数字图像处理第五次实验图像分割报告(文末附代码)

1 问题

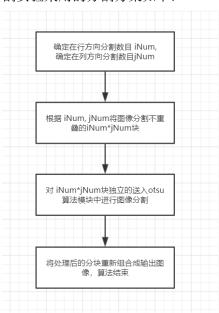
设计图像分割算法完成 SegImg.bmp 图像的分割,分割结果"米粒"像素标 记为 255, "背景"像素标记为 0。

2 问题分析

本次实验进行图像分割的实验,观察整幅图像我发现该图像仅有米粒和背景,而且每个米粒的颜色相近(也就是灰度值相近),因此可以采用单阈值分割的方法来实现图像分割。 在所有单阈值分割方法中,我选用已被证明的利用最大化类间方差的 otsu 算法计算阈值。

同时再观察整幅图像,我发现该图像在垂直方向上受光照的影响明显,图像的灰度图存在被光照污染的可能,为了解决这个问题我采用了分块的方案,通过分块我让受光照影响相近的区域为一个整体做图像分割,不同分块之间不重叠,通过这种方案我很好地解决了光照对图像分割的影响。

综上,本次图像分割实验采用的分割方案如下:



其中 iNum 表示在行方向 iNum 等分, jNum 表示在列方向 jNum 等分

在接下来的实验中,我将展示 直接使用 otsu 和 分块使用 otsu 的区别,并对实验结果进行分析。

3 实验结果:

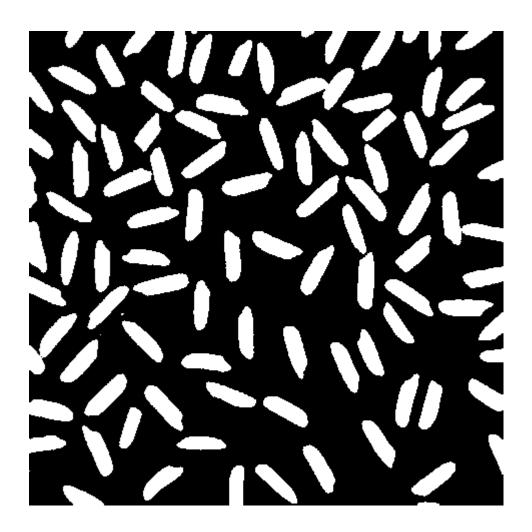
原图像: (命名为 test.bmp)



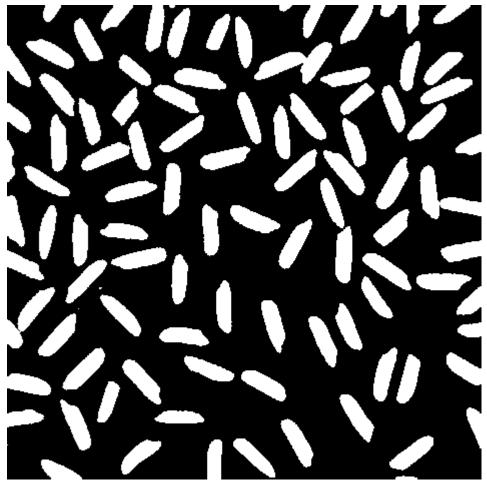
iNum = 1, jNum=1 时的结果(不进行分块)



iNum = 8, jNum =1:



iNum =8, jNum=8:



4 实验结果

分析实验结果,我们可以看到如果不分块直接应用 otsu 算法,图片底部的分割效果很不好。观察原图,我们可以看到原图的底部受光照影响最大。光照导致底部的直方图和中上部的直方图混合,导致整幅图像的直方图的波谷不是特别明显,所以底部的分割效果不尽如人意,同时导致中上部分出现了噪声(小白点)。

从原图上来看,原图主要在垂直方向光照变化明显,因此我设置 iNum=8, jNum=1 只在垂直方向进行分块,让光照均匀的区域单独进行 otsu 分割。从实验结果上看极大地改善了分割效果。对比原图可以说很好地完成了分割任务。这是因为当我们分块之后,不同光照强度区域不会相互影响,从而提升了分割效果

而当我们对列也进行分块的时候(设置 jNum=8)我们看到分割效果和上一步相近。这是因为原图在列方向(横向)的光照基本均匀,所以得到的效果几乎相同。

除上述,我们还看到分块之后的图像分割结果仍然存在噪声,这是因为原图本来就存在 噪声的原因,这可以通过先对图像进行滤波降噪处理,再进行图像分割来解决。

(所有的实验结果在 result 下,根据 参数 iNum,jNum 的顺序对图片进行了命名)

5代码 import os import numpy as np import cv2 as cv

def otsu(input):

```
:param input: 输入图片是一个numpy 数组, 深度为1
   :return: output: 分割之后的结果
   hist,edges = np.histogram(input,256,[0,256],density=True ) #hist 是概率
密度分布, 计算概率分布, 这一步自己实现也很简单只需要遍历 input 统计即可
   cdf = hist.cumsum()
                                                   # cdf 将概率密度求
和, cdf[k] 就是 i 从 0 到 k (包括k) pi 的求和
                                                          #计算全
   mean_global = np.sum(np.arange(256)*hist )
局均值
   var_k_array = np.zeros(256)
   for k in range(256):
      mean_k = np.sum(np.arange(k+1)*hist[0:k+1] ) #计算 m_k ;m_k 为 i 从
0 到 k (包括k) i*pi 的求和
      if cdf[k] ==1 or cdf[k] ==0:
      temp_var = np.power((mean_global*cdf[k]-mean_k),2)/(cdf[k]*(1-
cdf[k]))
      var k array[k] = temp var
   max\_var\_betweet\_class = np.max(var\_k\_array) # 求出最大的类间方差
   threshold = np.average(np.where(var_k_array==max_var_betweet_class))
# 将所有等于类间最大方差的 R 值 求平均 计算出分割阈值
   mask = (input > threshold) #輸入的图片 所有灰度值 > 阈值的设置
为 true
   output = np.zeros(input.shape, dtype = np.uint8) #初始化 0 矩阵
   output[mask]=255
                                      # 将 =1 的值设置为 255
```

111

return output

```
def devide block ostu( input, i divided num, j divided num ):
   将图片分块用 ostu 算法处理 返回分割后的图像
   :param input: 输入灰度图, numpy 数组
   :param i_devided_num: i 轴等分数
   :param j_divided_num: j 轴等分数
   :return:
   111
   output = np.zeros(input.shape,dtype = np.uint8)
   block_height = input.shape[0]// i_divided_num
   block_width = input.shape[1]//j_divided_num
   #分块执行 ostu 算法
   for i in range(i_divided_num):
       i_begin = i * block_height
       i_end = i_begin + block_height if i < i_divided_num - 1 else</pre>
input.shape[0] # 最后一次取全图 防止遗漏
       for j in range(j_divided_num):
          j_begin = j * block_width
          j_{end} = j_{begin} + block_{width} if j < j_{divided_{num}} - 1 else
input.shape[1] # 最后一次取全图 防止遗漏
          output[i_begin:i_end,j_begin:j_end] =
otsu( input[i_begin:i_end,j_begin:j_end] )
   return output
if __name__ =='__main__':
   BASE_PATH = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))
   RESULT PATH = os.path.join(BASE PATH, "result")
   if not os.path.exists(RESULT_PATH):
       os.mkdir(RESULT_PATH)
   import argparse
   parser = argparse.ArgumentParser()
   parser.add_argument('--img', help="the path of the input img")
   parser.add_argument('--iNum', help='the num of in')
   parser.add_argument('--jNum', help='the num of jn')
   # parser.add_argument('--kernal_size', help='the size of the kernal')
```