Ex3: 收集收据, 并完成 Hough 变换

学号: 17343124 姓名: 伍斌

完成时间: 2020.10.13

项目要求:

任务1- 收集名片收据:

- 1. 收集 20 张正常名片, 用手机拍照保存, 要求照片清晰, 背景干净整洁.
- 2. 每张照片的文件名为: 名片的电话号码+姓名.(参考本作业的例子数据) (见文件夹中的 test 例)

任务 2 - 完成名片图像的边缘和角点检测:

根据上面的 20 张名片图, 拍照时可能角度不正, 需要对名片图像进行矫正, 完成如下功能并输出结果 (用 C++完成, 把图像转为 BMP 格式, 建议使用 CIMG 图像库完成图像读写和相关操作)。

- 1. 图像的边缘.
- 2. 提取并计算名片的各直线方程.
- 3. 提取名片图像的四个角点.

实现过程:

首先对图片进行处理,使用上次的 canny 算法,编写封装 Hough.h 和 Hough.cpp , 其中包括边缘直线的检测和交点的计算,并在图中画出直线和交点,最后导出图片。

Hough 变换(直线检测)算法原理:

在原始图像坐标系下的一个点对应了参数坐标系中的一条直线,同样参数坐标系的一条直线对应了原始坐标系下的一个点,然后,原始坐标系下呈现直线的所有点,它们的斜率和截距是相同的,所以它们在参数坐标系下对应于同一个点。这样在将原始坐标系下的各个点投影到参数坐标系下之后,看参数坐标系下有没有聚集点,这样的聚集点就对应了原始坐标系下的直线。

在实际应用中, y=k*x+b 形式的直线方程没有办法表示 x=c 形式的直线(这时候, 直线的斜率为无穷大)。所以实际应用中, 是采用参数方程 p=x*cos(theta)+y*sin(theta)。这样, 图像平面上的一个点就对应到参数 p---theta 平面上的一条曲线上, 其它的还是一样。

Hough 变换(直线检测)算法具体实现过程:

1. 将图片转化为灰度图;

```
CImg<float> Hough::RGBtoGray(const CImg<float>& srcImg) {
    CImg<float> grayImage = CImg<float>(srcImg._width, srcImg._height, 1, 1, 0);
    cimg_forXY(grayImage, x, y) {
        grayImage(x, y, 0) = (int)round((double)srcImg(x, y, 0, 0) * 0.299 +
```

2. 初始化霍夫空间; (这里用到了 EX2 Code1 中的 sobel 算子,查阅往年师兄的资料发现 其实 Code0 的效果更好,但是由于 Code0 接口不够清晰所以还是用了 sobel 算子,编写完成之后的调参过程中发现效果确实不好,经常出现边缘识别错误。)

```
CImg<float> Hough::initHoughSpace() {
   // sobel 算子
   CImg<float> sobelx(3, 3, 1, 1, 0);
   CImg<float> sobely(3, 3, 1, 1, 0);
   sobelx(0, 0) = -1, sobely(0, 0) = 1;
   sobelx(0, 1) = 0, sobely(0, 1) = 2;
   sobelx(0, 2) = 1, sobely(0, 2) = 1;
   sobelx(1, 0) = -2, sobely(1, 0) = 0;
   sobelx(1, 1) = 0, sobely(1, 1) = 0;
   sobelx(1, 2) = 2, sobely(1, 2) = 0;
   sobelx(2, 0) = -1, sobely(2, 0) = -1;
   sobelx(2, 1) = 0, sobely(2, 1) = -2;
   sobelx(2, 2) = 1, sobely(2, 2) = -1;
   CImg<float> gradient_x = blurred_img;
   gradient_x = gradient_x.get_convolve(sobelx); // 计算x 方向上的梯度
   CImg<float> gradient_y = blurred_img;
   gradient_y = gradient_y.get_convolve(sobely); // 计算y 方向上的梯度
   int maxp = (int)sqrt(src._width*src._width + src._height*src._height);
   CImg<float> hough_space(360, maxp, 1, 1, 0); // 初始化hough space
   cimg forXY(src, i, j) {
       double grad = sqrt(gradient_x(i, j)*gradient_x(i, j) + gradient_y(i, j)*gra
dient_y(i, j));
       if (grad > gradient_threshold) {
           src(i, j) = grad;
           cimg_forX(hough_space, alpha) {
               double theta = ((double)alpha*cimg::PI) / 180;
               int p = (int)(i*cos(theta) + j*sin(theta));
               if (p >= 0 && p < maxp) {</pre>
                   hough_space(alpha, p)++; // 累加矩阵
                }
           }
```

```
}
return hough_space;
}
```

3. 投票算法找出霍夫空间中直线经过最多的点;

```
void Hough::findPeaks() {
    peaks.clear();
    cimg_forXY(houghspace, theta, p) {
        if (houghspace(theta, p) > vote_threshold) {
            bool flag = true;
            double alpha = (double)theta*cimg::PI / 180;
            // y 的范围
            const int y0 = ((double)p / (sin(alpha))) - double(x_min)*(1 / tan(alpha)))
a));
            const int y1 = ((double)p / (sin(alpha))) - double(x_max)*(1 / tan(alpha))
a));
            // x 的范围
            const int x0 = ((double)p / (cos(alpha))) - double(y_min)*(tan(alpha));
            const int x1 = ((double)p / (cos(alpha))) - double(y_max)*(tan(alpha));
            if (x0 >= x_min \&\& x0 <= x_max || x1 >= x_min \&\& x1 <= x_max ||
                y0 >= y_min && y0 <= y_max || y1 >= y_min && y1 <= y_max) {
                for (int i = 0; i < peaks.size(); i++) {</pre>
                    if (sqrt((peaks[i].x - theta)*(peaks[i].x - theta)
                        + (peaks[i].y - p)*(peaks[i].y - p)) < peak_dis) {
                        flag = false;
                        if (peaks[i].cnt < houghspace(theta, p)) {</pre>
                            Point temp(theta, p, houghspace(theta, p));
                            peaks[i] = temp;
                        }
                    }
                }
                if (flag) {
                    Point temp(theta, p, houghspace(theta, p));
                    peaks.push_back(temp);
                }
            }
        }
    }
```

4. 寻找并画出直线;

```
void Hough::drawLines() {
     Lines.clear();
```

```
for (int i = 0; i < peaks.size(); i++) {</pre>
    double theta = double(peaks[i].x)*cimg::PI / 180;
    double k = -cos(theta) / sin(theta); // 直线斜率
    double b = double(peaks[i].y) / sin(theta);
    Line templine(k, b);
    lines.push_back(templine);
    cout << "Line " << i << ": y = " << k << "x + " << b << endl;</pre>
}
const double lines_color[] = { 255, 0, 0 };
for (int i = 0; i < lines.size(); i++) {</pre>
    const int x0 = (double)(y_min - lines[i].b) / lines[i].k;
    const int x1 = (double)(y_max - lines[i].b) / lines[i].k;
    const int y0 = x_min*lines[i].k + lines[i].b;
    const int y1 = x_max*lines[i].k + lines[i].b;
    if (abs(lines[i].k) > 1) {
        result.draw_line(x0, y_min, x1, y_max, lines_color);
    }
    else {
        result.draw_line(x_min, y0, x_max, y1, lines_color);
    }
}
```

5. 寻找并画出直线交点;

```
cout << "Intersection " << k++ << ": x = " << x << ", y = " << y <<
endl;

}

const double intersections_color[] = { 255, 0, 0 };

for (int i = 0; i < intersections.size(); i++) {
    result.draw_circle(intersections[i].x, intersections[i].y, 25, intersections_color);
}
}</pre>
```

6. 最后把这几个函数封装为一个 Hough 变换接口。

```
CImg<float> Hough::houghProcess(CImg<float> srcImg) {
    this->src = RGBtoGray(srcImg); // 转灰度图
    this->blurred_img = src.get_blur(sigma); // 高斯滤波平滑
    this->houghspace = initHoughSpace(); // 初始化霍夫空间
    findPeaks(); // 找出霍夫空间中直线经过最多的点
    drawLines(); // 寻找并画出直线
    drawIntersections(); // 寻找并画出直线交点
    return result;
}
```

测试效果:

根据 Hough 类的构造函数:

```
Hough(CImg<float> srcImg, double sigma, double gradient_threshold, double vote_thre
shold, double peak_dis);
```

根据 20 张名片的测试,主要影响其实验效果的是参数 sigma 和 vote_threshold 。

拟合效果较好的数据,以收集到的名片(12345678910十八纸)为例。输入图片:



1. 当输入的 sigma=10.5f, vote_threshold=1000 时:

输出图像:



分析:

未能检测到边缘直线。应该是 sigma 参数不匹配导致 sobel 算子的边缘检测失败。

2. 当输入的 sigma=6.5f, vote_threshold=1000 时:

输出图像:



分析:

输出图像:

只检测画出了两条直线, sobel 算子没有问题, 应该是 vote_threshold 的值太大, 导致投票算法太过苛刻, 检测出的直线变少。

3. 当输入的 sigma=6.5f, vote_threshold=500 时:

```
Line 0: y = -0.0174551x + 79.012
Line 1: y = -11.4301x + 2088.22
Line 2: y = 0.0349208x + 890.542
Line 3: y = 28.6363x + -45186.9
Intersection 0: x = 176.051, y = 75.939
Intersection 1: x = 1579.76, y = 51.4373
Intersection 2: x = 104.464, y = 894.19
Intersection 3: x = 1611.02, y = 946.801
CImg⟨float⟩ (1719x985x1x3): this = 00000000007ffac0, size = (1719,985,1,3) [19 Mio], data = (float*)000000007714040..00
00000008a749b3 (non-shared) = [ 71 54 40 28 13 7 11 11 ... 25 23 23 23 24 24 25 25 ], min = 0, max = 255, mean = 123.927
, std = 58.9242, coords_min = (75,0,0,0), coords_max = (182,0,0,0).
```



成功画出四条边缘直线,并成功标注出名片四个顶点,在此参数下 Hough 算法对本图片的拟合效果很好。

拟合效果较差的数据,以收集到的名片(18629629219杨彩霞)为例。输入图片:



1. 当输入的 sigma=6.5f, vote_threshold=500 时:

输出图像:



分析:

未能检测到边缘直线。应该是 sigma 参数不匹配导致 sobel 算子的边缘检测失败。

2. 当输入的 sigma=4.5f, vote_threshold=500 时:



只检测画出了两条直线, sobel 算子没有问题, 应该是 vote_threshold 的值太大, 导致投票算法太过苛刻, 检测出的直线变少。

3. 当输入的 sigma=4.5f, vote_threshold=300 时:

```
Line 0: y = 0.781286x + 0
Line 1: y = 0.781286x + 0
Line 1: y = 0.781286x + 0
Line 2: y = 0.0349208x + 178.108
Line 3: y = 0.0349208x + 530.323
Line 4: y = 0.054978x + 592.312
Line 5: y = 0.0349208x + 713.435
Line 6: y = 11.4301x + -13561.9
Intersection 0: x = 0, y = 0
Intersection 1: x = 238.635, y = 186.442
Intersection 1: x = 710.541, y = 555.136
Intersection 3: x = 711.068, y = 555.547
Intersection 4: x = 955.879, y = 746.815
Intersection 6: x = 1273.57, y = 995.02
Intersection 6: x = 1273.57, y = 995.02
Intersection 6: x = 710.684, y = 555.547
Intersection 6: x = 710.541, y = 555.546
Intersection 7: x = 710.541, y = 555.547
Intersection 10: x = 1273.57, y = 995.02
Intersection 10: x = 1273.57, y = 985.03
Intersection 10: x = 1280.78, y = 528.08
Intersection 1
```



画出了多余的直线和点,并且左边的边缘未被检测到,应该还是 sigma 参数的值存在问题。同时 vote_threshold 的值太小,导致检测出的直线变多。

4. 当输入的 sigma=5.0f, vote_threshold=350 时:

```
| Image: Captain Capt
```



左边和下边的边缘未被检测到,并且画出了一条多余的直线,参数仍然存在问题。

4. 当输入的 sigma=3.5f, vote_threshold=375 时:



多画出了 3 条直线和 9 个点。但根据反复论证,这已经是本算法能输出的最佳图像。 其拟合效果如此之差的主要原因: 拍摄的图像背景和名片之间的色差太小,导致转化为灰度 图像之后,用 sobel 算子计算边缘的难度大增。具体表现在左边那条边不易被检测到,一旦 检测出这条边,多余的直线也会被投票画出来。同时由于名片字体和拍摄光线原因,"亿家 尚品整体厨房"这行字无论参数如何变换都会被检测为边缘。

思考:如何在保证精度的结果情况下加快运行速度?

(这部分有参考 CSDN 博客: https://blog.csdn.net/Jeanet_1/article/details/49387967)

Hough 变换检测直线的原理是首先得到边缘点,对每一边缘点得到过边缘点的所有直线,直线参数为极坐标下的(row,theta),而每一个(row,theta)都对应极坐标中一个点,对每一条直线对应的点记为投票一次,最终记录投票数,投票数大于某一域值的即可看作一条直线。

由此我们可以看出,算法中计算量大,主要是因为:第一,对边缘点做一个 360 度的直线组,即经过该边缘点上的所有直线,对其对应的(row,theta)投票。第二,对每一边缘点都要重复此过程。在边缘点众多的情况下,这样的计算量是非常可怕的。

因此,对算法的改进主要针对此两个方面。

- 1、用两次 sobel 算子相减得到单相素宽度的边缘。sobel 算子提取边缘是不错的算法, 速度相对较快。但一次 sobel 算子提取得到的边缘一般边缘点较多。用两次 sobel 算子相减可以得到单像素的边缘。这样可以大大减少边缘点的个数
- 2、计算每一边缘点的梯度方向,统计每个方向上的点的个数,找到边缘点个数最多的方向,做为粗略的直线方向。此处,为了容错,也可以考虑对梯度方向值进行拟合后,找几

个波峰做为备选直线方向。视具体情况。

- 3、得到大致方向后,将与此方向偏差较多的边缘点剔除。做完这一步后,你会发现, 边缘点已经减少很多了。而你需要的信息不会丢失。
- 4、在直线方向的正负 n 度内(这个 n 主要看你的容错标准),做 Hough 变换。找到直线。