EE382-HW2

郭远帆 516021910700

1. 摘要

Harris 角点检测是一种经典的角点检测方法。 角点检测的基本思想为寻找在横纵 坐标方向变化量均较大的点,而 Harris 算法使用泰勒展开的方法简化了计算,是一种低成本的实用角点检测算法。 本报告阐述了 Harris 角点检测算法的原理以及在实现过程中的一些选择,并给出了相应的实验数据和结果。

2. Harris 算法原理

对于图像I(x,y), 其 x,y 方向上的偏导数为 I_x,I_y 。在某点(x,y)处,计算在微小平移下的梯度变化,有:

$$D(u,v) = \sum_{u,v \in \Omega} (I(x,y) - I(x+u,y+v))^2$$

使用一阶泰勒展开近似,有:

$$D(u, v) \sim \sum_{u, v \in \Omega} (I_x u + I_y v)^2 = \sum I_x^2 u^2 + 2I_x I_y u v + v^2$$

表示成矩阵形式, 即:

$$D(u,v) = \begin{bmatrix} u & v \end{bmatrix} \sum_{I_x I_y}^{I_x^2} \begin{bmatrix} I_x I_y \\ I_x I_y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix}$$

采用矩形窗口进行加窗, 得到自相关矩阵 M:

$$M = \sum_{x,y} w(x,y) \begin{bmatrix} I_x^2 & I_x I_y \\ I_x I_y & I_y^2 \end{bmatrix}$$

可以根据 M 的两个特征值 λ_1 , λ_2 来判断是否为角点,当 λ_1 与 λ_2 都较大且相近时,说明在 x,y 方向灰度均有大幅度变化,可以将该点判断为角点。在 Harris 算法中,使用 R 值来表示该点的 Corner Response:

$$R = \det(M) - k(trace(M)^2)$$

其中 det(M)为 M 的行列式,trace(M)为 M 的迹,k 是一个常数,通常选值为 0.04~0.06

人为设定判断阈值Thres, R>Thres 的点可以视为角点(一般可以设 R 最大值的 0.01)

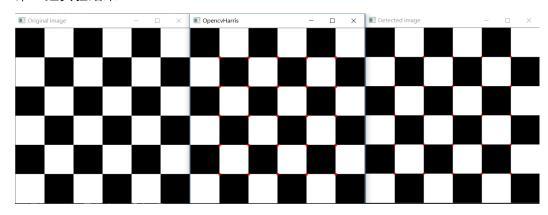
除此之外,为了防止采点过密,需要对角点进行非极大值抑制。通常选用 3*3 或者 5*5 的窗口,对于窗口中的角点只取 R 值最大的像素点,其余不记为角点。

本次实验使用 Python 语言编写 Harris 角点检测算法程序,并使用了面向对象的编程方法。主要文件为 Harris 类文件 HarrisDetector.py 以及测试代码 Test.py

3. 实验结果与分析

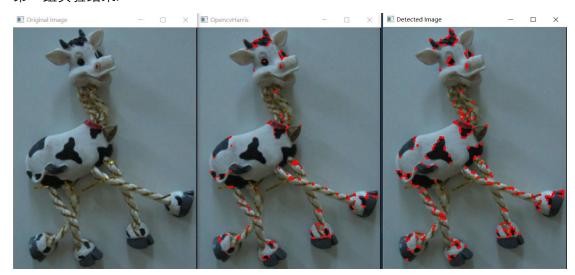
以下为测试图片极其结果,我们将自己设计的 Harris 角点检测与 Opencv 自带的 Harris 角点检测算法进行对比,发现还存在一定差距:

第一组实验结果:



第一组图片较为简单,因此自己设计的算法与 opencv 内置算法得到的结果一样。 所有的角点均成功被检测出来

第二组实验结果:



第二组图片为课件中使用的测试图片,可以看到自己设计的算法给出了更多的角点,可以调大阈值以达到更好的效果

第三组实验效果:



第三组图片比较复杂,但可以看到自己设计的算法与 opencv 内置得到的结果十分 类似。

第四组实验结果:



我们发现第四组图片上自己设计的算法检测的角点更加准确(与阈值的调整有 关)

4. 总结

本文阐述了 Harris 算法的原理,并使用 Python 编程将其实现,给出了与 Opencv 内置的 Harris 算法的对比。在实验过程中,也遇到了不少困难与疑惑。在以下列出:

1. 一开始设计算法时,发现算得的 R 值特别大,最后发现与图片的 img 格式有关。在转换成灰度图像后,需要将其转换为有符号类型数组。最终选择了转换为 numpy 数组,数据类型为 float32

2.

附录

HarrisDetector.py

HW2 Harris Detector implement

HarrisDetector class

Author: Yuanfan Guo

Rev.0 2018.10.8

Rev.1 2018.10.9

import cv2

import numpy as np

import matplotlib.pyplot as plt

class HarrisDetector():

def SetPara(self,ThresHold,WindowSize,K,Blocksize):

#Set ThresHold, WindowSize and K and Blocksize of detector

```
self.ThresHold = ThresHold
        self.K = K
        self.WindowSize = WindowSize
        self.Blocksize = Blocksize
    def DetectCorner(self,InImg):
        #InImg: image matrix (gray or color)
        #Detect corners in an img and return Corner list and new image
        Result = InImg.copy()
        gray img = cv2.cvtColor(InImg, cv2.COLOR BGR2GRAY)
        img = np.array(gray img,dtype=np.float64)
        CornerResponse = np.zeros([img.shape[0],img.shape[1]])
        #Calculate Ixx Ixy and Iyy
        lxx,lxy,lyy = self.CalGradient(img)
        Half w = int(self.WindowSize/2)
        for x in range(Half w, img.shape[0]-Half w):
             for y in range(Half_w, img.shape[1]-Half_w):
                 ##Compute sums of derivatives
                 M11 = sum(lxx[x - Half w: x + Half w + 1, y - Half w: y + Half w +
1].ravel())
                 M12 = sum(Ixy[x - Half w: x + Half w + 1, y - Half w: y + Half w +
1].ravel())
                 M22 = sum(Iyy[x - Half w: x + Half w + 1, y - Half w: y + Half w +
1].ravel())
                 ##Get Eigen Value and R
                 Det = M11*M22 - M12**2
                 Trace = M11 + M22
                 R = Det - self.K*(Trace**2)
                 CornerResponse[x][y] = R
        #Find Local max Value and plot corner
        Cornerlist = []
        CornerMax = max(CornerResponse.ravel())
        HalfBlcok = int(self.Blocksize/2)
        for x in range(HalfBlcok, img.shape[0]-HalfBlcok):
             for y in range(HalfBlcok, img.shape[1]-HalfBlcok):
                 LocalMax = max(CornerResponse[x - HalfBlcok:x+HalfBlcok+1,y-
HalfBlcok:y+HalfBlcok+1].ravel())
                 #only the Localmax value count as corner
```