该系列文章是讲解Python OpenCV图像处理知识,前期主要讲解图像入门、OpenCV基础用法,中期讲解图像处理的各种算法,包括图像锐化算子、图像增强技术、图像分割等,后期结合深度学习研究图像识别、图像分类应用。希望文章对您有所帮助,如果有不足之处,还请海涵~

该系列在github所有源代码: https://github.com/eastmountyxz/ImageProcessing-Python PS:请求帮忙点个Star,哈哈,第一次使用Github,以后会分享更多代码,一起加油。

同时推荐作者的C++图像系列知识:

[数字图像处理] 一.MFC详解显示BMP格式图片

[数字图像处理] 二.MFC单文档分割窗口显示图片

[数字图像处理] 三.MFC实现图像灰度、采样和量化功能详解

[数字图像处理] 四.MFC对话框绘制灰度直方图

[数字图像处理] 五.MFC图像点运算之灰度线性变化、灰度非线性变化、阈值化和均衡化处理详解

[数字图像处理] 六.MFC空间几何变换之图像平移、镜像、旋转、缩放详解 [数字图像处理] 七.MFC图像增强之图像普通平滑、高斯平滑、Laplacian、Sobel、Prewitt锐化详解

前文参考:

[Python图像处理] 一.图像处理基础知识及OpenCV入门函数

[Python图像处理] 二.OpenCV+Numpy库读取与修改像素

[Python图像处理] 三.获取图像属性、兴趣ROI区域及通道处理

[Python图像处理] 四.图像平滑之均值滤波、方框滤波、高斯滤波及中值滤波

[Python图像处理] 五.图像融合、加法运算及图像类型转换

[Python图像处理] 六.图像缩放、图像旋转、图像翻转与图像平移

[Python图像处理] 七.图像阈值化处理及算法对比

本篇文章主要讲解Python调用OpenCV实现图像腐蚀和图像膨胀的算法,基础性知识希望对您有所帮助。

- 1.基础理论
- 2.图像腐蚀代码实现
- 3.图像膨胀代码实现

PS:文章参考自己以前系列图像处理文章及OpenCV库函数,同时部分参考网易云视频,推荐大家去学习。同时,本篇文章涉及到《计算机图形学》基础知识,请大家下来补充。

PSS: 文章参考自己以前系列图像处理文章及OpenCV库函数,同时部分参考网易云 lilizong老师的视频,推荐大家去学习。同时,本篇文章涉及到《计算机图形学》基础知识,请大家下来补充。

PSS: 2019年1~2月作者参加了CSDN2018年博客评选,希望您能投出宝贵的一票。我是59号, Eastmount, 杨秀璋。投票地址:

https://bss.csdn.net/m/topic/blog_star2018/index



五年来写了314篇博客,12个专栏,是真的热爱分享,热爱CSDN这个平台,也想帮助更多的人,专栏包括Python、数据挖掘、网络爬虫、图像处理、C#、Android等。现在也当了两年老师,更是觉得有义务教好每一个学生,让贵州学子好好写点代码,学点技术,"师者,传到授业解惑也",提前祝大家新年快乐。2019我们携手共进,为爱而生。

一. 基础知识

(注:该部分参考作者论文《一种改进的Sobel算子及区域择优的身份证智能识别方法》)

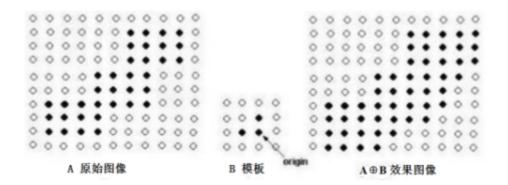
图像的膨胀 (Dilation) 和腐蚀 (Erosion) 是两种基本的形态学运算,主要用来寻找图像中的极大区域和极小区域。其中膨胀类似于"领域扩张",将图像中的高亮区域或白色部分进行扩张,其运行结果图比原图的高亮区域更大;腐蚀类似于"领域被蚕食",将图像中的高亮区域或白色部分进行缩减细化,其运行结果图比原图的高亮区域更小。

1.图像膨胀

膨胀的运算符是"⊕", 其定义如下:

$$A \oplus B = \{x \mid (B)_x \cap A \neq \Theta\}$$

该公式表示用B来对图像A进行膨胀处理,其中B是一个卷积模板或卷积核,其形状可以 为正方形或圆形,通过模板B与图像A进行卷积计算,扫描图像中的每一个像素点,用模 板元素与二值图像元素做"与"运算,如果都为0,那么目标像素点为0,否则为1。从而计算B覆盖区域的像素点最大值,并用该值替换参考点的像素值实现膨胀。下图是将左边的原始图像A膨胀处理为右边的效果图A⊕B。



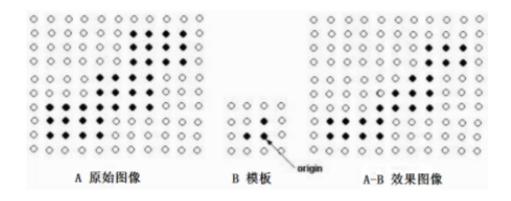
处理结果如下图所示:

2.图像腐蚀

腐蚀的运算符是"-", 其定义如下:

$$A - B = \{x \mid B_x \subseteq A\}$$

该公式表示图像A用卷积模板B来进行腐蚀处理,通过模板B与图像A进行卷积计算,得出B覆盖区域的像素点最小值,并用这个最小值来替代参考点的像素值。如图所示,将左边的原始图像A腐蚀处理为右边的效果图A-B。



处理结果如下图所示:



原始图像



腐蚀图像 https://blod.csun.triet/Eastmount

二. 图像腐蚀代码实现

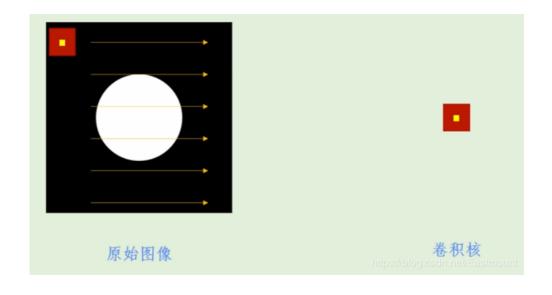
1.基础理论

形态学转换主要针对的是二值图像 (0或1)。图像腐蚀类似于"领域被蚕食",将图像中的高亮区域或白色部分进行缩减细化,其运行结果图比原图的高亮区域更小。其主要包括两个输入对象:

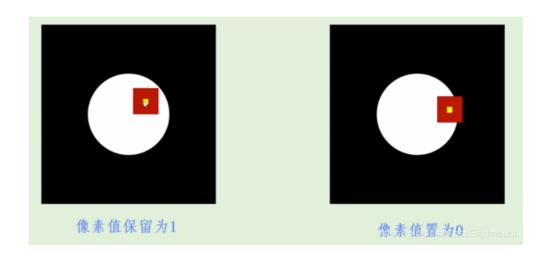
(1)二值图像

(2)卷积核

卷积核是腐蚀中的关键数组,采用numpy库可以生成。卷积核的中心点逐个像素扫描原始图像,如下图所示:



被扫描到的原始图像中的像素点,只有当卷积核对应的元素值均为1时,其值才为1,否则其值修改为0。换句话说,遍历到的黄色点位置,其周围全部是白色,保留白色,否则变为黑色,图像腐蚀变小。



2.函数原型

图像腐蚀主要使用的函数为erode, 其原型如下:

dst = cv2.erode(src, kernel, iterations)

参数dst表示处理的结果, src表示原图像, kernel表示卷积核, iterations表示迭代次数。下图表示5*5的卷积核,可以采用函数 np.ones((5,5), np.uint8) 构建。

函数erode

dst = cv2.erode (src , kernel , iterations)

1.	1	1	1	1
1	1	1	1	1
1	1	1	1	1
1	1	1	1	1
1	1	1	1	1

https://blog.csdn.net/Eastmount

注意: 迭代次数默认是1, 表示进行一次腐蚀, 也可以根据需要进行多次迭代, 进行多次腐蚀。

3.代码实现

完整代码如下所示:

#encoding:utf-8

import cv2

import numpy as np

```
#读取图片
src = cv2.imread('test01.jpg', cv2.IMREAD_UNCHANGED)

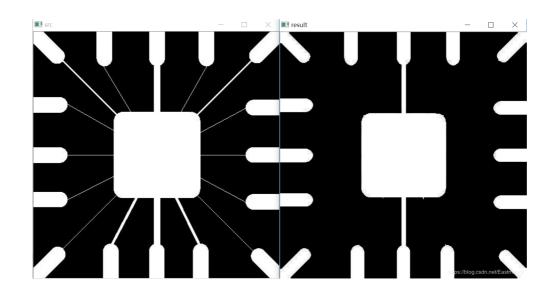
#设置卷积核
kernel = np.ones((5,5), np.uint8)

#图像腐蚀处理
erosion = cv2.erode(src, kernel)

#显示图像
cv2.imshow("src", src)
cv2.imshow("result", erosion)

#等待显示
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

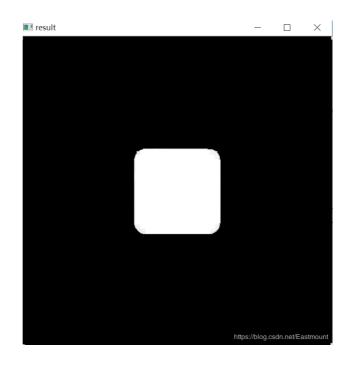
输出结果如下图所示:



由图可见,干扰的细线被进行了清洗,但仍然有些轮廓,此时可设置迭代次数进行腐蚀。

erosion = cv2.erode(src, kernel,iterations=9)

输出结果如下图所示:



三. 图像膨胀代码实现

1.基础理论

图像膨胀是腐蚀操作的逆操作,类似于"领域扩张",将图像中的高亮区域或白色部分进行扩张,其运行结果图比原图的高亮区域更大,线条变粗了,主要用于去噪。

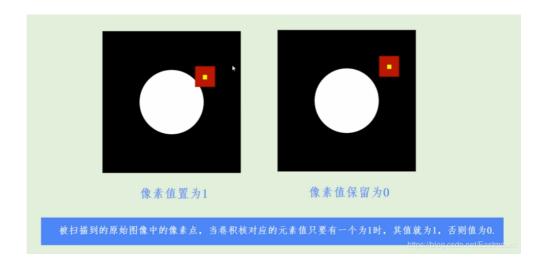
- (1) 图像被腐蚀后,去除了噪声,但是会压缩图像。
- (2) 对腐蚀过的图像,进行膨胀处理,可以去除噪声,并且保持原有形状。



它也包括两个输入对象:

- (1)二值图像或原始图像
- (2)卷积核

卷积核是腐蚀中的关键数组,采用numpy库可以生成。卷积核的中心点逐个像素扫描原始图像,如下图所示:



被扫描到的原始图像中的像素点,当卷积核对应的元素值**只要有一个为1时,其值就为1,否则为0**。

2.函数原型

图像膨胀主要使用的函数为dilate, 其原型如下:

dst = cv2.dilate(src, kernel, iterations)

参数dst表示处理的结果, src表示原图像, kernel表示卷积核, iterations表示迭代次数。下图表示5*5的卷积核,可以采用函数 np.ones((5,5), np.uint8) 构建。

函数dilate

dst = cv2.dilate (src , kernel , iterations)

1	1	1	1	1	
1	1	1	1	1	
1	1	1	1	1	
1	1	1	1	1	D.
1	1	1	1	1	"

https://blog.csdn.net/Eastmount

注意: 迭代次数默认是1, 表示进行一次膨胀, 也可以根据需要进行多次迭代, 进行多次膨胀。通常进行1次膨胀即可。

3.代码实现

完整代码如下所示:

#encoding:utf-8

import cv2

import numpy as np

#读取图片

```
src = cv2.imread('test02.png', cv2.IMREAD_UNCHANGED)

#设置卷积核
kernel = np.ones((5,5), np.uint8)

#图像膨胀处理
erosion = cv2.dilate(src, kernel)

#显示图像
cv2.imshow("src", src)
cv2.imshow("result", erosion)

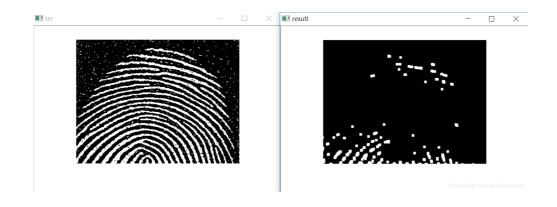
#等待显示
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

输出结果如下所示:



图像去噪通常需要先腐蚀后膨胀,这又称为开运算,下篇文章将详细介绍。如下图所示:

erosion = cv2.erode(src, kernel) result = cv2.dilate(erosion, kernel)



希望文章对大家有所帮助,如果有错误或不足之处,还请海涵。最近经历的事情太多,有喜有悲,关闭了朋友圈,希望通过不断学习和写文章来忘记烦劳,将忧郁转换为动

力。哎, 总感觉自己在感动这个世界, 帮助所有人, 而自己却...保重。

(By: Eastmount 2018-10-31 下午4点 https://blog.csdn.net/Eastmount/)