边缘。
- apertureSize: Sobel 算子使用的窗口大小,默认为3,表示使用3x3的窗口。如果需要更大的窗口可以设置为5或7。

## 实验过程

读取示例图像,先进行去噪再使用 cv2.Canny 进行边缘提取,阈值先采用Otsu算法自动选取。

```
In [5]: import cv2
import matplotlib.pyplot as plt

# 读取图像并转换为灰度
image = cv2.imread('lena.png')
gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

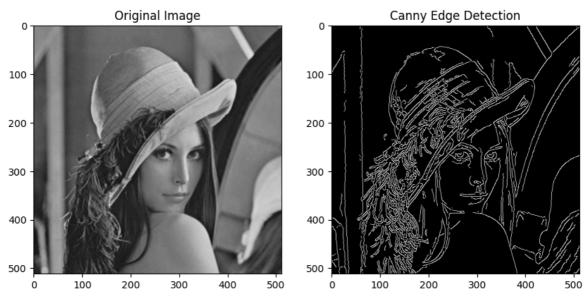
# 高斯模糊处理
blurred = cv2.GaussianBlur(gray, (5, 5), 0)

# 应用Canny边缘检测
high_thresh, _ = cv2.threshold(blurred, 0, 255, cv2.THRESH_BINARY + cv2.THRESH_C high_thresh *= 0.6
low_thresh = 0.4 * high_thresh edges = cv2.Canny(blurred, threshold1=low_thresh, threshold2=high_thresh)
```

```
# 显示结果
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.title('Original Image')
plt.imshow(cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB))

plt.subplot(1, 2, 2)
plt.title('Canny Edge Detection')
plt.imshow(edges, cmap='gray')

plt.show()
```



可以看到,高阈值选取为Otsu阈值的0.6倍,低阈值为高阈值的0.4倍时,边缘可以被较好提取,但存在头发、帽子边缘提取过多,以及帽顶边缘提取不连续的问题。