22336216_陶宇卓

实验三

要求

- 1. 通过添加椒盐噪声并使用中值滤波器对图像进行去噪处理,观察不同次数的中值滤波效果。
- 2. 通过添加高斯噪声并使用维纳滤波器对图像进行去噪处理,观察不同参数下的维纳滤波效果。

原理

- 1. 中值滤波是一种非线性滤波技术,主要用于去除图像中的椒盐噪声。其基本原理是用窗口内像素的中值代替窗口中心像素的值,从而达到去噪的效果。具体步骤为:
 - a. 加载图像。
 - b. 添加椒盐噪声。
 - c. 应用多次中值滤波。
 - d. 显示原始图像、噪声图像和滤波后的图像。
- 2. 维纳滤波是一种线性滤波技术,主要用于去除图像中的噪声。其基本原理是通过最小化均方误差来恢复被噪声污染的图像。维纳滤波器在频域中进行操作,利用图像的频谱信息来实现去噪。具体步骤为:
 - a. 加载图像。
 - b. 应用H并添加高斯噪声。
 - c. 生成维纳滤波器。
 - d. 应用维纳滤波器进行去噪。
 - e. 显示原始图像、噪声图像和滤波后的图像。

具体实现

Python

```
import cv2
 1
 2
    import numpy as np
 3
     import matplotlib.pyplot as plt
 4 * font = {'family': 'MicroSoft YaHei',
5
             'weight': 'bold',
             'size': 'larger'}
6
7
     (plt.rc("font", family='MicroSoft YaHei', weight="bold"))
     def add_salt_and_pepper_noise(image, pa, pb):
 8 =
9
         noisy_image = image.copy()
10
         total pixels = image.size
11
         num_salt = int(pa * total_pixels)
         num_pepper = int(pb * total_pixels)
12
13
14
        #添加盐噪声
15
         coords = [np.random.randint(0, i, num_salt) for i in image.shape]
         noisy_image[coords[0], coords[1]] = 255
16
17
18
         #添加椒噪声
         coords = [np.random.randint(0, i, num_pepper) for i in image.shape]
19
20
         noisy_image[coords[0], coords[1]] = 0
21
22
         return noisy_image
23
24
    # 加载图像 (a)
     image = cv2.imread('a.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
25
26
     image_b = cv2.imread('5_10(b).png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
27
    #添加椒盐噪声
28
     pa = pb = 0.2
29
     noisy image = add salt and pepper noise(image, pa, pb)
30
31
    # 应用中值滤波
32
    median filtered 1 = cv2.medianBlur(noisy image, 3)
    median_filtered_2 = cv2.medianBlur(median_filtered_1, 3)
33
34
    median_filtered_3 = cv2.medianBlur(median_filtered_2, 3)
35
    median filtered 4 = cv2.medianBlur(median filtered 3, 3)
    median filtered 5 = cv2.medianBlur(median filtered 4, 3)
36
37
    # 显示结果
     plt.figure(figsize=(10, 5))
38
39
     plt.subplot(2, 4, 1)
40
     plt.title("原始图像")
     plt.imshow(image, cmap='gray')
41
42
     plt.axis('off')
43
44
     plt.subplot(2, 4, 2)
45
     plt.title("加入椒盐噪声")
```

```
46
     plt.imshow(noisy_image, cmap='gray')
     plt.axis('off')
48
49
     plt.subplot(2, 4, 3)
50
     plt.title("中值滤波 (1 次)")
51
     plt.imshow(median_filtered_1, cmap='gray')
52
     plt.axis('off')
53
54
     plt.subplot(2, 4, 4)
55
     plt.title("中值滤波 (2 次)")
56
     plt.imshow(median_filtered_1, cmap='gray')
57
     plt.axis('off')
58
59
     plt.subplot(2, 4, 5)
60
     plt.title("中值滤波 (3 次)")
61
     plt.imshow(median_filtered_2, cmap='gray')
62
     plt.axis('off')
63
64
     plt.subplot(2, 4, 6)
65
     plt.title("中值滤波 (4 次)")
66
     plt.imshow(median_filtered_3, cmap='gray')
67
     plt.axis('off')
68
69
     plt.subplot(2, 4, 7)
70
     plt.title("中值滤波 (5 次)")
71
     plt.imshow(median filtered 4, cmap='gray')
72
     plt.axis('off')
73
74
     plt.subplot(2, 4, 8)
75
     plt.title("5.10(b)")
76
     plt.imshow(image_b, cmap='gray')
77
     plt.axis('off')
78
79
     plt.tight_layout()
80
     plt.show()
81
```

Python

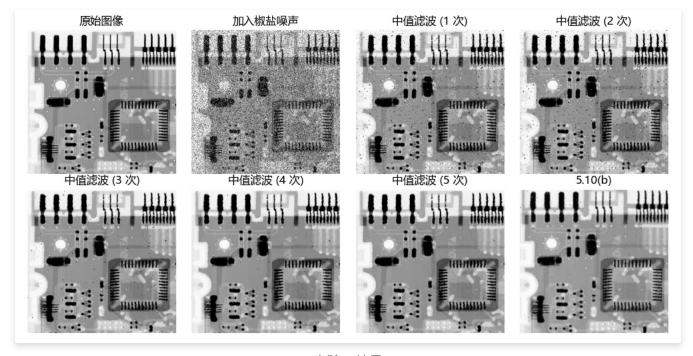
```
1
     import numpy as np
 2
     import cv2
 3
     import matplotlib.pyplot as plt
 4 • font = {'family': 'MicroSoft YaHei',
 5
             'weight': 'bold',
 6
             'size': 'larger'}
     (plt.rc("font", family='MicroSoft YaHei', weight="bold"))
 7
     # 生成滤波器 H(u,v) (式 5.77)
 8
 9 * def generate filter(shape, T):
         M. N = shape
10
         u = np.arange(-M//2, M//2)
11
         v = np.arange(-N//2, N//2)
12
13
         U, V = np.meshgrid(u, v)
14
         a = b = 0.1
15
         uv_product = U * a + V * b
         H = (T / (np.pi * uv_product)) * np.sin(np.pi * uv_product) * np.exp(-
16
     1j * np.pi * uv product)
         H[uv product == 0] = T # 对于 uv product = 0 的点, H 为 T
17
         return np.fft.fftshift(H)
18
19
20
     #添加高斯噪声
21 * def add_gaussian_noise(image, mean=0, var=10):
22
         noise = np.random.normal(mean, np.sqrt(var), image.shape)
23
         noisy_image = np.clip(image + noise, 0, 255) # 保证值在[0,255]
         return noisy image.astype(np.uint8)
24
25
26
     # 维纳滤波器恢复 (式 5.85)
27 • def wiener filter(blurred img, H, K=0.01):
         H conj = np.conj(H)
28
29
         H_abs2 = np.abs(H)**2
30
         G = np.fft.fft2(blurred img)
         F hat = (H conj / (H abs2 + K)) * G
31
         restored_img = np.fft.ifft2(F_hat)
32
33
         return np.abs(restored_img)
34
35
     # 加载图像(b)
36
     image_b = cv2.imread('b.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
37
38
     # 滤波器参数
39
     T = 1
40
     H = generate_filter(image_b.shape, T)
41
42
     # 对图像 (b) 模糊处理
43
     F = np.fft.fft2(image_b)
44
     blurred freq = F * H
```

```
45
46
     blurred_image = np.abs(np.fft.ifft2(blurred_freq))
47
    # 添加高斯噪声
48
     noisy image = add gaussian noise(blurred image)
49
50
     # 应用维纳滤波器
51
     restored image = wiener filter(noisy image, H, K=0.001)
52
53
    # 显示结果
54
     plt.figure(figsize=(15, 8))
55
     plt.subplot(1, 4, 1)
56
     plt.title("原始图像")
57
     plt.imshow(image_b, cmap='gray')
58
     plt.axis('off')
59
60
     plt.subplot(1, 4, 2)
61
     plt.title("模糊图像")
62
     plt.imshow(blurred_image, cmap='gray')
63
     plt.axis('off')
64
65
     plt.subplot(1, 4, 3)
66
     plt.title("加入高斯噪声")
67
     plt.imshow(noisy_image, cmap='gray')
68
     plt.axis('off')
69
70
     plt.subplot(1, 4, 4)
71
     plt.title("维纳滤波器恢复")
72
     plt.imshow(restored_image, cmap='gray')
73
     plt.axis('off')
74
75
     plt.tight_layout()
76
     plt.show()
77
78
     plt.figure(figsize=(15, 8))
79
     plt.subplot(1, 3, 1)
80
     plt.title("K=0.001")
81
     plt.imshow(restored image, cmap='gray')
82
     plt.axis('off')
83
84
     plt.subplot(1, 3, 2)
85
     plt.title("K=0.003")
86
     restored_image_1 = wiener_filter(noisy_image, H, K=0.003)
87
     plt.imshow(restored image 1, cmap='gray')
88
     plt.axis('off')
89
90
     plt.subplot(1, 3, 3)
91
     restored_image_2 = wiener_filter(noisy_image, H, K=0.005)
92
     plt.title("K=0.005")
```

```
plt.imshow(restored_image_2, cmap='gray')
plt.axis('off')

plt.tight_layout()
plt.show()
```

结果分析

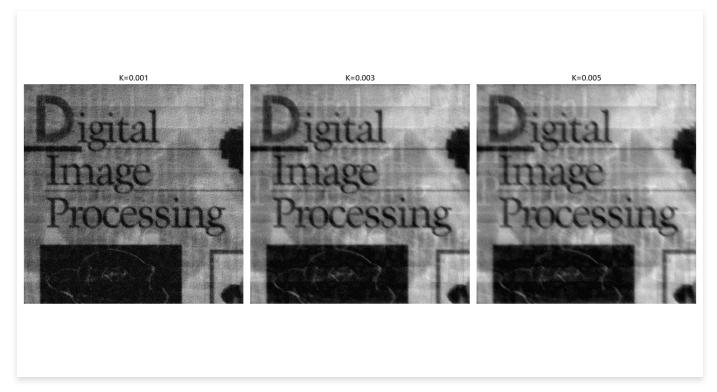


实验一结果

通过实验结果可以看出,随着中值滤波次数的增加,图像中的椒盐噪声逐渐减少,图像变得更加平滑。然而,过多的中值滤波会导致图像细节的丢失。



实验二结果



通过实验结果可以看出,维纳滤波器能够有效去除图像中的高斯噪声。不同的参数 K 对去噪效果有显著影响,较小的 K 值可以更好地恢复图像细节,但可能会保留一些噪声;较大的 K 值可以更好地去除噪声,但可能会导致图像细节的丢失。

总结

- 1. 中值滤波在去除椒盐噪声方面效果显著,但需要控制滤波次数以避免图像细节的丢失。实验表明,适当的中值滤波次数可以在去噪和保持图像细节之间取得平衡。
- 2. 维纳滤波在去除高斯噪声方面效果显著,但需要选择合适的参数 K 以在去噪和保持图像细节之间取得平衡。实验表明,适当的 K 值可以在去噪和保持图像细节之间取得良好的平衡。