

计算机视觉 (本科) 实验报告

作业名称		Harris Corner Detection
姓	名	杨逍宇
学	号.	3220105453
电子邮箱		1877114891@qq.com
联系电话		13518290755
导	师	潘纲



2024年11月17日

1 已实现的功能简述及运行简要说明

1.1 已实现的功能简述:

- (1). 程序运行之后,会将当前计算机摄像头内容实时显示,并对当前帧图像做一次 Harris Corner 检测,并将结果叠加在原来的图像上。
- (2). 还会另开一个回放视频窗口,播放 R 图。

1.2 运行简要说明:

- (1). 其中可执行文件 hw_2 在目录 build 下, 在 ubuntu 环境下可直接运行。
- (2). 运行程序后,上述两张图像会显示,按下'q'键可以退出程序。

2 开发与运行环境

本实验使用的软件和工具如下:

- 开发环境: Visual Studio Code on Ubuntu22.04
- 编程语言: C++
- 库: OpenCV 4.7.0
- 构建工具: CMake

3 算法基本思路

Harris 角点检测算法用于识别图像中在所有方向上强度变化显著的点。这些点被称为角点,在各种计算机视觉任务中非常有用。本作业中涉及以下关键步骤:

- (1). 初始化视频捕获对象。
- (2). 使用 ksize, k, 和 threshold_offset 初始化 HarrisCornerDetector 对象。
- (3). 进入视频录制循环:
 - (a) 将输入图像 I 转换为灰度图
 - (b) 使用 Sobel 算子计算梯度 Ix 和 Iy
 - (c) 计算 Ix^2 , Iy^2 , 和 Ixy

- (d) 对 Ix^2 , Iy^2 , 和 Ixy 应用高斯模糊, 得到 Sx^2 , Sy^2 , 和 Sxy
- (e) 计算结构张量的行列式 detM 和迹 traceM
- (f) 使用 $R = det M k \cdot (trace M)^2$ 计算 Harris 响应 R
- (g) 将 R 归一化到 [0, 255] 范围
- (h) 显示 R 图
- (i) 计算自适应阈值 threshold
- (i) 对 R 应用非极大值抑制以检测角点
- (k) **返回**角点 corners
- (1) 将处理后的角点叠加在视频上。
- (m) 显示处理后的帧。
- (n) 检查用户是否按下'q' 键, 若按下则退出循环
- (4). 释放摄像头资源。

4 算法实现要点

• 计算梯度: 使用 Sobel 算子计算图像的 x 和 y 方向梯度:

```
Sobel(gray, Ix, CV_64F, 1, 0, ksize_);
Sobel(gray, Iy, CV_64F, 0, 1, ksize_);
```

• 计算结构张量: 计算结构张量的三个分量:

```
1   Mat Ix2 = Ix.mul(Ix);
2   Mat Iy2 = Iy.mul(Iy);
3   Mat Ixy = Ix.mul(Iy);
```

• 高斯模糊: 对结构张量的三个分量应用高斯模糊:

```
GaussianBlur(Ix2, Sx2, Size(ksize_, ksize_), 0);
GaussianBlur(Iy2, Sy2, Size(ksize_, ksize_), 0);
GaussianBlur(Ixy, Sxy, Size(ksize_, ksize_), 0);
```

• **计算 Harris 响应**: 计算结构张量的行列式和迹,然后计算 Harris 响应:

```
Mat detM = Sx2.mul(Sy2) - Sxy.mul(Sxy);
Mat traceM = Sx2 + Sy2;
Mat R = detM - k_ * traceM.mul(traceM);
```

• **计算自适应角点阈值**: 代码使用 meanStdDev 函数计算矩阵 R 的均值和标准差, 将均值和标准差相加,再加上一个预定义的偏移量作为角点检测阈值:

```
Scalar mean, stddev;
meanStdDev(R, mean, stddev);
threshold_ = static_cast<int>(mean[0] + stddev[0]) +
    threshold_offset_;
```

• 非极大值抑制: 对 R 进行 NMS 然后根据阈值提取角点:

```
1
        void nonMaxSuppression(const Mat& R, vector<Point>& corners)
2
         {
            for (int i = 2; i < R.rows - 2; i++) {</pre>
                for (int j = 2; j < R.cols - 2; j++) {</pre>
4
                    uint8_t value = R.at<uint8_t>(i, j);
5
                    bool isLocalMax = true;
6
                    // 5*5 window
7
                    for (int k = -2; k \le 2; k++) {
                        for (int 1 = -2; 1 <= 2; 1++) {
9
                           if (k == 0 && 1 == 0)
10
11
                               continue:
12
                           if (R.at<uint8_t>(i + k, j + 1) >= value) {
                               isLocalMax = false;
13
                               break:
14
                           }
15
16
                        }
                        if (!isLocalMax)
17
                           break;
18
19
                    if (isLocalMax && value > threshold ) {
20
21
                        // cout << "corner value = " << static cast<int>(
                           value) << endl;
                        corners.push_back(Point(j, i));
22
                    }
23
24
                }
25
            }
        }
26
```

5 实验结果及分析

当设置阈值偏置为零时实验结果如下图所示:

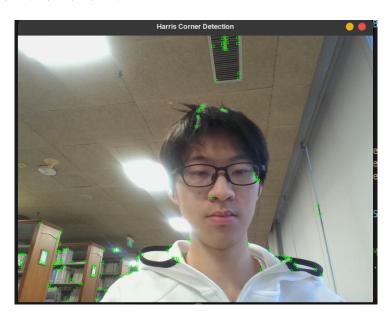


Figure 1: offset=0

从图中可以看到,算法可以较好地检测出角点,并且显示在图像上。相应的 R 图显示如下:



Figure 2: offset=0

可以看到边缘的 R 值表现比平滑区域明显很多。

但是在作业开始时我才用了直接设定阈值的方法进行检测,发现角点跳动明显,通过观察 R 图发现 R 图明暗闪烁,推测可能时因为电脑摄像头会进行自适应曝光,于是为了

适应不同曝光情况下的 R 图, 我选择了设定自适应的检测阈值, 采用 R 图的均值和方差进行计算, 并且人为设定检测阈值的偏差值来达到我们想要的效果。结果发现不同的阈值的设定对角点的影响也是较大的:



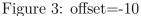




Figure 4: offset=10

从图像中我们可以看出角点的数量和分布有明显的差别。

6 结论与心得体会

结论

通过本次实验,我们成功实现了 Harris 角点检测算法,并在实时视频流中验证了其有效性。实验结果表明:

- Harris 角点检测算法能够有效地检测出图像中的角点,并且在不同的光照条件下表现出较好的鲁棒性。
- 自适应阈值的使用使得算法能够动态调整检测阈值,从而提高了角点检测的准确性和适应性。
- 算法在普通计算机上能够实现实时处理, 具有较高的计算效率。

心得体会

在本次实验中, 我学到了以下几点:

• **算法实现**:通过实现 Harris 角点检测算法,我深入理解了图像梯度计算、结构张 量构建以及角点响应函数的计算过程。这些知识对理解其他图像处理和计算机视 觉算法也有很大帮助。

- **自适应阈值**: 自适应阈值的计算方法使我认识到在图像处理过程中, 动态调整参数的重要性。通过计算均值和标准差, 可以使算法在不同的场景下保持稳定的性能。
- **实时处理**: 在实验中实现了实时视频处理, 使我体会到算法优化和高效实现的重要性。实时处理要求算法不仅要准确, 还要足够快, 以满足实时应用的需求。
- **调试与优化**:在实验过程中,遇到了一些调试和优化的问题。通过解决这些问题, 我提高了代码调试和性能优化的能力。

总的来说,本次实验不仅让我掌握了 Harris 角点检测算法的实现方法,还让我对 图像处理和计算机视觉有了更深入的理解。这些知识和技能将对我今后的学习和研究工作产生积极的影响。