作业三实验报告及测试文档

数据科学与计算机学院 梁育诚 16340133

一、实验内容

1. 作业 3-1: 输入图像:

普通 A4 打印纸,上面可能有手写笔记或者打印内容,但是拍照时可能角度不正。

输出:

- 1. 图像的边缘点(输出边缘图像 I_{edge})
- 2. 计算 A4 纸边缘的各直线方程,输出如下结果:(a)各个直线的参数方程;(b)在上面的边缘图 I_{edge} 绘制直线,用蓝色显示,得到图像 I_2 ;(c)在 I_2 图上显示 A4 纸的相关边缘点,用红色点显示,得到图像 I_3 。
- 3. 输出 A4 纸的四个角点(在 I_3 上用半径为 5 的圆绘制角点,得到图像 I_4)

思考:如何在保证精度的结果情况下加快运行速度。

2. 作业 3-2: 输入图像:

图像上面有若干硬币。

输出:

- 1. 图像的边缘(输出边缘图像 I_{edge})
- 2. 把图像中边缘拟合成圆(在图像 I_{edge} 绘制出对应圆形,用蓝色显示,得到图像 I_2),圆周相关的像素(在 I_2 上显示与圆形相关的像素,用红色显示,得到图像 I_3)
 - 3. 输出图像中硬币的数量。

二、实验原理

本次实验的目的是对图像进行边缘检测,主要是检测直线和圆形,用到的核心技术是霍夫变换。其基本思路可以简单描述为:使用实验二实现的 canny 算法得到图像的边缘图,对边缘图进行霍夫变换,然后统计在霍夫空间的局部极大值,再转换为直角坐标,就是我们需要检测出来的东西了。实验的关键有两个,一个是 canny 算法,由于霍夫变换是基于边缘图进行的,因此我们需要提取出一个比较好(噪声比较少)的边缘图。第二就是霍夫变换。无论是变换过程中的精度问题,还是找极大值的算法的好坏,都直接影响检测的结果。

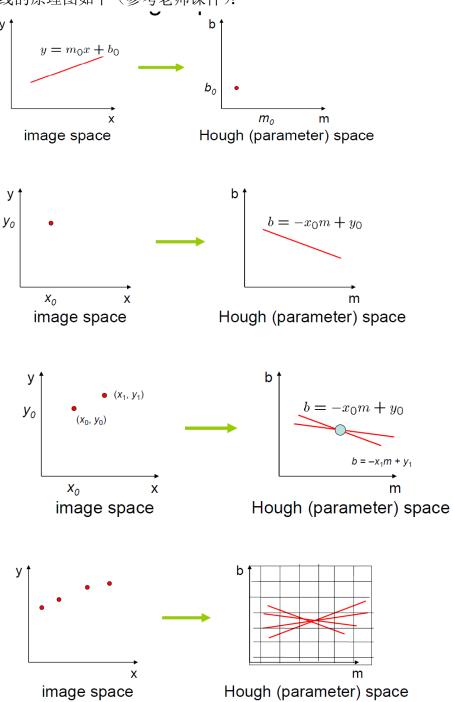
霍夫变换是一种特征检测,用于辨别图像中的物体的特征,如这次实验要求的直线和圆。通过将边缘点变换到参数空间中,进行投票来决定物体的形状,这 里的决定的意思是找出参数空间中的局部极大值。

先说检测直线的霍夫变换。在平面直角坐标系中,一条直线的方程为 $y = m_0 x + b_0$, m_0 是斜率, b_0 是截距,则 (m_0, b_0) 是参数空间中的一点。因为考

虑到直线斜率不存在的问题,所以使用极坐标可以避开这个问题。极坐标中直线表示为 $r = x\cos\theta + y\sin\theta$ 。 r是从原点到直线的距离, θ 是r和x轴的夹角。 直角坐标系的每一个点都对应参数空间中的一条曲线。完成转换后,参数空间中会有几个明显的亮点,这个过程称为投票,这些亮点在平面直角坐标系对应着一条直线。正是这种变换,能让我们提取到最长的直线,通过点投票的方式来找到它们,然后再输出。以上就是使用霍夫变换检测直线的基本原理了。

与直线类似,检测圆形的霍夫变换也是一个道理。不同之处在于此时的霍夫空间是一个三维的空间,因为在平面直角坐标系中的一个点对应着的圆有三个参数(a,b,r)。同样地使用投票的方式找出最亮的点,然后转换回在平面直角坐标系的圆即可。

直线的原理图如下(参考老师课件):



三、实验过程

1. 检测直线

① 由平面直角坐标转换至极坐标系。通过极坐标直线方程转换,然后对在边缘图上是边缘点的点进行霍夫变换,映射到霍夫空间中的一条曲线。这里也就同时完成了转换和投票的工作了。每次转换都增加像素点的值,最后投票数多的点就是比较亮的点了。

```
497  // Line Hough Transformation
498  void canny::houghLine() {
499    int maxLength;
500    maxLength = sqrt(pow(rows / 2, 2) + pow(columns / 2, 2)); // transform to polar coordinate
501
502    houghspace = CImg<float>(maxLength, 360);
503    houghspace.fill(0);
504
505    cimg_forXY(edge, x, y) {
506     int value = (int)edge(x, y);
507    int p;
508    // Only care the edge points
510    if (value == EDGE) {
511        int x0 = x - rows / 2;
512        int y0 = columns / 2 - y;
513        if (calulate all lines gone through a point(all angles)
514    for (int i = 0; i < 360; i++) {
515        p = x0 * coss[i] + y0 * sins[i];
516        // Voting
517        if (p >= 0 && p < maxLength) {
518             houghspace(p, i)++;
519        }
520        }
521    }
522    }
623    houghspace.display("hough");
524</pre>
```

② 得到霍夫空间后,需要找出局部极大值。这里特别强调局部极大值,因为我一开始的时候找的是全局极大值,在某些图片中的效果还算可以,但是噪声大一点的图片就无法检测了,因此我们需要的局部极大值。这里我定义的局部是50*50的一个小区间。在里面寻找一个投票数最大的一个点,然后将除了这个点外的其他点设为 0,即去噪。

```
555  // Find local maximum
556  int canny::getPartMax(CImg<float>& img, int &x, int &y) {
557    int wid = (x + PART > img._width) ? img._width : x + PART;
558    int hei = (y + PART > img._height) ? img._height : y + PART;
559    int maxVotes = 0;
560    for (int i = x; i < wid; i++) {
561        for (int j = y; j < hei; j++) {
562             maxVotes = ((int)img(i, j) > maxVotes) ? ((int)img(i, j)) : maxVotes;
563        }
564    }
565    return maxVotes;
566 }
```

③ 在去噪后的霍夫空间找出所有的点,我们就认为这些点表示的是我们要检测的直线了。将这些点的坐标存入一个 vector 中,他们的坐标就是我们检测出来的直线的参数。同时将他们对应的投票数存入另一个 vector 中。用于后面的输出。

```
// save the bright points in houghspace
cimg_forXY(houghspace, x, y) {
  if ((int)houghspace(x, y) != 0) {
    lines.push_back(make_pair(x, y));
    lineCount.push_back((int)houghspace(x, y));
}
```

④ 到这里我们已经完成了霍夫变换的内容了,然后就是在原图中画线了。 我们根据亮度值(投票数)进行排序,对于一张 A4 纸而言,我们要的是最 亮的四个点。然后根据前四个点我们利用参数将直线方程输出,并在原图中 画出蓝线。特别地,对于是边缘点的,我们用红色标出。

```
// Draw Lines
// Draw Lines
// Void canny::drawLines() {
// Cout << "Begin drawLines" << endl;
// int maxLength;
// maxLength = sqrt(pow(rows / 2, 2) + pow(columns / 2, 2)); // width of houghspace
// showEdge = CImg</pre>
// ShowEdge = CImg
// Initialize output image with original image
// SortedLineCount = lineCount; // Initialize the vector
// Sort lines by its votes, descending
// Sort lines by its votes, descending
// Sort(sortedLineCount.begin(), sortedLineCount.end(), greater<int>());
// Show the number of decteced size
// Sout << "Size: " << sortedLineCount.size() << endl;
// Record the parameters of the lines
// Record the parameters of the lines
// Record the parameters of the lines
// int weight = sortedLineCount[i];
int indexInLines; // Index in lines vector
// vector<int>::iterator it;
it = find(lineCount.begin(), lineCount.end(), weight);
indexInLines = it - lineCount.begin();
// points.push_back(lines[indexInLines]);
// Sout Lines = it - lineCount.begin();
// points.push_back(lines[indexInLines]);
// Sout Lines = it - lineCount.begin();
// Sout Lines = it - line Lines = it - li
```

⑥ 然后对角点使用绿色的圆标出。这里上网参考了一种粗糙的算法,即检测某个像素点附近四个点,如果他们的像素值之和大于某一个值,则认为该像素点位于交点处,按照题目要求画一个半径为5的圆。

```
630 void canny::drawPoints() {
       cout << "Begin drawPoints" << endl;</pre>
       unsigned char green[3] = {0, 255, 0};
       for (int x = 0; x < rows; x++) {
         for (int y = 0; y < columns; y++) {
           int area[4];
           area[0] = (int)showEdge(x, y);
           area[1] = (int)showEdge(x + 1, y);
           area[2] = (int)showEdge(x, y + 1);
           area[3] = (int)showEdge(x + 1, y + 1);
           // Enough point, indicates a crosspoint
if (area[0] + area[1]
              (area[0] + area[1] + area[2] + area[3] >= 255*3/2) {
             afterHough.draw_circle(x, y, 5, green);
           }
       cout << "End of drawPoints" << endl;</pre>
       afterHough.display("drawPoints");
```

2. 检测圆

① 由平面直角坐标系转换到霍夫空间。在极坐标系圆的方程表示为: $\begin{cases} x = a + r \times \cos \theta \\ y = b + r \times \sin \theta \end{cases}$ 由直角坐标系中的一点(x,y)可以确定无数个圆,如果我们加上半径r,且这个r是控制在一个区间的,那么我们就可以生成一个三维的霍夫空间(a,b,r)。然后统计出全局最大的投票数,用于后面的过滤。

② 然后我们要找到霍夫空间的局部最大值,我们需要过滤掉多余的点,这里我们的筛选规则是投票数低于最大值 70%的点不考虑。区域空间是 60*60*60,寻找局部最大值,并将该像素点坐标以及投票数存入自定义的 Point 结构中。

③ 根据投票数进行排序,数组的大小就是检测出来圆的数量,然后在图上用蓝色画出对应的圆。特别地,对于吻合的边缘点,使用红色标出。

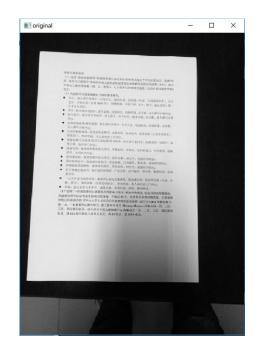
四、测试及分析

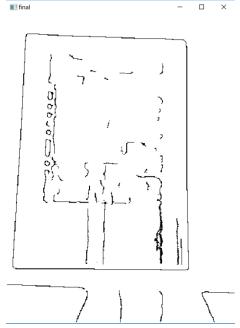
测试过程说明:对于不同的图片,给出的是我经过多次测试后效果比较好的参数。输出的图片包括:原图、边缘图、霍夫空间图、原图(含标注)共四张图。基本能够清晰地说明检测效果。参数输入为: sigma, tlow, thigh, minRadius, maxRadius (如果检测的是直线,则 minRadius 和 maxRadius 均为 0)。

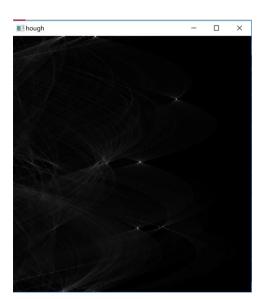
1. 检测直线

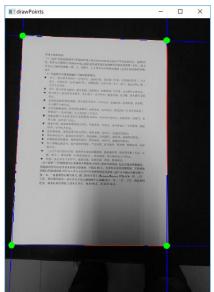
① 1.bmp

参数: 40.40.900 测试效果:









```
Line 0: x = 115

Line 1: y = -0.0349208 * x + 229.14

Line 2: y = 19.0811 * x + 3401.1

Line 3: y = -1.83691e-016 * x + -175
```

分析:这一张图的检测难点在于下方的桌面边缘的噪声。由于桌子边缘也是一条很明显的直线,因此会对检测造成干扰。因此需要在高斯模糊的时候调大 sigma,使得下方桌子边缘能够被模糊掉,从而凸显出 A4 纸的边缘。其他方面影响不大,比较好检测,霍夫空间中的亮点数也是很明显的有四个。

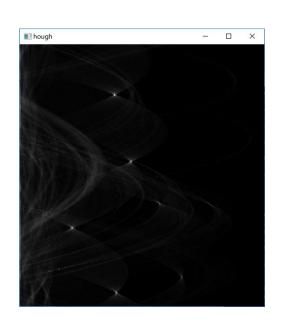
② 2.bmp

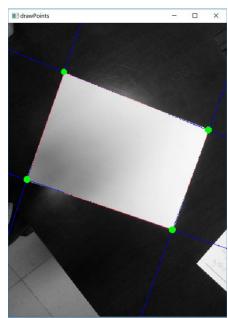
参数: 40.40.900

测试效果:









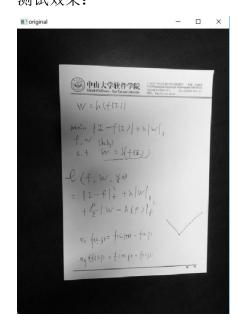
Line 0: y = -0.344328 * x + -75.0911 Line 1: y = -0.404026 * x + 139.131 Line 2: y = 2.90421 * x + 463.805 Line 3: y = 2.74748 * x + -383.018

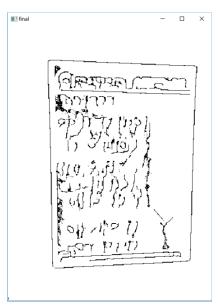
分析:这幅图的难点在于有其他直线的干扰。左下方和右下方都有清晰的直线,尤其是左下方的直线与 A4 纸的高的长度非常接近,这对检测来说干扰很大。采取的办法主要是使用 sigma 较高的高斯模糊,尽可能地将左下角比较暗的地方模糊掉,消除直线。然后在寻找亮点的时候寻找局部极大值,这幅图的霍夫空间亮点的数量明显要比上一幅图要多。因为 A4 纸的四条边映射到霍夫空间的四个点会比较分散,主要的干扰是在

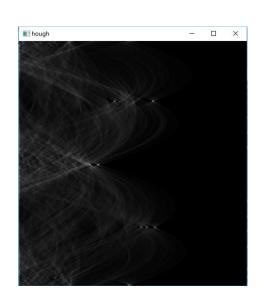
这四个亮点附近的其他点。使用全局极大值有可能会将干扰点误认为是 A4 纸的边缘。

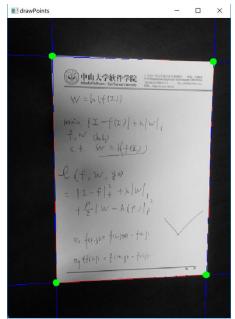
③ 3.bmp

参数: 40.30.800 测试效果:









```
Line 0: y = 0.0524078 * x + -199.273

Line 1: y = 28.6363 * x + -4641.9

Line 2: y = -57.29 * x + -6646.65

Line 3: y = -0.0349208 * x + 196.119
```

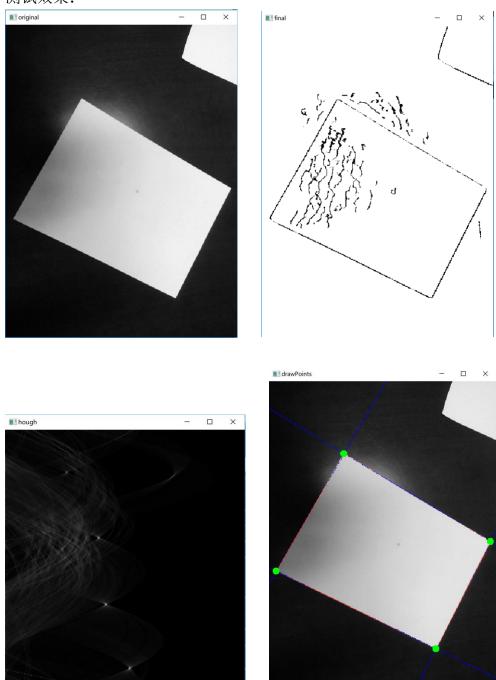
分析:这张图在 A4 纸外部没有什么噪声,光线上也没什影响,最大的干扰来自纸张上的干扰。纸的上下方各有一条与边几乎等宽的水平线,这种

干扰是比较严重的,从霍夫空间中看到的亮点数也是较多,但只要我们寻找局部极大值的算法写得好,这种干扰将不会影响实验效果。

4.bmp

参数: 30.40.900

测试效果:



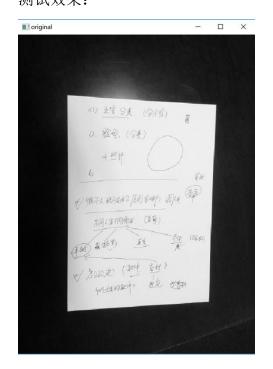
Line 0: y = -0.487733 * x + -155.764 Line 1: y = 1.96261 * x + -383.268 Line 2: y = 1.73205 * x + 260 Line 3: y = -0.600861 * x + 100.33

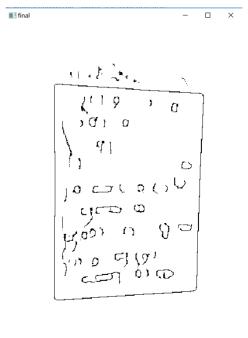
分析:这幅图我认为在这组测试数据中比较难的一幅图。因为 A4 纸的左

上角的部分光线特别亮,高斯模糊后的 nms 很容易将这些边消掉。而右上方的直线则非常清晰,因此测试的时候经常都是能检测出三条边,然后就被右上方的直线干扰了,由霍夫空间上看就是最上方的两个点的亮度非常接近,第二个亮点附近有干扰。解决方案是使用较低的 sigma 进行模糊,尽量保留 A4 纸的边缘,用高阈值来过滤,只要保证 A4 纸的边足够完成(有足够多的点),我们就能够检测出来。

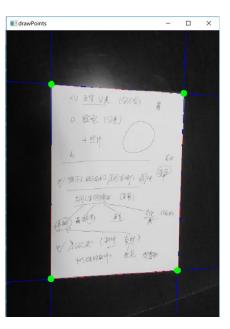
⑤ 5.bmp

参数: 40.40.900 测试效果:









Line 0: y = 8.16589e + 015 * x + 9.47243e + 017Line 1: y = 28.6363 * x + -3639.02

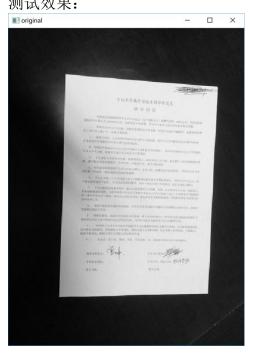
Line 2: y = 0.0699268 * x + -189.462Line 3: y = -0.0699268 * x + 159.388

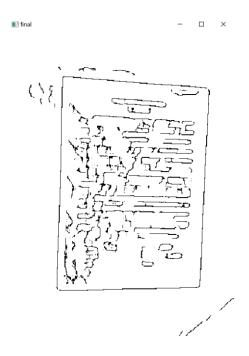
分析: 这张图是比较好检测的, A4 纸边缘清晰, 没有受光线的影响, 同时干扰比较少。在霍夫空间中能看到四个明显的亮点,检测难度较低。

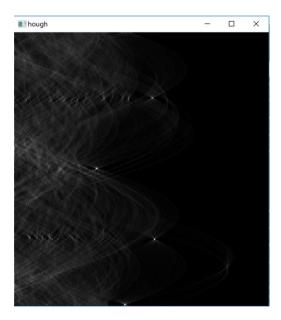
6 6.bmp

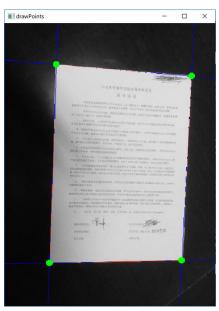
参数: 50.30.800

测试效果:









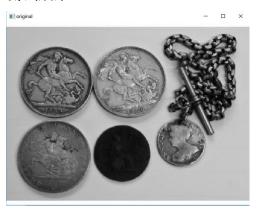
Line 0: y = 28.6363 * x + 3094.6 Line 1: y = 19.0811 * x + -2770.56 Line 2: y = 0.0174551 * x + -184.028 Line 3: y = -0.0874887 * x + 181.691

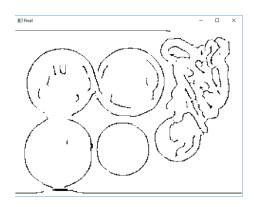
分析:这幅图检测的难点在于 A4 纸左上方有光线的干扰,以及内部文字的干扰。为了见到内部文字的干扰我选择了 sigma 较大的高斯模糊,然后调宽阈值的范围,接受尽可能多的点以保证 A4 纸边缘的完整性。由霍夫空间可以看出,尽管第一第二个两点附近的干扰很多,但四个亮点还算明显。

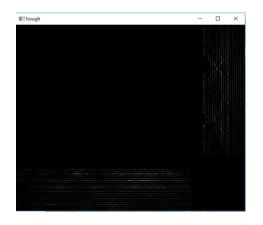
2. 检测圆

① 1.bmp

参数: 5 0.3 0.7 30 200 测试效果:









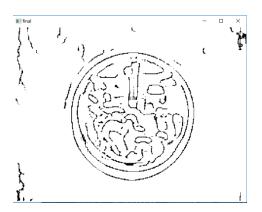
Circle Number: 5

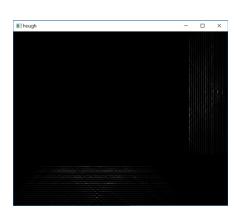
分析:这幅图检测的难度在于右上方有很大的干扰,因此需要较大的高斯模糊将链子部分模糊掉,然后调宽阈值区间,接受尽可能完整的硬币边缘。

② 2.bmp

参数: 40.30.730200 测试效果:









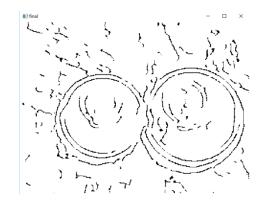
Circle Number: 1

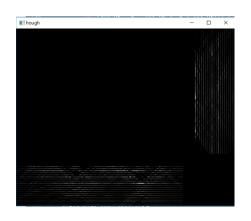
分析:这张图是最容易检测出来的,因为其干扰很少,边缘清晰。唯一的干扰是硬币边缘内白色线的干扰,通过高斯模糊就可以解决。

③ 3.bmp

参数: 3 0.4 0.8 30 200 测试效果:









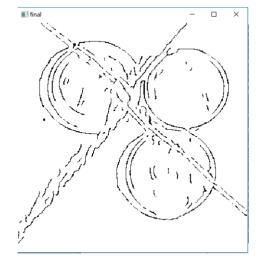
Circle Number: 2

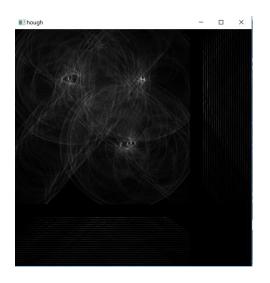
分析:这幅图的检测有一定难度,干扰有两个:一是左边的硬币与底色 很接近,高斯模糊的 sigma 过大很容易丢失硬币的边缘;二是右边硬币 里面国徽的边缘很容易被检测到。解决方法是使用较低的 sigma,然后 调高 thigh 以消除国徽的边缘。

4.bmp

参数: 3 0.7 0.8 30 200 测试效果:









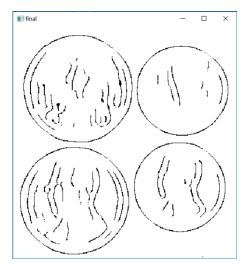
Circle Number: 3

分析:这幅图看上去比较复杂,但是检测效果却很不错。因为硬币的边缘都比较地清晰,硬币内部也没什么干扰。但是为了排除绳子的干扰,这里用了很大的tlow。

⑤ 5.bmp

参数: 4.5 0.5 0.7 30 200 测试效果:







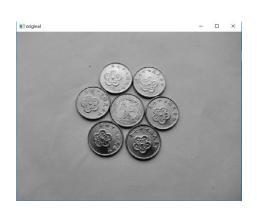


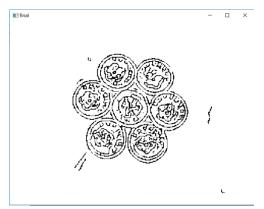
Circle Number: 4

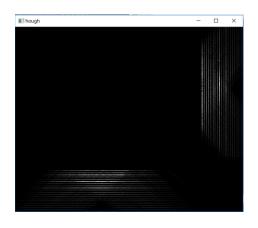
分析:这幅图的检测也是比较简单的。硬币的边缘很清晰,相互间基本没有干扰。硬币里面的人头可能会有一些影响,稍微将 tlow 调大就可以消除这种噪声。

⑥ 6.bmp

参数: 2 0.2 0.8 30 200 测试效果:









分析:这幅图检测的难度在于硬币的数量以及光线的影响。位于上方的两个硬币光线较亮,如果阈值 tlow 过高则很容易消掉边缘。又因为硬币之间靠得很近,因此如果使用 sigma 较高的高斯模糊,检测出来的硬币数很可能会少。所以我用的是一个较低的 sigma 和较低的 tlow。

五、难点、思考、总结与体会

- 难点: 1. 解决直线斜率不存在的问题。一开始的想法是直接使用平面直角坐标系,但是很快就遇到了斜率不存在的问题。上网搜了一下解决方案,发现使用极坐标系可以避开这个问题,于是直线和圆都使用极坐标的霍夫空间了。
 - 2. 找极值点。一开始找投票值最高的点是用全局搜索,对于某几张图,这种算法还可以,但是对其他的测试数据,则一直无法跑出正确的结果。于是我想这是不是找极值的问题。考虑到霍夫空间的分布情况,如果使用全局搜索,确实有可能接纳了噪声而抛弃了我们真正想要的点,因此我就改为使用局部搜索。那么局部搜索的范围又是多少?这个需要多次测试来得出。以 A4 纸的检测为例,霍夫空间的大小大概是 300*300,我们检测 A4 纸的直线是 4 条,平均每个极值点是 150*150 区域的一个局部最大值,因此区域的上限不应该超过这个值。至于下限,只要在计算机计算速度允许的范围内,都可以选择。这也回答了思考题,如果要提高计算速度,可以适当调高这个区域的值,但不能超过上述讨论的上限,否则有可能影响到精度。
 - 3. 排序。无论是检测直线还是检测圆,我们都需要找到最亮的点,即投票数最高的点,这里需要用到排序,我都使用了 C 提供的 sort 函数。方法有两种,我分别在直线和圆都使用了。第一种方法是分开存储,使用一个数组存坐标,一个数组存投票数,利用下标来将他们关联在一起;第二种方法是自定义一个结构,将该点的坐标和投票数一起存放,然后重载比较运算符来进行排序,两种方法都可以。
- 总结:这次实验是基于上一次作业的 canny 算法实现的,因此上一次实验的结果也很重要。本次实验的重点在于霍夫变换以及找局部极大值。只要找到局部极大值,再排序,就能得到结果了。通过这次实验,我对 canny 算法的三个参数的理解更加深入,能够根据不同特征的图片来调整参数,使得检测的效果更佳。同时我也掌握了霍夫变换的思想,能够运用霍夫变换来检测具有解析方程的图像特征。整体来说比上次实验要顺利一些,对 CImg的使用更加熟悉,但还是遇到了不少问题。虽然过程很辛苦,但做出结果后还是很开心,希望在日后的实验能够学到更多的东西!