

数字图像处理作业三

夏厚 PB18051031

2021 年 5 月 3 日

1 实验原理

1.1 逆滤波

当图像退化函数 $H(u, v)$ 已经给出, 最简单的复原方法就是直接做逆滤波。使用退化函数除图像的傅里叶变换 $G(u, v)$ 来计算原始图像傅里叶变换的估计 $\hat{F}(u, v)$, 即

$$\hat{F}(u, v) = \frac{G(u, v)}{H(u, v)}$$

考虑到图像中的噪声, 所以 $G(u, v) = H(u, v)F(u, v) + N(u, v)$, 得到

$$\hat{F}(u, v) = F(u, v) + \frac{N(u, v)}{H(u, v)}$$

从该表达式可以看到, 即使知道退化函数, 也不能准确地复原未退化地图像, 因为 $N(u, v)$ 未知。此外, 如果退化函数是零或者是非常小的值, 则 $N(u, v)/H(u, v)$ 将会很大, 使得后者很容易支配估计值 $\hat{F}(u, v)$ 。

为了解决退化函数为零或者很小的情况, 可以限制滤波的频率, 使其接近原点。因为我们知道 $H(0, 0)$ 通常是 $H(u, v)$ 的最高值。因此, 通过将频率限制在原点附近分析, 就减少了遇到零值的概率。退化函数是

$$H(u, v) = e^{-k[(u-M/2)^2 + (v-N/2)^2]^{5/6}}$$

式中 $k=0.0025$ 。对应大气湍流模型的剧烈湍流。常数 $M/2$ 和 $N/2$ 是偏移值; 它们使函数居中, 以便与居中的傅里叶变换对应。

1.2 维纳滤波

运动模糊的退化函数

$$H(u, v) = \frac{T}{\pi(ua + vb)} \sin[\pi(ua + vb)] e^{-j\pi(ua + vb)}$$

其中 T 为移动的时间, a 为 x 方向的最大移动距离占整个图片尺寸的比例, b 为 y 方向的最大移动距离占整个图片尺寸的比例。

维纳滤波是一种综合退化函数和噪声统计特征进行复原处理的方法。该方法建立在图像和噪声都是随机变量的基础上, 目标是找到未污染图像 f 的一个估计 \hat{f} , 使它们之间的均方误差最小。误差度量为:

$$e^2 = E(f - \hat{f})^2$$

经常使用下面的表达式来近似估计:

$$\hat{F}(u, v) = \left[\frac{1}{H(u, v)} \frac{|H(u, v)|^2}{|H(u, v)|^2 + K} \right] G(u, v)$$

式中, K 是一个加到 $|H(u, v)|^2$ 的所有项上的特定常数。 K 值的选择是为了找到最好的视觉效果。

2 实验内容与结果分析

2.1 重现图 5.28 的结果



图 1: 退化的图像与全逆滤波图像



图 2: 半径受限逆滤波图像与维纳滤波图像

对于实验所给的原图，在程序中首先对图像以退化函数 $H(u, v)$ 进行退化，并叠加一个均值为 0，方差为 0.001 的高斯噪声。

$$H(u, v) = e^{-k[(u-M/2)^2 + (v-N/2)^2]^{5/6}}$$

然后对退化后的图像进行三种恢复，分别是：全逆滤波、半径受限的逆滤波和维纳滤波。其中半径受限逆滤波是对 $G(u, v)/H(u, v)$ 的结果进行截取，对这个比值应用一个阶数为 10 的 butterworth 低通滤波器。实验中尝试，对于所加的高斯噪声下，截取半径为 33 左右时效果较好。而书本上在半径为 70 时效果最好，这是因为所加噪声可能不相同。截取半径小时，图像丢失高频成分，变得模糊；截取半径大时，图像开始退化，这是因为噪声开始支配着结果。

```

1         clc ;
2         clear ;
3         close all ;
4
5         filename = 'demo-1'; %测试图像 1
6         %filename = 'demo-2'; %测试图像 2
7         im = (imread([filename, '.jpg'])));
8         im = im2gray(im);
9         [M,N]=size(im);
10        F=fftshift(fft2(im));
11

```

```

12     for u=1:M
13         for v=1:N
14             H(u,v)=exp(-0.0025*((u-M/2)^2+(v-N/2)^2)^(5/6));
15         end
16     end

17
18     %k=0.0025的剧烈湍流
19     T=F.*H;
20     I1=real(ifft2(fftshift(T)));
21     subplot(2,2,1);imshow(im2uint8(mat2gray(I1)));
22     title('剧烈湍流');
23     imwrite(I1, sprintf('result/%s.jpg', '湍流'));
24
25     %加入高斯噪声
26     I1=imnoise(uint8(im), 'gaussian', 0, 0.001);
27
28     G=fftshift(fft2(I1));
29     F_hat=G./H;
30     I2=real(ifft2(fftshift(F_hat)));
31     subplot(2,2,2);imshow(uint8(255.*mat2gray(I2)));
32     title('全逆滤波');
33     imwrite(I2, sprintf('result/%s.jpg', '全逆'));
34
35     %butterworth滤波
36     for u=1:M
37         for v=1:N
38             d=sqrt((u-M/2)^2+(v-N/2)^2);
39             h=1/(1+0.414*(d/34)^(2*10));
40             F_hat(u,v)=h*F_hat(u,v);
41         end
42     end
43     I2=real(ifft2(fftshift(F_hat)));
44     subplot(2,2,3);imshow(im2uint8(mat2gray(I2)));

```

```

45     title('半径受限逆滤波');
46     imwrite(I2, sprintf('result/%s.jpg', '逆滤波'));
47
48     %维纳滤波
49     K=0.1;
50     for u=1:M
51         for v=1:N
52             H0(u,v)=(abs(H(u,v)))^2;
53             H(u,v)=H0(u,v)/(H(u,v)*(H0(u,v)+K));
54         end
55     end
56     F=G.*H;
57     I3=real(fftshift(fft2(F)));
58     subplot(2,2,4);imshow(im2uint8(mat2gray(I3)));
59     title('维纳滤波');
60     imwrite(I3, sprintf('result/%s.jpg', '维纳'));

```

2.2 重现图 5.29 的结果

首先对所给原图，按实验原理所述的运动模糊退化函数，进行运动模糊化，并加入一个加性高斯噪声。对退化的图像分别使用直接逆滤波与维纳滤波。

可以看到噪声较大时，逆滤波产生了一幅不太适用的图像。滤波后的噪声非常强，以至于其结构就在模糊滤波器的方向上。维纳滤波的结果也并不完美，但能较好的去掉运动带来的模糊。噪声较小时，直接逆滤波噪声明显，且在运动模糊的方向上呈现，但图像也能清晰可见，逆滤波对于消除运动模糊的能力还是很强的，只是受限与噪声。而维纳滤波的结果很好。

$$H(u, v) = \frac{T}{\pi(ua + vb)} \sin[\pi(ua + vb)] e^{-j\pi(ua + vb)}$$

```

1     clear; close all; clc;
2     I = im2double(imread(['demo-2', '.jpg']));
3     [M,N] = size(I);

```



图 3: 运动模糊图像与运动模糊加噪图像

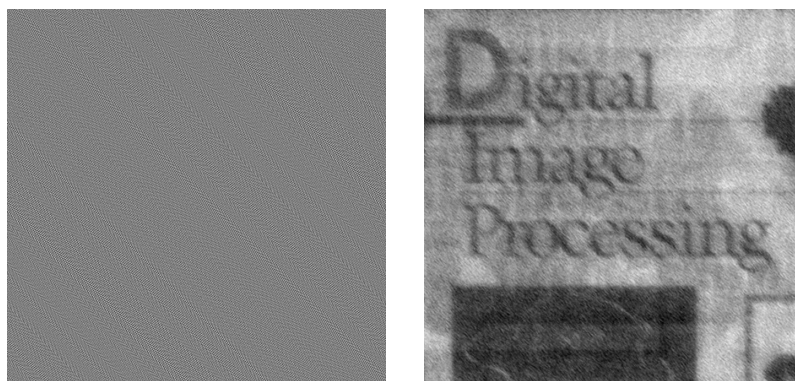


图 4: 逆滤波图像与逆滤波图像

```

4      %运动模糊退化函数
5      T=1;a=0.1;b=0.1;
6      v=[-M/2:M/2-1];u=v';
7      A=repmat(a.*u,1,M)+repmat(b.*v,M,1);
8      H=T/pi./A.*sin(pi.*A).*exp(-1i*pi.*A);
9      H(A==0)=T;
10
11     %运动模糊图像
12     F=fftshift(fft2(I));
13     FBlurred=F.*H;
14     IBlurred =real(ifft2(ifftshift(FBlurred)));

```

```

15     subplot(1,4,1), imshow(uint8(255.*mat2gray(IBlurred)));
16     title('运动模糊图像');
17     imwrite(IBlurred, sprintf('result/%s.jpg', '运动模糊'));
18
19     %加入高斯噪声
20     noise=imnoise(zeros(M), 'gaussian', 0, 0.0001);
21     FNoise=fftshift(fft2(noise));
22     FBlurred_Noised=FNoise+FBlurred;
23     IBlurred_Noised=real(ifft2(ifftshift(FBlurred_Noised)));
24     subplot(1,4,2), imshow(uint8(255.*mat2gray(IBlurred_Noised)));
25     title('运动模糊加噪图像');
26     imwrite(IBlurred_Noised, sprintf('result/%s.jpg', '运动模糊加噪'));
27
28     %逆滤波
29     FDeblurred=FBlurred_Noised./H;
30     IDeblurred=real(ifft2(ifftshift(FDeblurred)));
31     subplot(1,4,3), imshow(uint8(255.*mat2gray(IDeblurred)));
32     title('逆滤波');
33     imwrite(IDeblurred, sprintf('result/%s.jpg', '逆滤波'));
34
35     %维纳滤波
36     K=0.005;
37     for u=1 : 480
38         for v=1 : 480
39             H0(u,v)=(abs(H(u,v)))^2;
40             H(u,v)=H0(u,v)/(H(u,v)*(H0(u,v)+K));
41         end
42     end
43     F=FBlurred_Noised.*H;
44     I3=real(ifft2(fftshift(F)));
45     subplot(1,4,4); imshow(im2uint8(mat2gray(I3)));
46     title('维纳滤波');
47     imwrite(I3, sprintf('result/%s.jpg', '维纳滤波'));

```