

# 基于Hough变换的线段检测

许向阳 xuxy@hust.edu.cn



#### 内容



- > 线段检测任务
- > 线段检测的基本方法
- > 单线段的拟合
- > 多线段的拟合

**RANSAC** 

Hough变换

- > Hough变换存在的问题及改进
- > 广义Hough变换

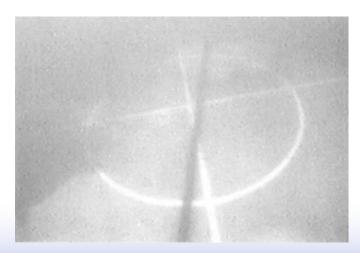


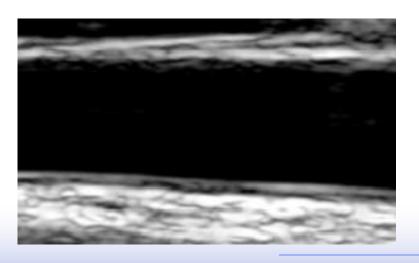
### 线段检测任务









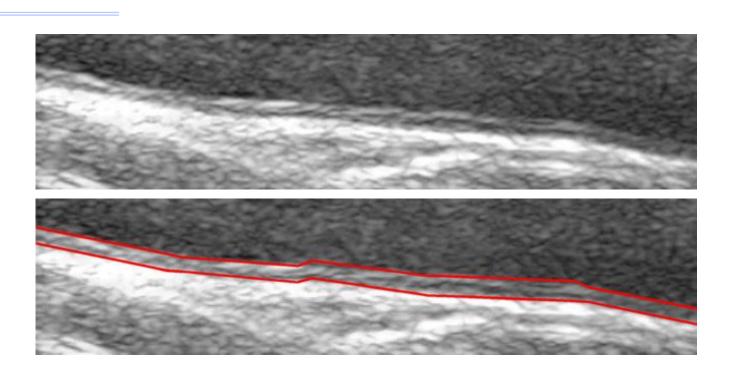






#### 线段检测任务



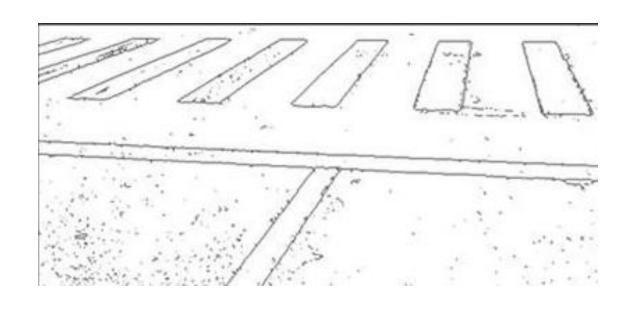


Xiangyang Xu, et.al. Ultrasound intima—media segmentation using Hough transform and dual snake model, Computerized Medical Imaging and Graphics, 2012, 36(3): 248-258



#### 线段检测的基本方法



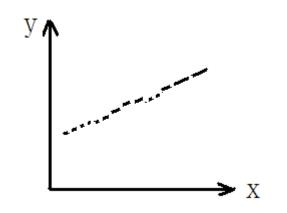


- ■图像增强
- 求梯度,梯度图像二值化
- ■目标点拟合出线段



#### 单线段的拟合





#### 己知: (x1,y1), (x2, y2),....., (xn,yn).

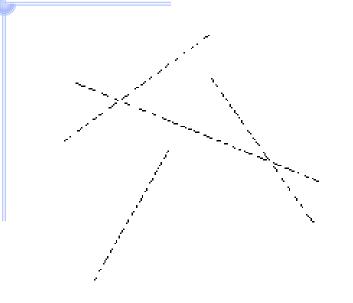
$$x y = k x + b$$

#### 最小二乘法

$$\arg\min_{k,b} \sum_{i=1}^{n} [y_i - (kx_i + b)]^2$$







#### 问题:

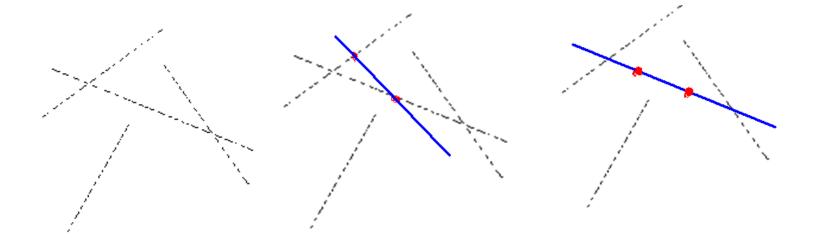
给出一系列的点, 不是在一条直线上, 而是分布在多条直线上, 怎么办?





RANSAC: RANdom SAmple Consensus

随机抽样一致性算法





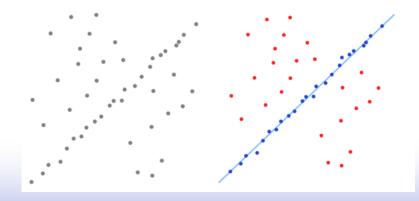


RANSAC: RANdom SAmple Consensus

局内点:数据的分布可以用一些模型参数来解释

局外点: 不能适应该模型的数据

假设:给定一组(通常很小的)局内点, 存在一个可以估计模型参数的过程, 而该模型能够解释或者适用于局内点







RANSAC通过反复选择数据中的一组随机子集来达成目标。 被选取的子集被假设为局内点,并用下述方法进行验证: 1.有一个模型适应于假设的局内点,即所有的未知参数都能 从假设的局内点计算得出。

- 2.用1中得到的模型去测试所有的其它数据,如果某个点适用于估计的模型,认为它也是局内点。
- 3.如果有足够多的点被归类为假设的局内点,那么估计的模型就足够合理。
- 4.然后,用所有假设的局内点去重新估计模型,因为它仅仅被初始的假设局内点估计过。
- 5.最后,通过估计局内点与模型的错误率来评估模型。 上述过程被重复执行,每次产生的模型要么因为局内点太少 而被舍弃,要么因为比现有的模型更好而被选用。



#### RANSAC的优点:

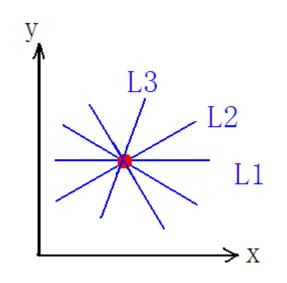
能鲁棒的估计模型参数。

#### RANSAC的缺点:

- > 计算参数的迭代次数没有上限;
- 如果设置迭代次数的上限,得到的结果可能不是最优的结果。只有一定的概率得到可信的模型,概率与迭代次数成正比。
- > 要求设置跟问题相关的阀值。
- > 只能从特定的数据集中估计出一个模型,如果存在两个(或多个)模型,RANSAC不能找到别的模型。







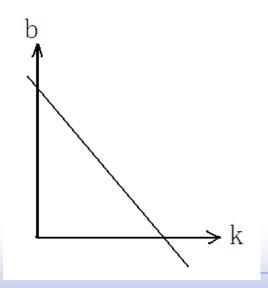
过点 (X0,y0) 的直线有很多。

这些直线方程的参数 (k,b),满足:

$$y0 = k*x0 +b$$

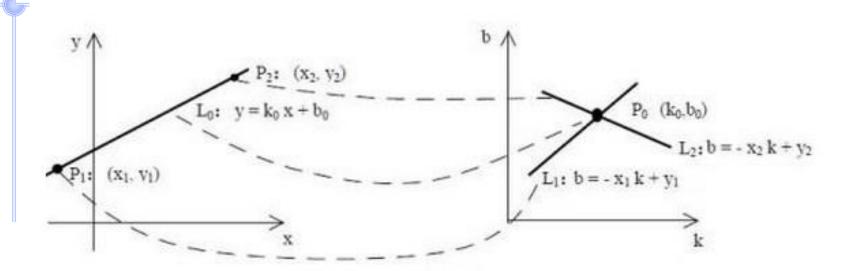
图像空间中的一个点,对应参数空间的一条直线。

点
$$(x0,y0)$$
 对应的是:  $b = (-x0)*k+y0$ 









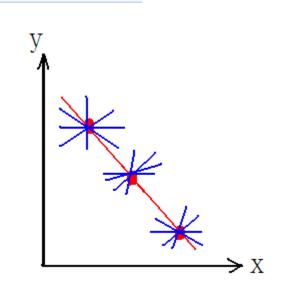
图像空间的点P1、P2,分别对应参数空间的线 L1、L2;

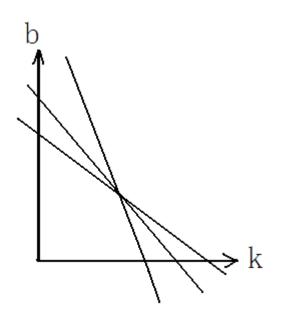
L1与L2的交点 (k0,b0), 对应直线 P1P2。

参数空间中的一个点,对应图像空间的一条直线。









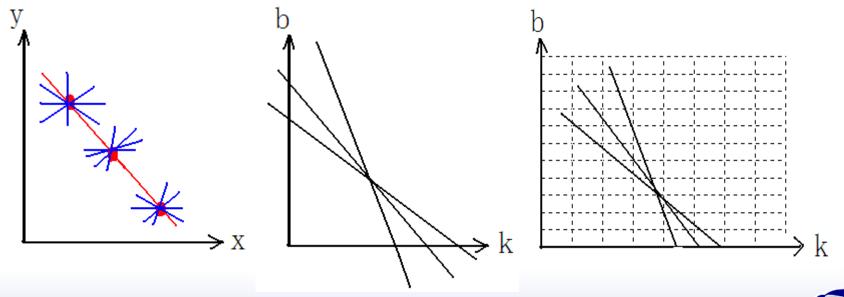
图像空间中的一个点,对应参数空间的一条直线。

参数空间中的一个点,对应图像空间的一条直线。





利用图像空间和Hough 参数空间的点—线对偶性, 将图像空间中的检测问题转换到参数空间。 通过在参数空间里进行简单的累加统计, 在Hough参数空间寻找累加器峰值的方法检测直线。





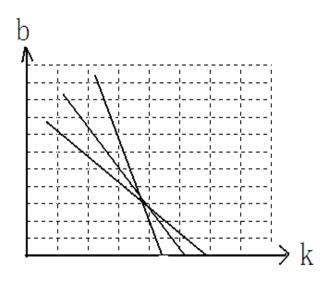


#### 问题:

k, b 如何离散化?

k,b 的取值范围与精度?

垂直线的斜率为无穷大。

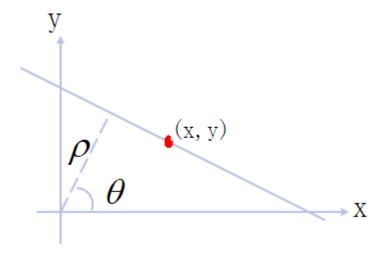






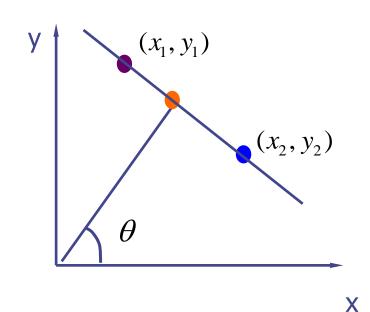
直线的极坐标方程

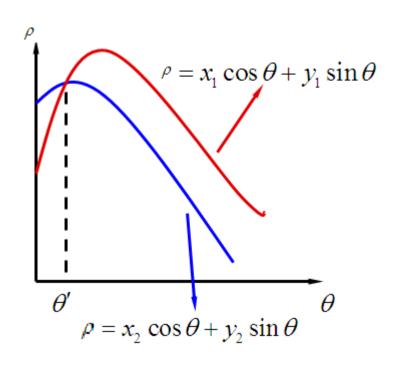
$$\rho = x\cos\theta + y\sin\theta$$





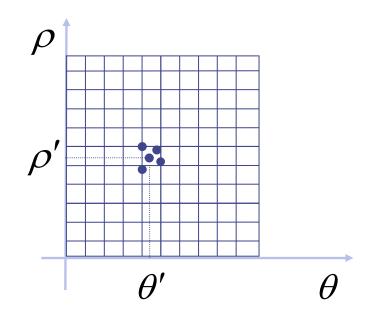






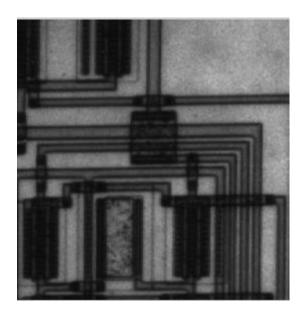




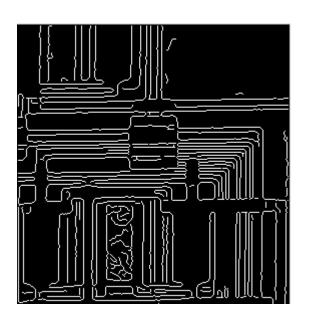








I = imread('circuit.tif');

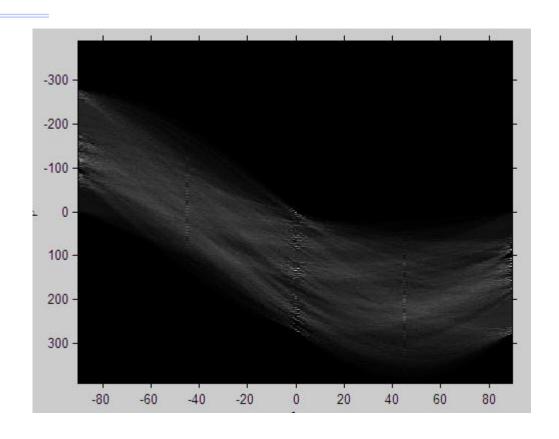


BW = edge(I,'canny');

见 MATLAB 的 houghlines 例子 Hough\_test.m

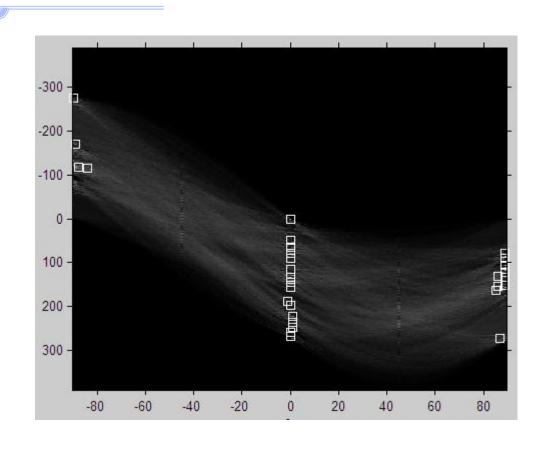






[H,T,R] = hough(BW); imshow(H,[],'XData',T,'YData',R,'InitialMagnification','fit');





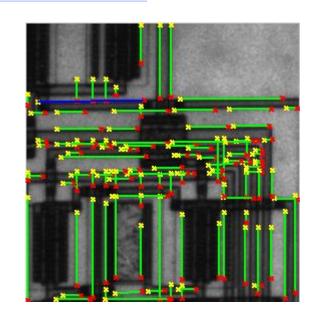
#### 找峰值点

P = houghpeaks(H,30,'thresh old',ceil(0.3\*max(H(:))));

```
x = T(P(:,2));
y = R(P(:,1));
plot(x,y,'s','color','white');
```







#### 根据峰值点, 确定线段





- 》 累加器单元 多峰值 虚假峰值 噪声干扰
- > 计算速度
- > 内存开销





- ➤ 1962年 Paul Hough 提出
- ➤ 1972年, Use of Hough Transform to detect lines and curves in pictures.
- ➤ 1981年, Generalizing Hough Transform to detect arbitrary Shapes
- ➤ 1982年, Hierarchical Hough Transform
- ➤ 1984年, An Iterative Hough Procedure for three- dimensional object recognition.
- ➤ 1990年, A new curve detection method: Randomized Hough transform
- ➤ 1991年, A Probabilistic Hough Transform
- ➤ 1993年, Connective Hough Transform
- > 1994年, Fuzzy Hough Transform





> 1998年

A Survey of the Hough Transform. Computer vision, Graphics and Image Processing.

> 2001年

Probabilistic and Non Probabilistic Hough Transform Overview and Comparisons.

Image and Vision Computing.





▶利用梯度方向信息加权的Hough变换

图像点(X,Y)的投票方法:

$$H(\rho, \theta) = \begin{cases} 1, & if \rho = x \cos \theta + y \sin \theta \\ 0, & otherwise \end{cases}$$

改进后的方法:

$$H(\rho, \theta) = \begin{cases} \cos(\theta - \varphi), & if \rho = x \cos \theta + y \sin \theta \\ 0, & otherwise \end{cases}$$

φ 为梯度图中,点(X,Y)处的梯度方向



## 广义Hough变换



- ➤ 如何使用 Hough 变换检测圆?
- > 如何检测椭圆?

