注:该代码在本人电脑上跑了大概 10min 左右,比较长。 下图为本次作业程序中的所有函数。



## 问题描述:对图像二值化(阈值法)

代码思路: 设定一个初始阈值 127, 大于 127 的置 0, 小于 127 的置 1。

 $F = _{im}2bw(f, 127)$ 

结果: 左面为读入的原指纹图, 右面为二值图。





## 问题描述:形态学骨架提取

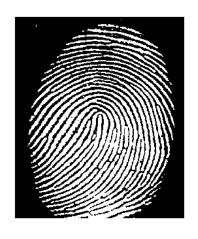
代码思路: 细化图像。f\_xihua = xihua(F)

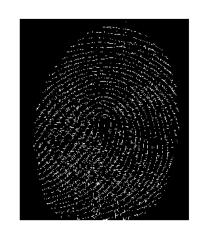
用结构元去与二值图做击中击不中, 击中击不中: 用 B1 去腐蚀 X, 然后用 B2 去腐蚀 X 的补集, 得到的结果取交集就是击中击不中变换。再用原图与之结果做差, 如此反复, 用八个结构元一直轮流迭代, 直到得到的结果不再发生变化。

【腐蚀操作: 卷积 cv2.filter2D(h, -1, k)

保留全为 1 的 img[np.where(\_img == np.sum(k))] = 1]

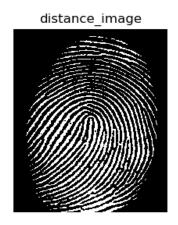
结果: 左图为二值图, 右图为细化图像结果图。





## 问题描述: 距离变换骨架提取

代码思路: 把背景 0 置无穷大【if0 则置为 255】,提取边界【二值图减腐蚀结果 h = hh-corro(hh,b)】,用串行距离变换算法,即两个模板,先用 q1 = np.array([[4,3,4],[3,0]])从上到下,从左往右与 F 图相加,取最小值,再通 q2 = np.array([[3,0],[4,3,4]]) 从下到上,从右往左与刚刚得到的图相加,依然取最小值,最后自己定义一个 5\*5 的邻域找局部极大值,判断这个值是否大于它的所有邻域值,是的话保留,否的话置 0,还原,0 置 255,255 置 0。 **结果**:



## 问题描述: 裁剪算法

代码思路: 1. 使用一系列检测端点的模式 B 对 A 做细化(这里重复做 3 次),【调用上面问题中的细化函数】得到细化结果 X1: 其中{B}一般取专门的结构元序列。2. 细化结果 X1 可能会丢失一些必要的端点,需要做一些补偿,首先用{B}分别对 X1 做击中,结果取或:然后以 A 为限定,对 X2 做条件膨胀,这里 H 取 3\*3。3. 取 X1 和 X3 的并集就是最终结果结果:



总结: 细化方法断点很明显, 相比之下距离变换方法更好。