## 暨南大学本科实验报告专用纸

## 实验目的

- 1. 使用 Canny 算子对下述图像进行边缘提取,尝试搭建一个光照鲁棒的边缘提取算法。。
- 2. 分析原理和方法优劣。

## 实验工具

- 1. Python
- 2. cv2
- 3. Opency
- 4. matplotlib
- 5. numpy

## 实验内容

## (一) 实验原理/方法

- 1. Canny 算子的原理可分为以下几个步骤:
  - (1) 高斯滤波(Gaussian Smoothing)

首先对图像进行高斯滤波,目的是**减少噪声对边缘检测的影响**。高斯滤波可以平滑图像,从而消除图像中的细小噪声,使得边缘检测更可靠。具体操作是用高斯核对图像进行卷积。

(2) 计算梯度 (Gradient Calculation)

计算图像的**梯度幅值和方向**,通常使用 Sobel **算子进行求导**,分别计算水平方向和垂直方向的**梯度 G x 和 G y**,然后得到每个像素点的梯度幅值和方向:

$$G=\sqrt{G_x^2+G_y^2}$$

$$heta=rctan\left(rac{G_y}{G_x}
ight)$$

梯度幅值表示边缘的强度,而梯度方向表示边缘的方向。

(3) 非极大值抑制(Non-Maximum Suppression)

为了得到精确的边缘,对梯度幅值进行非极大值抑制。沿着梯度方向,检查

当前像素的梯度值是否是局部极大值。**如果不是局部极大值,则将该像素的梯度值置为 0**,从而去除不显著的边缘。这样可以细化边缘,防止边缘变宽。

#### (4) 双阈值 (Double Thresholding)

设置高阈值和低阈值,将梯度幅值进行分类。高于高阈值的点被认为是强边缘,低于低阈值的点被舍弃,而介于两者之间的点被认为是弱边缘。**双阈值的作用是进一步区分边缘的显著程度**。

如果像素的梯度幅值大于高阈值,则该像素被认为是边缘。

如果像素的梯度幅值小于低阈值,则该像素被认为不是边缘。

如果像素的梯度幅值介于高阈值和低阈值之间,则该像素如果与已标记为边缘的像素相连,则被认为是边缘的一部分。

### (5) 边缘连接 (Edge Tracking by Hysteresis)

通过滞后效应将弱边缘连接起来。任何与强边缘连接的弱边缘被保留下来, 而独立存在的弱边缘则被舍弃。这样可以有效地去除噪声产生的伪边缘,并保持 真实的边缘连续性。

**连接弱边缘:** 对于弱边缘像素,我们检查它们是否与强边缘像素相连。即,如果一个弱边缘像素的邻域中有强边缘像素,那么这个弱边缘像素会被认为是边缘的一部分。这样,边缘就变得连续了。

**丢弃孤立的弱边缘:** 如果一个弱边缘像素周围没有任何强边缘像素相连,则该弱边缘像素会被丢弃,认为它不是边缘的一部分。

#### (6) 总结

Canny 算子的每个步骤都是为了解决特定的问题: 平滑降噪、精确定位边缘、消除伪边缘等。最终,Canny 算子能够生成一个具有良好定位性的单一边缘图,满足低错误率、良好定位性和单一边缘响应的要求,广泛应用于各种计算机视觉任务中。

#### 2、 实验采取的方法:

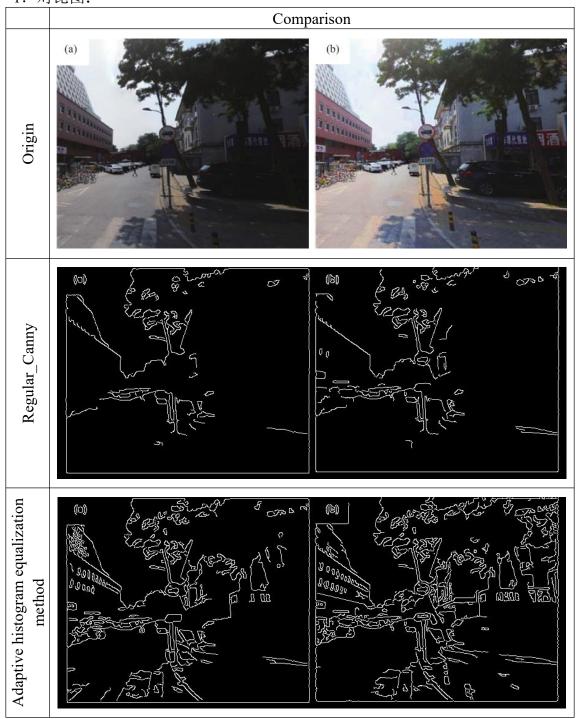
- (1) 自适应直方图均衡法
  - ① 创建 CLAHE 对象,并对图像进行自适应直方图均衡化。其实就是把图像切为几个小图片块,后续对每个图片块单独处理。这样就可以大幅度规避光照对整张图处理效果的影响。
  - ② 使用高斯滤波器降噪。实验出合适的系数,能够有效去除噪声的前提下,尽量保证失真较小。
  - ③ 设置 Canny 算子的双阈值,小于低阈值的视为被舍弃,而介于两者 之间的点被认为是弱边缘。
  - ④ 应用 Canny 边缘检测,观察效果。

## (二) 实验内容

- 1. 创建 CLAHE 对象,把原图像分为图像块,每块的大小为 tilGridSize,这是一个偶数参数。经过实验,6x6或者8x8的尺寸效果比较好。
  - 2. 使用高斯滤波器进行降噪,系数选择为(5,5)和1.4。
- 3. 设置 Canny 算子的阈值,经过实践,低阈值为 50 左右可以有效滤除无效边界,高阈值 150 左右会保留效果比较理想。
  - 4. 调用 cv2.Canny 函数,观察对比结果。

## (三) 实验结果

## 1. 对比图:



2. 实验代码已经上传到:

GitHub:https://github.com/zmydsg/DIP.git

## 实验总结

(一) 分析

- 1. 学习过
- 2. 在高斯滤波之后, Canny 算子需要计算图像中每个像素的**梯度**, 即图像的变化率。边缘往往对应着图像强度的剧烈变化, 因此可以通过计算图像在各个方

向上的梯度来检测边缘。计算梯度的常用方法是使用 Sobel **算子**,它可以分别计算**水平和垂直方向**上的梯度:

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

其中,\*表示卷积操作,III 为图像。

- 3. 阈值的选择: Canny 算子对高阈值和低阈值的选择比较敏感,我在实验过程中需要不断地去试,试出来一个不错的参数。不同的阈值会对边缘检测效果产生很大影响,通常需要根据具体的应用场景来调整。
- 4. 对噪声较为敏感:尽管高斯滤波可以去除噪声,但在一些情况下(如图像噪声过大),仍可能影响边缘检测效果。

(二) 结论

1. Canny 算子优点:

良好的噪声抑制:通过高斯滤波减少噪声影响。

精确的边缘定位:通过非最大值抑制和双阈值处理可以精确定位边缘。响应性较好:对边缘具有较好的响应性。

- 2. Canny 算子进行边缘检测的步骤:
- (1) 高斯滤波
- (2) 计算梯度
- (3) 非最大值抑制 (NMS)
- (4) 双阈值处理
- (5) 边缘连接
- 3. 图像的预处理十分重要,从对比图可以看出,加入自适应直方图均衡预处理后, canny 算子检测效果大幅提升。交通路标变得清晰了一些。所以说,以后正是处理前,要学会选择合适的与处理手段。