

# 华中科技大学

## 图像处理作业

### 图像分割

院        系: 人工智能与自动化学院

专业班级: 自动化    1903    班

学生姓名: 李            子            奥

学生学号: U 2 0 1 9 1 4 6 2 9

指导教师: 谭                            山

2022 年 7 月 9 日

## 目 录

<b>1</b>	<b>图像分割原理</b>	<b>1</b>
1.1	Otsu 阈值法 . . . . .	1
1.2	区域增长法 . . . . .	2
<b>2</b>	<b>图像分割实验</b>	<b>4</b>
2.1	参数选择 . . . . .	4
2.2	图像分割结果 . . . . .	4
2.3	纯色填充实验结果 . . . . .	7
2.4	实验结论 . . . . .	10
	<b>附录 A 实验代码</b>	<b>12</b>

# 1 图像分割原理

## 1.1 Otsu 阈值法

Otsu 阈值法是一种自适应的阈值确定的方法，它根据图像的灰度数，将图像分成两个部分。按灰度级分成 2 个部分，使得两个部分之间的灰度值差异最大，即最大化类间方差。

假设  $\{0, 1, 2, \dots, L-1\}$  表示图像中的  $L$  个灰度等级<sup>1</sup>，每个灰度等级的像素占总像素的比例为  $p_i$ ，则  $p_i$  满足关系式：

$$\sum_{i=0}^{L-1} p_i = 1 \quad (1.1)$$

假设我们选择了一阈值  $k, 0 < k < L-1$  将图像分割成了两部分： $C_1$  和  $C_2$ ，则某一像素属于  $C_1$  类的概率为：

$$P_1 = P(C_1) = \sum_{i=0}^k p_i \quad (1.2)$$

相应的，某一像素属于  $C_2$  类的概率为：

$$P_2 = P(C_2) = 1 - P_1 = \sum_{i=k+1}^{L-1} p_i \quad (1.3)$$

$C_1$  类中的像素的平均灰度值为：

$$\begin{aligned} m_1(k) &= \sum_{i=0}^k i P(i | C_1) \\ &= \sum_{i=0}^k i P(C_1 | i) P(i) / P(C_1) \\ &= \frac{1}{P(C_1)} \sum_{i=0}^k i P(i) = \frac{1}{P_1} \sum_{i=0}^k i p_i \end{aligned} \quad (1.4)$$

$C_2$  类中的像素的平均灰度值为：

$$m_2(k) = \frac{1}{P(C_2)} \sum_{i=k+1}^{L-1} i p_i = \frac{1}{P_2} \sum_{i=k+1}^{L-1} i p_i \quad (1.5)$$

---

<sup>1</sup>在本实验中， $L = 256$

整张图像的平均灰度值为：

$$m_G = \sum_{i=0}^{L-1} ip_i \quad (1.6)$$

用  $\sigma_B^2$  表示  $C_1$  类与  $C_2$  类的类间方差，则  $\sigma_B^2$  的定义为：

$$\sigma_B^2 = P_1 (m_1 - m_G)^2 + P_2 (m_2 - m_G)^2 \quad (1.7)$$

通过枚举不同的阈值  $k$ ，找到使类间方差  $\sigma_B^2$  最大的阈值  $k^*$ 。 $k^*$  将图像划分成的两部分就是 Ostu 阈值法的划分结果。

## 1.2 区域增长法

区域增长法是一种有效的图像分割方法，其基本思想如下：

1. 指定一个或多个点作为种子点，将所有种子点加入集合  $C_1$  中
2. 判断种子点邻域内的点和种子点是否属于同一个物体。若是，将该点加入集合  $C_1$  中
3. 重复操作 2，直至都没有新的点可以被加入至集合  $C_1$ 。此时图像被分为了两个部分： $C_1$  与  $C_2 = \bar{C}_1$

从区域增长法的算法流程可以看出，区域增长法的分割结果非常依赖于：

- 判断某一点是否应被包含在区域中的标准
- 判断某一点是否为一已知种子点邻域的标准

在我的实验中，判断某一点是否为一已知种子点邻域的标准为 4 邻域判别：若某一点在一已知点的正上方、正下方、正左方或正右方，且两点间距离为 1，则该点位于这一一直点的邻域内，如图 1.1 所示。

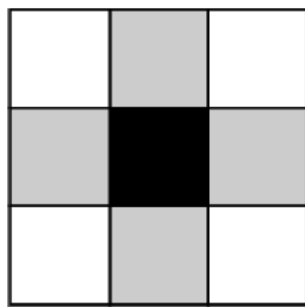


图 1.1 4 邻域判别标准

假设某点  $x$  位于一已知种子点  $x_0$  的邻域内, 则当他们的像素值满足下式时, 点  $x$  被划分到  $x_0$  的集合内。

$$I(x) \in [I(x_0) - c \cdot \sigma, I(x_0) + c \cdot \sigma] \quad (1.8)$$

其中  $\sigma$  为整张图片的标准差,  $c$  是一需手动设定的超参数。

## 2 图像分割实验

### 2.1 参数选择

使用 Otsu 法进行图像分割不需要选择超参数，但是使用区域增长法进行图像分割需要确定两个超参数：种子点个数和判断某一点是否应被包含在区域内的标准  $c$ 。表2.1为区域增长法参数选择结果。

图像名	1	2	3	4	5	6	b	lena	objs
种子点数	1	1	4	1	1	1	2	8	2
$c$	0.2	0.2	0.1	0.1	0.2	0.4	0.3	0.15	0.2

表 2.1 区域增长法图像分割参数选择

### 2.2 图像分割结果

在下文中，最左侧一列为原始图像，中间一列为使用 Otsu 法进行图像分割的结果，最右侧一列为使用区域增长法进行图像分割的结果。其中图像分割的边缘用红色实线标识；种子点用绿色叉形标识。

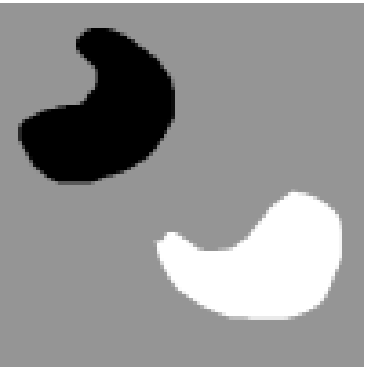


图 2.1 图像 1

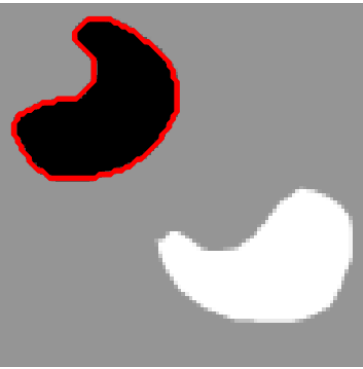


图 2.2 图像 1 Otsu 法

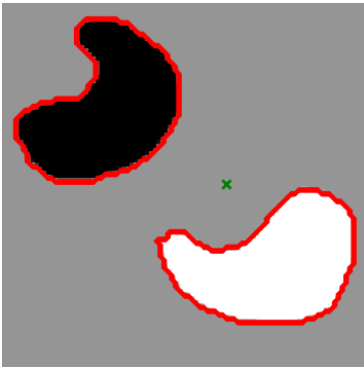


图 2.3 图像 1 区域增长法

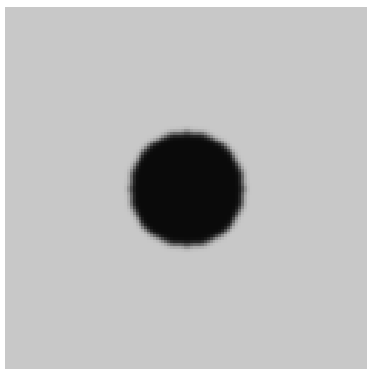


图 2.4 图像 2

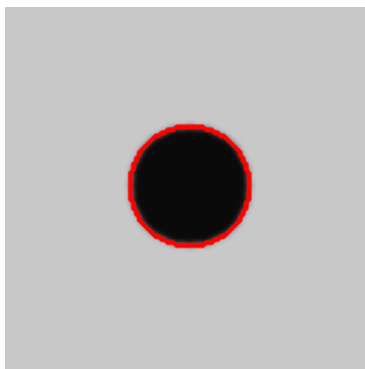


图 2.5 图像 2 Otsu 法

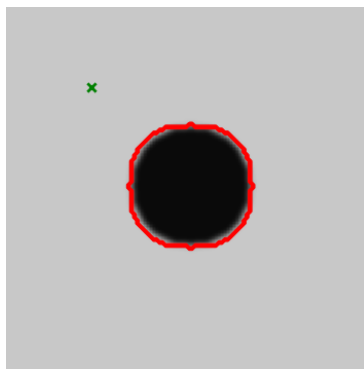


图 2.6 图像 2 区域增长法



图 2.7 图像 3



图 2.8 图像 3 Otsu 法



图 2.9 图像 3 区域增长法

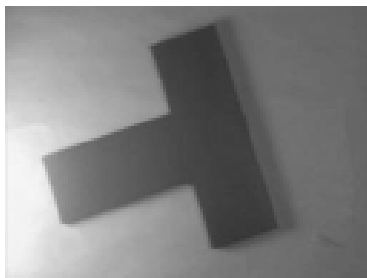


图 2.10 图像 4

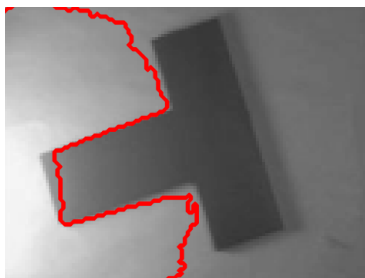


图 2.11 图像 4 Otsu 法

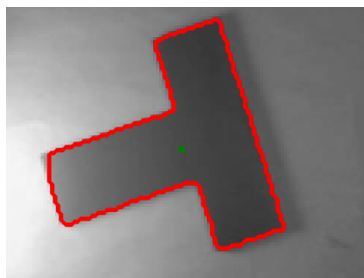


图 2.12 图像 4 区域增长法

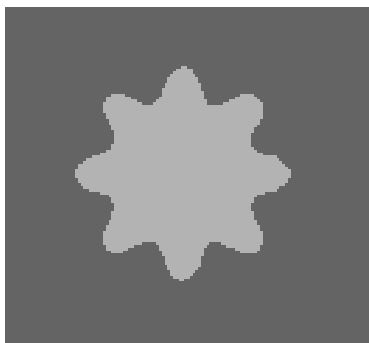


图 2.13 图像 5

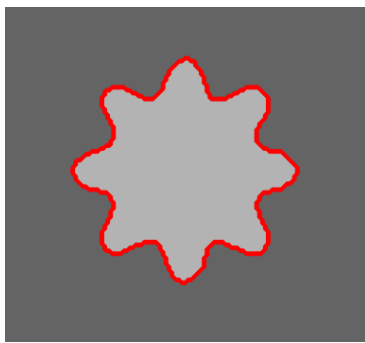


图 2.14 图像 5 Ostu 法

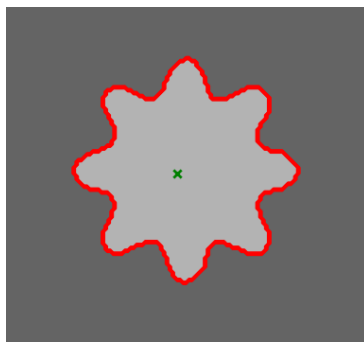


图 2.15 图像 5 区域增长法

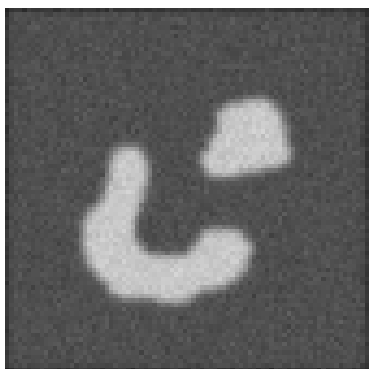


图 2.16 图像 6

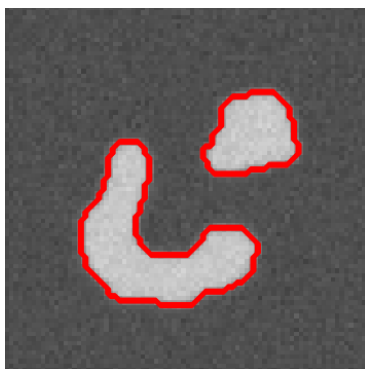


图 2.17 图像 6 Ostu 法

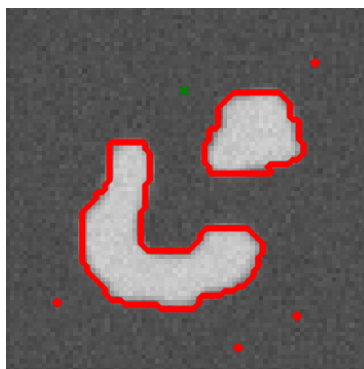


图 2.18 图像 6 区域增长法

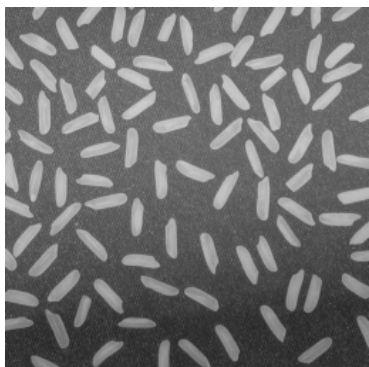


图 2.19 图像 b

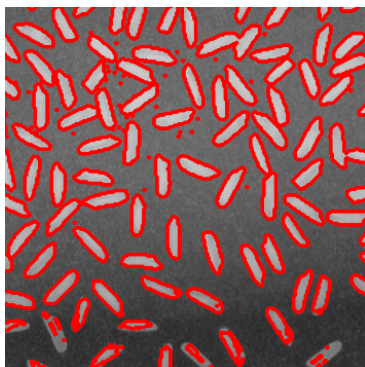


图 2.20 图像 b Ostu 法

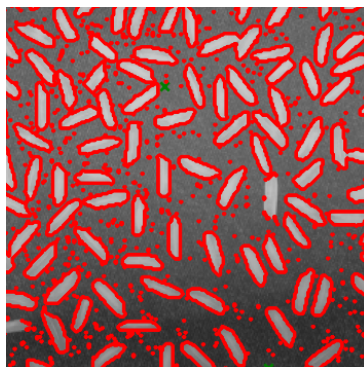


图 2.21 图像 b 区域增长法





图 2.22 图像 lena

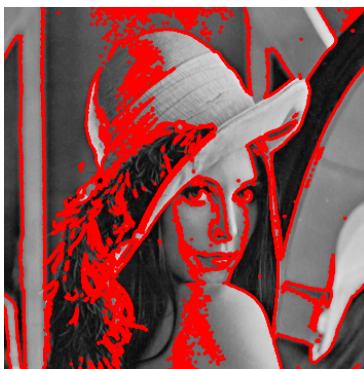


图 2.23 图像 lena Ostu 法



图 2.24 图像 lena 区域增长法

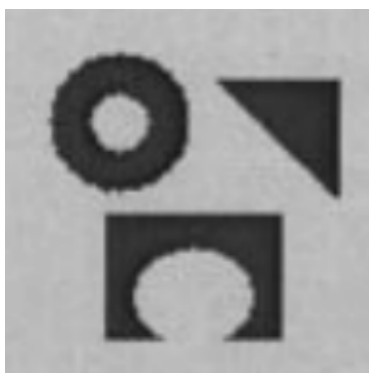


图 2.25 图像 objs

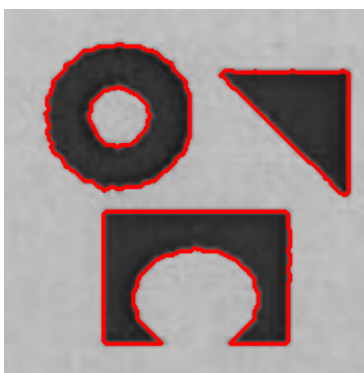


图 2.26 图像 objs Ostu 法

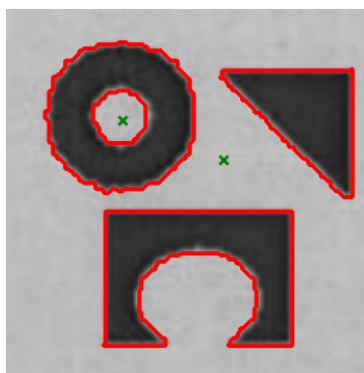


图 2.27 图像 objs 区域增长法

2.3 纯色填充实验结果

对于部分颜色复杂的图像，将分割边缘标识不利于观察分割的结果（如图像 lena），于是我将一类划分结果变为同一种颜色<sup>1</sup>，而维持另一类划分结果的颜色不变，这样能够更加方便观察复杂的图像的分割结果。

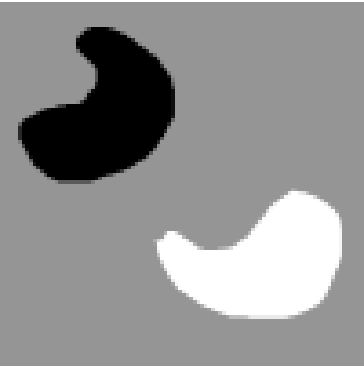


图 2.28 图像 1

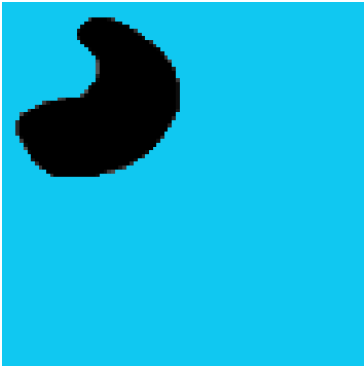


图 2.29 图像 1 Otsu 法

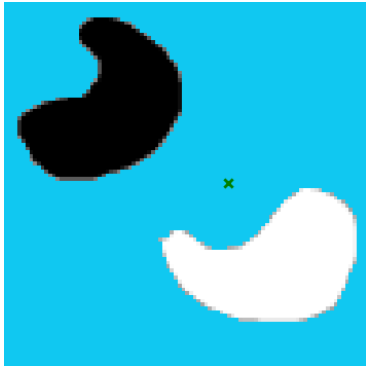


图 2.30 图像 1 区域增长法



图 2.31 图像 2



图 2.32 图像 2 Otsu 法

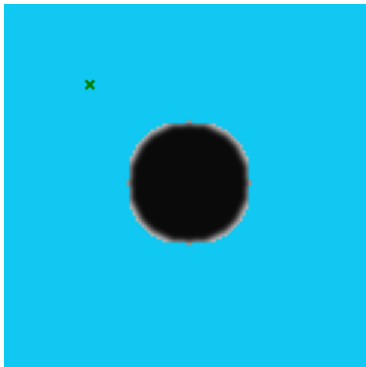


图 2.33 图像 2 区域增长法



图 2.34 图像 3



图 2.35 图像 3 Otsu 法



图 2.36 图像 3 区域增长法

<sup>1</sup>在我的实验中为蓝色

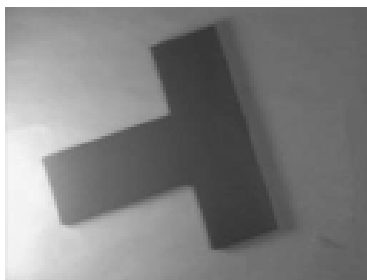


图 2.37 图像 4



图 2.38 图像 4 Ostu 法

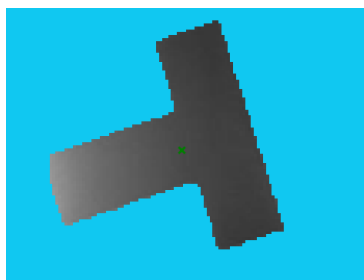


图 2.39 图像 4 区域增长法

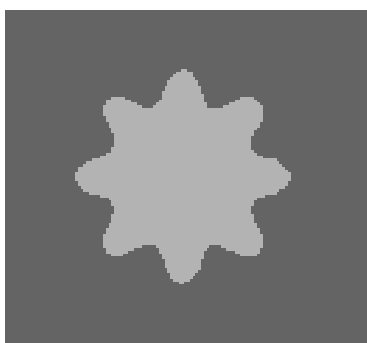


图 2.40 图像 5



图 2.41 图像 5 Ostu 法

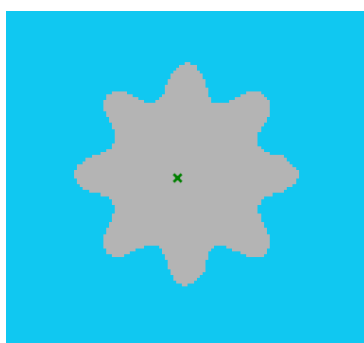


图 2.42 图像 5 区域增长法



图 2.43 图像 6



图 2.44 图像 6 Ostu 法



图 2.45 图像 6 区域增长法

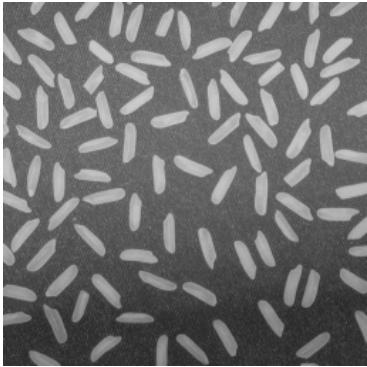


图 2.46 图像 b

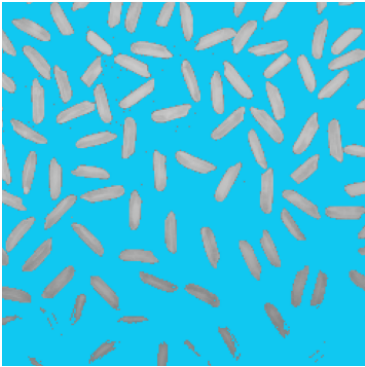


图 2.47 图像 b Otsu 法

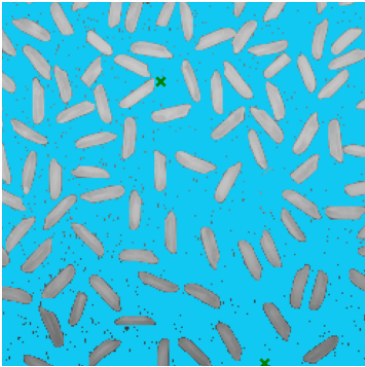


图 2.48 图像 b 区域增长法



图 2.49 图像 lena



图 2.50 图像 lena Otsu 法

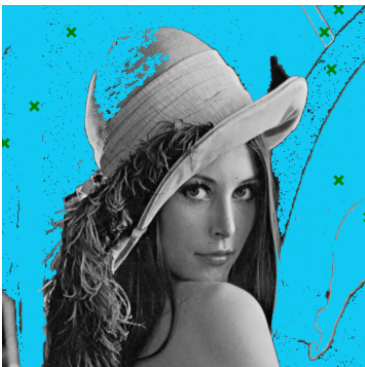


图 2.51 图像 lena 区域增长法



图 2.52 图像 objs



图 2.53 图像 objs Otsu 法



图 2.54 图像 objs 区域增长法

## 2.4 实验结论

对于颜色单一的图像，使用 Otsu 法进行图像分割更好，因为 Otsu 法既不用手动设定超参数与种子点，也能够取得比区域增长法更好的效果（见图像 6 与图像 b）。然而，由于 Otsu 法在整张图像上使用相同的阈值作为分割指标，Otsu 法

对于有多种颜色的图像可能会效果较差（如图像 1）。

对于颜色复杂（如多种颜色、渐变颜色等）的图像，使用区域增长法更好，因为区域增长法通过设定种子点，能够使不同颜色的部分都被划分到同一个区域中（如图像 1、图像 4 与图像 lena）。

## 附录 A 实验代码

```

1  from copy import deepcopy
2  import os
3  from matplotlib.image import imsave
4  import matplotlib.pyplot as plt
5  import numpy as np
6  import cv2
7
8  OutputDir = "output"
9  ALL_FILES = []
10 CURRENT_FILE = ""
11 IF_SHOW = False
12 Suffix = ".png"
13 SegmentMethod = ['otsu', 'growing'][1]
14
15 growing_config = {
16     '1': {'seeds': [[50, 60]], 'c': 0.2},
17     '2': {'seeds': [[30, 30]], 'c': 0.2},
18     '3': {'seeds': [[80, 80], [140, 60], [42, 112], [78, 155]], 'c': 0.1},
19     '4': {'seeds': [[50, 60]], 'c': 0.1},
20     '5': {'seeds': [[60, 60]], 'c': 0.2},
21     '6': {'seeds': [[20, 40]], 'c': 0.4},
22     'b': {'seeds': [[60, 110], [250, 180]], 'c': 0.3},
23     'lena': {'seeds': [[100, 450], [250, 460], [50, 100], [150, 50], [200,
24         10], [300, 500], [20, 460], [50, 440]], 'c': 0.15},
25     'objs': {'seeds': [[60, 60], [80, 110]], 'c': 0.2},
26 }
27
28 def show_pic(pic1: np.array, str1='', scale=True):
29     global CURRENT_FILE
30     pic1 = pic1.squeeze()
31
32     filename = os.path.join(OutputDir, str1+'_'+CURRENT_FILE+Suffix)
33
34     if scale:
35         imsave(filename, pic1, cmap=plt.get_cmap('gray'), vmin=0, vmax=255)
36     else:
37         imsave(filename, pic1, cmap=plt.get_cmap('gray'))
38
39     if IF_SHOW:
40         if scale:
41             plt.imshow(pic1, cmap=plt.get_cmap('gray'), vmin=0, vmax=255)
42         else:

```

```

42         plt.imshow(pic1, cmap=plt.get_cmap('gray'))
43         plt.xticks([])
44         plt.yticks([])
45         plt.title(CURRENT_FILE)
46         plt.show()
47
48 def show_with_contour(pic: np.array, contour: np.array, seeds: np.array = None
49 , str1=''):
49     global CURRENT_FILE
50     pic = pic.squeeze()
51
52     filename = os.path.join(OutputDir, 'c_'+str1+'_'+CURRENT_FILE+Suffix)
53
54     plt.imshow(pic, cmap=plt.get_cmap('gray'), vmin=0, vmax=255)
55     plt.contour(contour, colors='red')
56     if not seeds is None:
57         plt.scatter(seeds[:, 1], seeds[:, 0], color='green', marker='x',
58                     linewidths=2)
59     plt.xticks([])
60     plt.yticks([])
61     plt.savefig(filename, bbox_inches='tight', pad_inches=-0.1)
62     plt.close()
63
64     filename = os.path.join(OutputDir, 'cf_'+str1+'_'+CURRENT_FILE+Suffix)
65
66     pic = cv2.cvtColor(pic, cv2.COLOR_GRAY2RGB)
67     contour = np.repeat(contour[:, :, np.newaxis], 3, axis=-1)
68     pic = np.where(contour == 0, pic, np.array([16, 200, 241]))
69     plt.imshow(pic, vmin=0, vmax=255)
70     # plt.contour(contour, colors='red')
71
72     if not seeds is None:
73         plt.scatter(seeds[:, 1], seeds[:, 0], color='green', marker='x',
74                     linewidths=2)
75     plt.xticks([])
76     plt.yticks([])
77     plt.savefig(filename, bbox_inches='tight', pad_inches=-0.1)
78     plt.close()
79
80     if IF_SHOW:
81         plt.imshow(pic, cmap=plt.get_cmap('gray'), vmin=0, vmax=255)
82         plt.xticks([])
83         plt.yticks([])
84         plt.title(CURRENT_FILE)
85         plt.show()
86
87 def otsu(pic: np.array) -> np.array:

```

```

87     Ls = np.array(range(256))
88     cnt = np.bincount(pic.flatten(), minlength=256)
89     assert(sum(cnt) == pic.size)
90     p_cnt = cnt / pic.size
91
92     m_G = np.sum(Ls * p_cnt)
93
94     all_Sigma = np.zeros(256)
95     for k in range(1, 256):
96         L1, L2 = Ls[:k], Ls[k:]
97         p_cnt1, p_cnt2 = p_cnt[:k], p_cnt[k:]
98         P1, P2 = np.sum(p_cnt1), np.sum(p_cnt2)
99         if P1 == 0 or P2 == 0:
100             continue
101         m1 = np.sum(L1 * p_cnt1) / P1
102         m2 = np.sum(L2 * p_cnt2) / P2
103
104         sigma_B = P1 * ((m1 - m_G) ** 2) + P2 * ((m2 - m_G) ** 2)
105         all_Sigma[k] = sigma_B
106
107     k = all_Sigma.argmax()
108
109     new_pic = np.where(pic < k, 0, 1)
110     return new_pic
111
112
113 def growing(pic: np.array, seeds: np.array, c=0.2) -> np.array:
114     std = np.std(pic.flatten())
115     d = [[-1, 0], [0, 1], [1, 0], [0, -1]]
116     H, W = pic.shape
117
118     ret_pic = np.zeros_like(pic)
119     st = np.zeros_like(pic)
120     for seed in seeds:
121         st[seed[0], seed[1]] = 1
122     while len(seeds) > 0:
123         h, w = seeds[0]
124         ret_pic[h, w] = 1
125         seeds = seeds[1:]
126         intensity = pic[h, w]
127         for dh, dw in d:
128             nh, nw = h + dh, w + dw
129             if not (nh >= 0 and nw >= 0 and nh < H and nw < W):
130                 continue
131             if not st[nh, nw] == 0:
132                 continue
133             n_intensity = pic[nh, nw]
134             # print ('\t[{}, {}] = {}'.format(nh, nw, n_intensity))

```



```

135         if np.abs(intensity - n_intensity) < c * std:
136             st[nh, nw] = 1
137             seeds = np.concatenate([seeds, np.array([[nh, nw]]), axis=0)
138     return ret_pic
139
140
141 def main():
142     global CURRENT_FILE
143
144     _, _, ALL_FILES = list(os.walk("./data"))[0]
145     print('\033[1;32m', ALL_FILES, '\033[0m')
146
147     for file in ALL_FILES:
148         CURRENT_FILE = os.path.splitext(os.path.basename(file))[0]
149         assert(CURRENT_FILE in growing_config)
150         print('\033[31m', 'Processing "' + CURRENT_FILE + '"', '\033[0m')
151
152         pic = plt.imread(os.path.join("data", file))
153
154         if SegmentMethod == 'otsu':
155             new_pic = otsu(pic)
156             show_with_contour(pic, new_pic, None, 'Otsu1')
157             show_with_contour(pic, 1-new_pic, None, 'Otsu2')
158         else:
159             seeds = np.array(growing_config[CURRENT_FILE]['seeds'])
160             c = growing_config[CURRENT_FILE]['c']
161             new_pic = growing(pic.astype(np.int32), seeds, c)
162
163             show_with_contour(pic, new_pic, seeds, 'Growing1')
164             show_with_contour(pic, 1-new_pic, seeds, 'Growing2')
165
166 if __name__ == "__main__":
167     main()

```