



计算机视觉与模式识别 实验一

指导老师:李慧

专业:22 级计算机科学与技术 1 班
学号:20224001027
学生:何泽铭

2025 年 3 月 10 日

目录

1 实验目的	2
1.1 统计化学元素数目	2
1.2 两两元素重叠分析	2
1.3 三者元素重叠分析	2
1.4 实验拓展	2
2 实验内容	2
2.1 实验概述	2
2.2 材料与方法	2
2.2.1 材料	2
2.2.2 方法	2
3 实验过程	3
4 实验结果	6
5 实验小结	11
6 完整代码	11

1 实验目的

1.1 统计化学元素数目

统计每幅图像中化学元素 (Al、Fe、P) 的分布数目。通过有效的分析方法, 确定各元素在图像中的数量, 为后续研究提供基础数据。

1.2 两两元素重叠分析

1. 统计 Al 和 Fe 元素的重叠数目, 明确这两种元素在图像中共同出现的区域和数量。
2. 统计 Fe 和 P 元素的重叠数目, 了解这两种元素的重叠情况, 揭示元素间可能的关联。
3. 统计 Al 和 P 元素的重叠数目, 分析它们在图像中的重叠特征。
4. 以图像形式展示两两元素的重叠情况, 直观呈现元素重叠的位置和范围, 便于进一步观察和分析。

1.3 三者元素重叠分析

1. 统计 Al、Fe 和 P 元素三者重叠的数目, 确定三种元素在图像中同时出现的区域的数量。
2. 以图像形式展示三种元素的重叠情况, 通过可视化的方式呈现复杂的元素重叠信息, 帮助理解元素间的相互作用。

1.4 实验拓展

本实验方法应具备颜色无关性, 即无论原始图像中化学元素的颜色如何, 均可实现上述实验目标。这一特性确保了实验方法的通用性和可靠性, 能够适应不同来源和特点的图像数据。

2 实验内容

2.1 实验概述

本实验旨在分析三幅图像 (Al.jpg、Fe.jpg、P.jpg), 这些图像是通过成像技术得到的不同化学元素的分布情况。实验目标是统计每种元素的数量, 计算两种及三种元素重叠的数量, 并将这些结果以图像的形式展示出来。

2.2 材料与方法

2.2.1 材料

包含三个文件的 `image` 文件夹:

- Al.jpg
- Fe.jpg
- P.jpg

2.2.2 方法

使用 OpenCV 加载图像, 通过将 RGB 图像转换为 HSV 色彩空间来处理, 然后应用阈值处理将图像二值化, 以便于后续的元素计数和重叠分析。使用位运算 (AND 操作) 确定不同元素之间的重叠区域。统计每个单独图像中的非零像素点数以获取元素数量。生成新的图像显示两两元素及三者重叠的情况。

3 实验过程

计算机视觉常用的方法是使用 OpenCV 的库函数对图像进行处理。因此我们先利用 `cv2.imread()` 函数读入图像数据。本例子中,共拥有 3 张图片,分别是 Al,Fe 和 P(即铝、铁、磷)三种化学元素。

读取图片的代码如下:

```
1 # 设置图片路径
2 Al_path = os.path.join("image", "Al.jpg")
3 Fe_path = os.path.join("image", "Fe.jpg")
4 P_path = os.path.join("image", "P.jpg")
5 # print("图片形状:", al.shape)
6
7 # 读取三张图片
8 Al = cv2.imread(Al_path)
9 Fe = cv2.imread(Fe_path)
10 P = cv2.imread(P_path)
```

注意,这里的路径最好不要直接写死,而是用 `python os` 库中提供的 `os.path.join()` 函数进行拼接处理。该函数能够自行判断当前运行环境而选择路径的分隔符,无论是 Linux 还是 Windows 都不会出错。

读入图片后,我发现图片中的左上角 logo 处和左下角的 50nm 标识都不是我需要的东西,需要剔除。因此需要对输入图像进行预处理:

- 为了去除左上角的 logo,根据观察可以看到,logo 读取进来的图像矩阵所在的行数均在 74 行及以内,因此我们处理的时候可以针对 logo 所在的行数进行删除。
- 为了去除左下角的 50nm 标识,我们需要识别出白色区域并去除。

为了实现上面的目标,我先将图片从 RGB 色彩通道转换为 HSV(HSB) 色彩通道。OpenCV 的库函数也提供了相应的转换。我们平常所见的图片绝大多数都是 RGB 通道,即利用 Red(红)、Green(绿)、Blue(蓝)三种颜色及其浓度来表示一张彩色图片。在 8Bit 色深的 RGB 图像中,RGB 三个通道的取值区间均为 `[0, 255]`。而 HSV 色彩通道是利用 Hue(色调)、Saturation(饱和度)、Value(明度)三值来表示颜色。不同于 RGB 图像,HSV 图像是根据色调 H 来确定颜色的,而 RGB 图像一般需要通过三个值共同参与来表达一种颜色。

处理代码如下:

```
1 # RGB2HSV
2 def rgb2hsv(img):
3     hsv_img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2HSV)
4     h, s, v = cv2.split(hsv_img)
5     return [h, s, v]
```

显示 HSV 图像三通道的代码如下:

```
1 # Plot HSV image
2 def plot_hsv_image(img: list):
3     cv2.imshow('H', img[0])
4     cv2.imshow('S', img[1])
```

```
5 cv2.imshow('V', img[2])  
6 cv2.waitKey(0)  
7 cv2.destroyAllWindows()
```

未经处理前,Al 的分拆 HSV 通道后的图像如下:

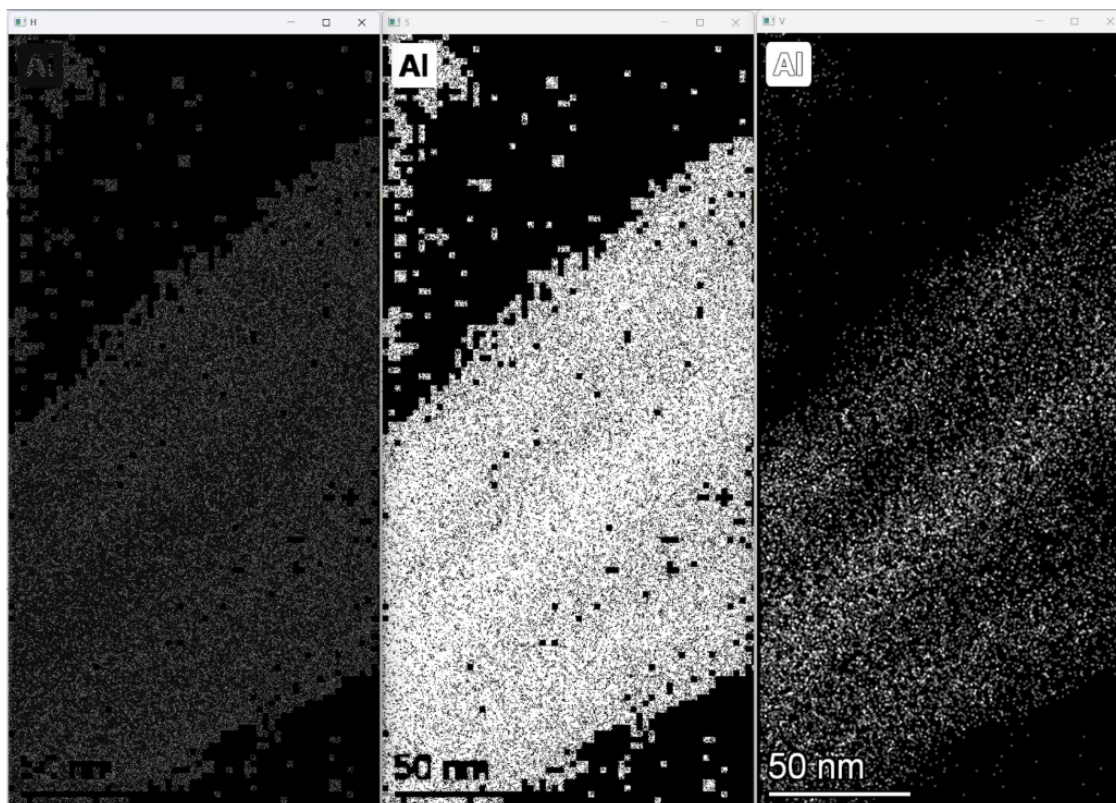


图 1: Al 的分拆 HSV 通道后的图像

在 HSV 图像中,查询可知黑色点范围如下:

- H: [0, 180]
- S: [0, 255]
- V: [0, 46]

白色点范围如下:

- H: [0, 180]
- S: [0, 30]
- V: [221, 255]

logo 区域的像素点较为明亮,因此可以直接利用位置和 V 的值进行判断去除。

图像预处理代码如下:

```

1  # 完成实验拓展要求，去除 logo 区域 和 黑白点
2  def remove_LogoAndPoints(split_img: list):
3      h, s, v = split_img
4      for i in range(h.shape[0]):
5          for j in range(h.shape[1]):
6              # 去除黑色像素点
7              if 0 <= h[i, j] <= 180 and 0 <= v[i, j] <= 46:
8                  h[i, j] = 0
9                  s[i, j] = 0
10                 v[i, j] = 0
11             # 去除白色像素点
12             elif 0 <= h[i, j] <= 180 and 221 <= v[i, j] <= 255 and 0 <= s[i, j] <= 30:
13                 h[i, j] = 0
14                 s[i, j] = 0
15                 v[i, j] = 0
16             # 去除 logo 区域
17             if i <= 70 and 180 <= v[i, j] <= 255:
18                 h[i, j] = 0
19                 s[i, j] = 0
20                 v[i, j] = 0
21         return [h, s, v]

```

统计元素量时,为了方便统计,我把有颜色的像素点都统计为 1 个元素。而我已在上一步去除了杂色点,因此这一步可以直接数图像 V 通道的点数进行统计。**统计函数如下:**

```

1  # 统计各化学元素的数目
2  def count_points(img: list):
3      h, s, v = img
4      cnt = 0
5      for i in range(v.shape[0]):
6          for j in range(v.shape[1]):
7              if v[i, j] != 0:
8                  cnt += 1
9      return cnt

```

统计重叠量时,依旧是利用上一步的思想进行统计,但是这时候我需要两张图片的交集,即需要多加一个“与”的判断步骤。为了显示图片,还需要返回合并后的 HSV 矩阵。**处理函数如下:**

```

1  # 求解重叠量，并将元素两两的重叠量画出来
2  def cnt2overlap(img1: list, img2: list):
3      h1, s1, v1 = img1
4      h2, s2, v2 = img2
5      # 找到两者重叠的区域
6      overlap_mask = (v1 != 0) & (v2 != 0)
7      # 计算重叠量
8      cnt = np.sum(overlap_mask)

```

```

9      # 计算 h0, s0, v0
10     h0 = np.zeros_like(h1, dtype=np.uint8)
11     s0 = np.zeros_like(s1, dtype=np.uint8)
12     v0 = np.zeros_like(v1, dtype=np.uint8)
13     h0[overlap_mask] = np.clip(h1[overlap_mask] + h2[overlap_mask], 0, 255)
14     s0[overlap_mask] = np.clip(s1[overlap_mask] + s2[overlap_mask], 0, 255)
15     v0[overlap_mask] = np.clip(v1[overlap_mask] + v2[overlap_mask], 0, 255)
16     return cnt, [h0, s0, v0]

```

三张图片的元素重叠量也是同理。处理函数如下：

```

1  # 同理，求三者的重叠量
2  def cnt3overlap(img1: list, img2: list, img3: list):
3      h1, s1, v1 = img1
4      h2, s2, v2 = img2
5      h3, s3, v3 = img3
6      # 找到三者重叠的区域
7      overlap_mask = (v1 != 0) & (v2 != 0) & (v3 != 0)
8      # 计算重叠量
9      cnt = np.sum(overlap_mask)
10     # 计算 h0, s0, v0
11     h0 = np.zeros_like(h1, dtype=np.uint8)
12     s0 = np.zeros_like(s1, dtype=np.uint8)
13     v0 = np.zeros_like(v1, dtype=np.uint8)
14     h0[overlap_mask] = np.clip(h1[overlap_mask] + h2[overlap_mask] + h3[overlap_mask], 0, 255)
15     s0[overlap_mask] = np.clip(s1[overlap_mask] + s2[overlap_mask] + s3[overlap_mask], 0, 255)
16     v0[overlap_mask] = np.clip(v1[overlap_mask] + v2[overlap_mask] + v3[overlap_mask], 0, 255)
17     return cnt, [h0, s0, v0]

```

至此，实验目标已经全部完成。由于我将重要的功能封装成函数且与具体颜色无关，因此无论原始图像中的化学元素是何种颜色，只需修改图像路径，均可实现本目标。

4 实验结果

```

(DL) PS D:\doc\study\大三下\计算机视觉与模式识别\EXP1> & D:/miniforge3/
铝元素的点数为: 109393
铁元素的点数为: 31416
磷元素的点数为: 12593
铝和铁的重叠量为: 10891
铝和磷的重叠量为: 5009
铁和磷的重叠量为: 1595
铝、铁、磷三者的重叠量为: 746
(DL) PS D:\doc\study\大三下\计算机视觉与模式识别\EXP1> 

```

图 2: 实验结果

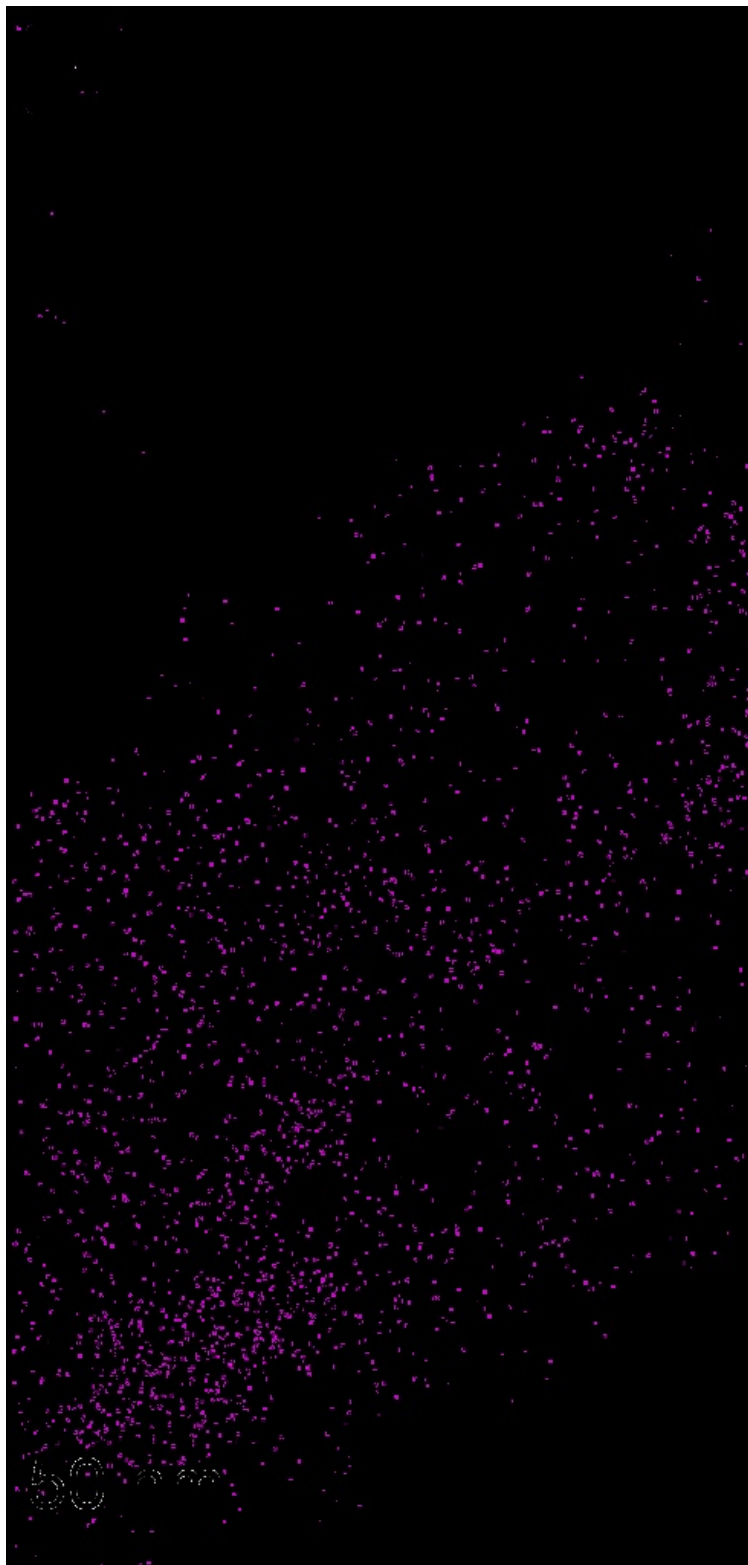


图 3: Al 和 Fe 的重叠图片



图 4: A1 和 P 的重叠图片

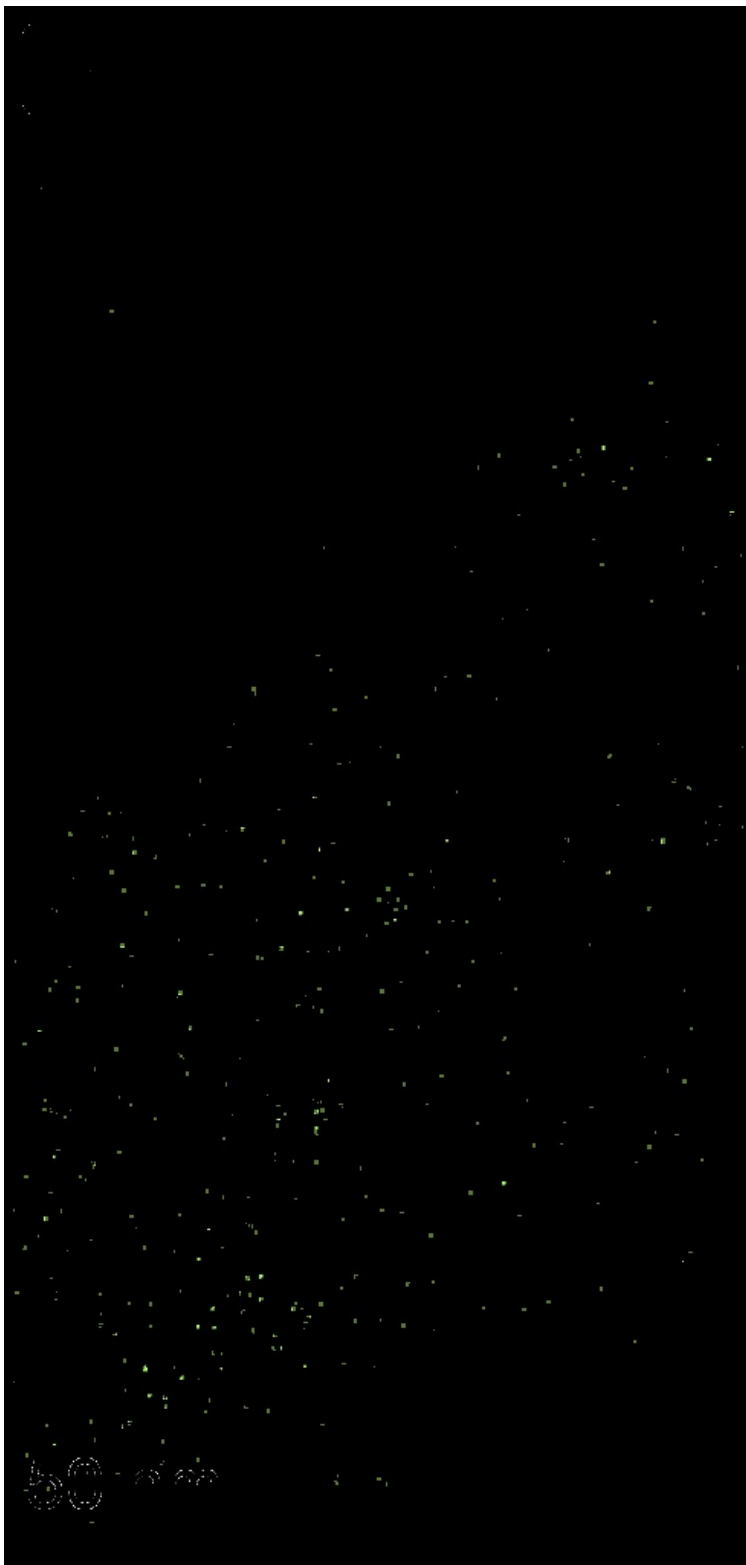


图 5: Fe 和 P 的重叠图片



图 6: 三者重叠图片

5 实验小结

这次实验让我对图像处理和化学元素分布分析有了更深入的理解。通过实际操作,我学会了如何使用 OpenCV 库读取和处理图像,并将 RGB 图像转换为 HSV 空间,以便更好地分离颜色信息。实验中最有趣的部分是通过像素值的判断来去除干扰区域(如 logo 和黑白点),这让我意识到图像预处理在实际应用中的重要性。

在统计元素数目和重叠区域时,我遇到了一些挑战,比如如何高效地遍历像素并判断重叠条件。通过将功能封装成函数,我不仅提高了代码的可读性,还增强了代码的复用性。最终,我成功实现了两两元素和三元素的重叠分析,并将结果以图像形式展示出来,这让我感到非常有成就感。

这次实验让我深刻体会到,图像处理不仅仅是简单的像素操作,还需要结合具体的应用场景进行优化。虽然过程中遇到了一些问题,但通过查阅资料和调试代码,我逐步解决了这些问题,这让我对编程和图像处理有了更强的信心。希望以后能有更多类似的机会,继续探索计算机视觉的奥秘!

6 完整代码

```
1  import os
2  import numpy as np
3  import matplotlib.pyplot as plt
4  import cv2
5
6  # 设置图片路径
7  Al_path = os.path.join("image", "Al.jpg")
8  Fe_path = os.path.join("image", "Fe.jpg")
9  P_path = os.path.join("image", "P.jpg")
10 # print("图片形状:", al.shape)
11
12 # 读取三张图片
13 Al = cv2.imread(Al_path)
14 Fe = cv2.imread(Fe_path)
15 P = cv2.imread(P_path)
16
17 # RGB2HSV
18 def rgb2hsv(img):
19     hsv_img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2HSV)
20     h, s, v = cv2.split(hsv_img)
21     return [h, s, v]
22
23 # Plot image
24 def plot_3image(img: list):
25     plt.figure(figsize=(15, 15))
26     for i, img in enumerate(img):
27         plt.subplot(1, 3, i + 1)
28         plt.imshow(cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2RGB))
29         plt.axis("off")
30     plt.show()
31
```

```
32 # Plot HSV image
33 def plot_hsv_image(img: list):
34     cv2.imshow('H', img[0])
35     cv2.imshow('S', img[1])
36     cv2.imshow('V', img[2])
37     cv2.waitKey(0)
38     cv2.destroyAllWindows()
39
40 # 完成实验拓展要求, 去除 logo 区域 和 黑白点
41 def remove_LogoAndPoints(split_img: list):
42     h, s, v = split_img
43     for i in range(h.shape[0]):
44         for j in range(h.shape[1]):
45             # 去除黑色像素点
46             if 0 <= h[i, j] <= 180 and 0 <= v[i, j] <= 46:
47                 h[i, j] = 0
48                 s[i, j] = 0
49                 v[i, j] = 0
50             # 去除白色像素点
51             elif 0 <= h[i, j] <= 180 and 221 <= v[i, j] <= 255 and 0 <= s[i, j] <= 30:
52                 h[i, j] = 0
53                 s[i, j] = 0
54                 v[i, j] = 0
55             # 去除 logo 区域
56             if i <= 70 and 180 <= v[i, j] <= 255:
57                 h[i, j] = 0
58                 s[i, j] = 0
59                 v[i, j] = 0
60         return [h, s, v]
61
62 # 统计各化学元素的数目
63 def count_points(img: list):
64     h, s, v = img
65     cnt = 0
66     for i in range(v.shape[0]):
67         for j in range(v.shape[1]):
68             if v[i, j] != 0:
69                 cnt += 1
70     return cnt
71
72 images = [Al, Fe, P]
73 # plot_3image(images)
74
75 Al_hsv = rgb2hsv(Al)
76 Fe_hsv = rgb2hsv(Fe)
77 P_hsv = rgb2hsv(P)
78 # plot_hsv_image(rgb2hsv(Al))
```

```
79
80 # 预处理, 去除 logo 以及 50nm 标识
81 pre_Al = remove_LogoAndPoints(Al_hsv)
82 pre_Fe = remove_LogoAndPoints(Fe_hsv)
83 pre_P = remove_LogoAndPoints(P_hsv)
84
85 # 统计各化学元素的数目
86 cnt_Al = count_points(pre_Al)
87 cnt_Fe = count_points(pre_Fe)
88 cnt_P = count_points(pre_P)
89
90 print("铝元素的点数为: ", cnt_Al)
91 print("铁元素的点数为: ", cnt_Fe)
92 print("磷元素的点数为: ", cnt_P)
93
94 # 求解重叠量, 并将元素两两的重叠量画出来
95 def cnt2overlap(img1: list, img2: list):
96     h1, s1, v1 = img1
97     h2, s2, v2 = img2
98     # 找到两者重叠的区域
99     overlap_mask = (v1 != 0) & (v2 != 0)
100    # 计算重叠量
101    cnt = np.sum(overlap_mask)
102    # 计算 h0, s0, v0
103    h0 = np.zeros_like(h1, dtype=np.uint8)
104    s0 = np.zeros_like(s1, dtype=np.uint8)
105    v0 = np.zeros_like(v1, dtype=np.uint8)
106    h0[overlap_mask] = np.clip(h1[overlap_mask] + h2[overlap_mask], 0, 255)
107    s0[overlap_mask] = np.clip(s1[overlap_mask] + s2[overlap_mask], 0, 255)
108    v0[overlap_mask] = np.clip(v1[overlap_mask] + v2[overlap_mask], 0, 255)
109    return cnt, [h0, s0, v0]
110
111 # 同理, 求三者的重叠量
112 def cnt3overlap(img1: list, img2: list, img3: list):
113     h1, s1, v1 = img1
114     h2, s2, v2 = img2
115     h3, s3, v3 = img3
116     # 找到三者重叠的区域
117     overlap_mask = (v1 != 0) & (v2 != 0) & (v3 != 0)
118     # 计算重叠量
119     cnt = np.sum(overlap_mask)
120     # 计算 h0, s0, v0
121     h0 = np.zeros_like(h1, dtype=np.uint8)
122     s0 = np.zeros_like(s1, dtype=np.uint8)
123     v0 = np.zeros_like(v1, dtype=np.uint8)
124     h0[overlap_mask] = np.clip(h1[overlap_mask] + h2[overlap_mask] + h3[overlap_mask], 0, 255)
```

```
125     s0[overlap_mask] = np.clip(s1[overlap_mask] + s2[overlap_mask] + s3[overlap_mask
    ], 0, 255)
126     v0[overlap_mask] = np.clip(v1[overlap_mask] + v2[overlap_mask] + v3[overlap_mask
    ], 0, 255)
127     return cnt, [h0, s0, v0]
128
129 # 算两两重叠率
130 cnt_Al_and_Fe, img_Al_and_Fe = cnt2overlap(pre_Al, pre_Fe)
131 cnt_Al_and_P, img_Al_and_P = cnt2overlap(pre_Al, pre_P)
132 cnt_Fe_and_P, img_Fe_and_P = cnt2overlap(pre_Fe, pre_P)
133
134 img_Al_and_Fe = cv2.cvtColor(cv2.merge(img_Al_and_Fe), cv2.COLOR_HSV2BGR)
135 img_Al_and_P = cv2.cvtColor(cv2.merge(img_Al_and_P), cv2.COLOR_HSV2BGR)
136 img_Fe_and_P = cv2.cvtColor(cv2.merge(img_Fe_and_P), cv2.COLOR_HSV2BGR)
137
138 print("铝和铁的重叠量为: ", cnt_Al_and_Fe)
139 print("铝和磷的重叠量为: ", cnt_Al_and_P)
140 print("铁和磷的重叠量为: ", cnt_Fe_and_P)
141 # plot_3image([img_Al_and_Fe, img_Al_and_P, img_Fe_and_P])
142
143 # 算三者重叠率
144 cnt_all, img_all = cnt3overlap(pre_Al, pre_Fe, pre_P)
145 img_all = cv2.cvtColor(cv2.merge(img_all), cv2.COLOR_HSV2BGR)
146 print("铝、铁、磷三者的重叠量为: ", cnt_all)
147 cv2.imshow('All overlap', img_all)
148 cv2.waitKey(0)
149 cv2.destroyAllWindows()
150
151 # 保存两两元素重叠的图片、保存三者元素重叠的图片
152 if not os.path.exists("image_output"):
153     os.makedirs("image_output")
154 cv2.imwrite(os.path.join("image_output", "Al_and_Fe.jpg"), img_Al_and_Fe)
155 cv2.imwrite(os.path.join("image_output", "Al_and_P.jpg"), img_Al_and_P)
156 cv2.imwrite(os.path.join("image_output", "Fe_and_P.jpg"), img_Fe_and_P)
157 cv2.imwrite(os.path.join("image_output", "All_overlap.jpg"), img_all)
```