

# Project3

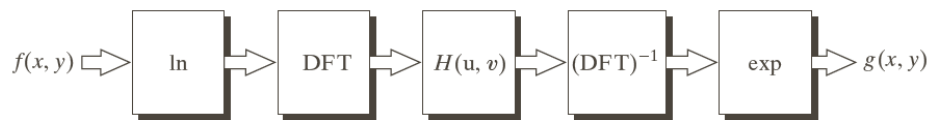
## Filtering in Frequency Domain

张元鑫 2018210902

### 实验原理

#### (1) Homomorphic Filtering

**FIGURE 4.60**  
Summary of steps  
in homomorphic  
filtering.

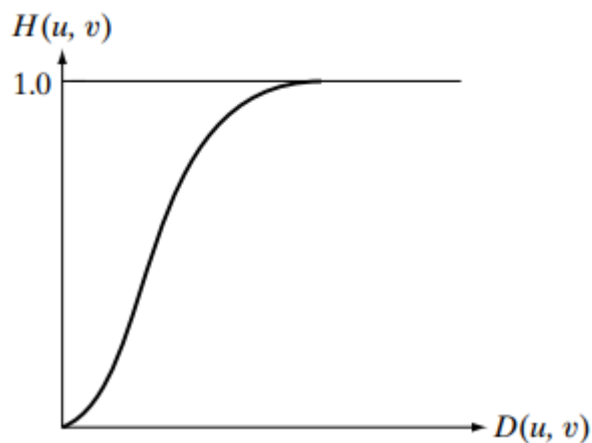


先对图像函数  $f(x,y)$  取对数，然后做二维 DFT 变换的到图像的频域函数  $F(x,y)$ ，之后对频域函数  $F$  乘以频域高通滤波器  $H(u,v)$ ，然后做反 DFT 变换,最后通过  $\exp$  函数恢复原图像。

实验中使用的同态高通滤波器，其表达式为：

$$H(u, v) = (\gamma_H - \gamma_L) \left[ 1 - e^{-c \left[ \frac{D^2(u, v)}{D_0^2} \right]} \right] + \gamma_L$$

其中  $D(u, v) = \sqrt{(x - u)^2 + (y - v)^2}$  是距离函数



关键代码：

```
1. rL=2.8; %
2. rH=4.5;
3. c =1;
4. D0=80;
5. xc=floor(m/2);
6. yc=floor(n/2);
7. D = zeros([m,n]);
8. H = zeros([m,n]);
9. for i=1:m
10.     for j=1:n
11.         dmin = min([i^2+j^2,i^2+(j-n)^2,(i-m)^2+j^2,(i-m)^2+(j-n)^2]);
12.         D(i,j)=sqrt(dmin); %compute the required distances
13.         H(i,j)=(rH-rL).*(1-exp(-
            c*(D(i,j)^2./D0^2)))+rL; %the Gaussian high-pass filter
14.     end
15. end
```

## (2) DFT 和 IDFT 的实现

可以直接根据 DFT 的定义来实现 DFT 函数

$$F(u,v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) e^{-j2\pi(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N})}$$

对于图像的二维 DFT 变换，可以先对原图像的每一行做 1 维 DFT 变换，然后对变换后的矩阵的每一列再做 1 次 1 维 DFT。

关键代码：

```
1. WN_r=exp(-1i*2*pi/N);
2. WN_c=exp(-1i*2*pi/M);
3. nk_r=n'*k;
4. mp_c=m'*p;
5. WNnk_r=WN_r.^nk_r;
6. WNmp_c=WN_c.^mp_c;
7. F = zeros([M,N,dim]);
8. for i=1:M
9.     for k=1:dim
10.         F(i,:,k) = I(i,:,k)*WNnk_r;
11.     end
12. end
13. for j=1:N
14.     for k=1:dim
15.         F(:,j,k) = WNmp_c*F(:,j,k);
16.     end
17. end
```

IDFT 的公式为：

$$f(x,y) = \frac{1}{MN} \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} f(u,v) e^{-j2\pi(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N})}$$

关键代码：

```
1. WN_r=exp(-1i*2*pi/N);
2. WN_c=exp(-1i*2*pi/M);
3. nk_r=n'*k;
4. mp_c=m'*p;
5. WNNk_r=WN_r.^-nk_r;
6. WNmp_c=WN_c.^-mp_c;
7. F = zeros([M,N,dim]);
8. for i=1:M
9.     for k=1:dim
10.        F(i,:,k) = I(i,:,k)*WNNk_r/N;
11.    end
12. end
13. for j=1:N
14.     for k=1:dim
15.        F(:,j,k) = WNmp_c*F(:,j,k)/M;
16.    end
17. end
```

### (3) 直方图均衡

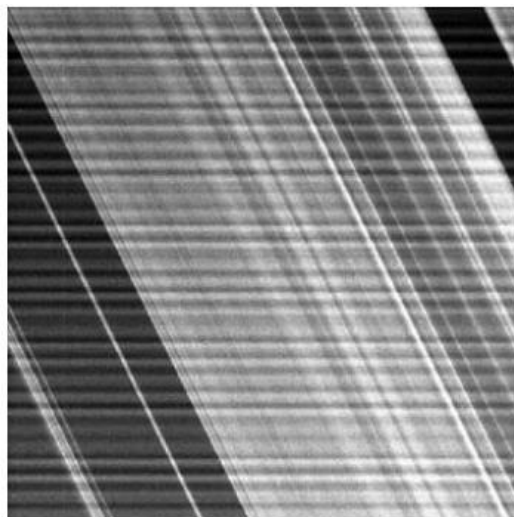
先求原始图像的直方图：

```
1. H = zeros([1,256]); %the gray histogram vector
2. for i=1:m
3.     for j=1:n
4.         H(A(i,j)+1)=H(A(i,j)+1)+1;%the corresponding value plus 1
5.     end
6. end
7. H = H/(m*n);%normalize the histogram
```

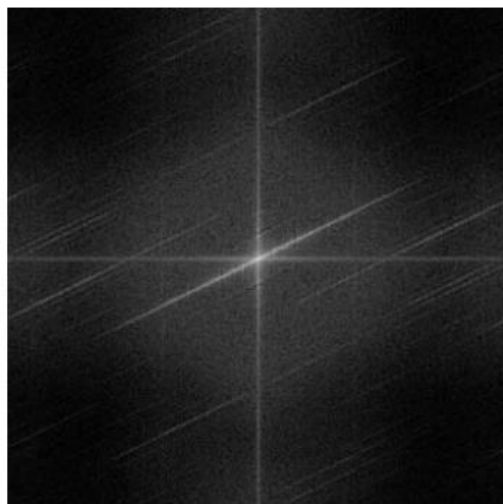
之后求原始图像灰度级概率密度的累积，也就是新图像灰度级的概率密度，再乘以 255 就得到新图像的灰度值：

```
1. S=zeros(1,256); %Sk is the cumulative histogram
2. for k=1:256
3.     S(k)=sum(H(1:k));
4. end
5. S = 255*S; %S is the new gray histogram of I
```

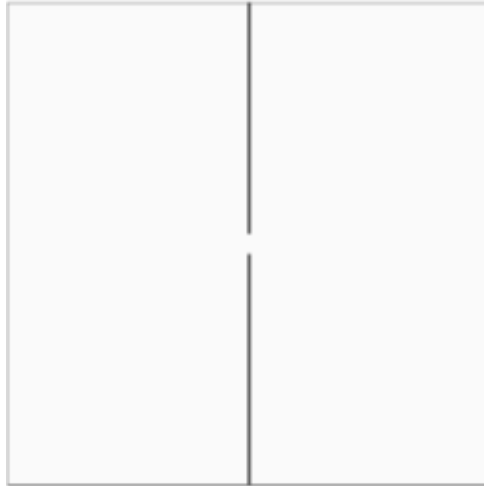
#### (4) Notch filter



原图中存在由于垂直的正弦噪声，将图片进行 DFT 变换到频域，观察到其频域图像为，中间窄窄的竖直区域就是这个正弦噪声的频域分布。



因此可以设计一个如下图所示的陷波滤波器，即可滤除这个噪声。



关键代码：

```
1. H = zeros([m,n])+1;  
2. H(:,1)=0;  
3. H(:,n)=0;  
4. H(1:10,:)=1;  
5. H(m-9:m,:)=1;  
6. IF = H.*I_f;
```

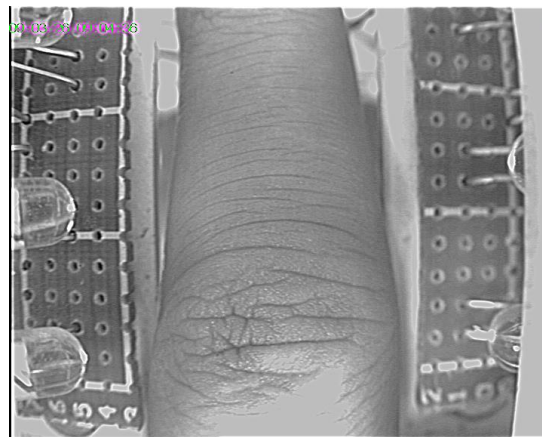
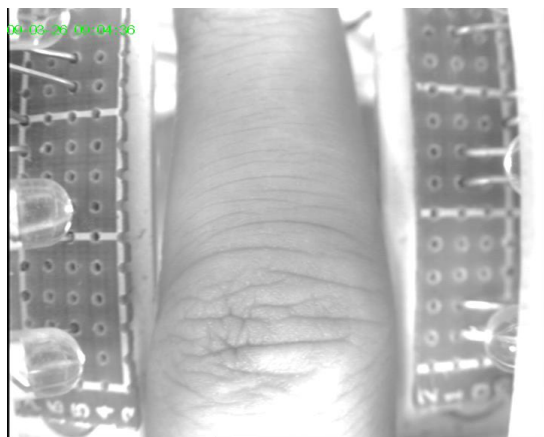
## 实验结果

Task(1):

第一张图是一群人的合影，左下是原图，可见原图有一部分光照反射极强，一部分则非常暗。通过同态滤波器后的效果如右图所示。



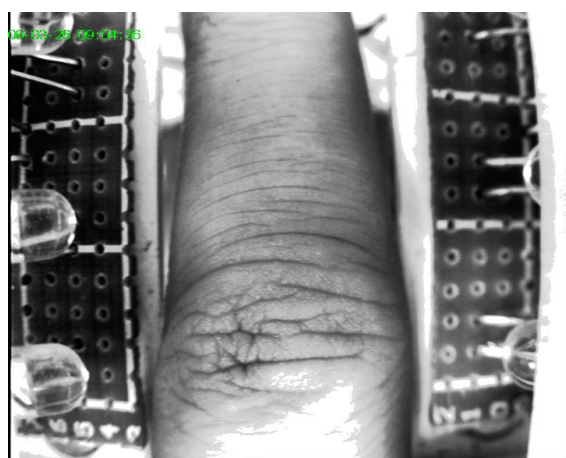
第二张图是一张整体亮度都非常大的图片，通过同态滤波器后的结果如右下图所示。



完整代码见 `task1.m`

## Task(2):

使用直方图均衡法处理得到的两张图如下所示，与同态滤波器相比，直方图均衡法不需要手动调整参数，表现效果也相对更好一些。



完整代码见 task2.m 和 myhisteq.m



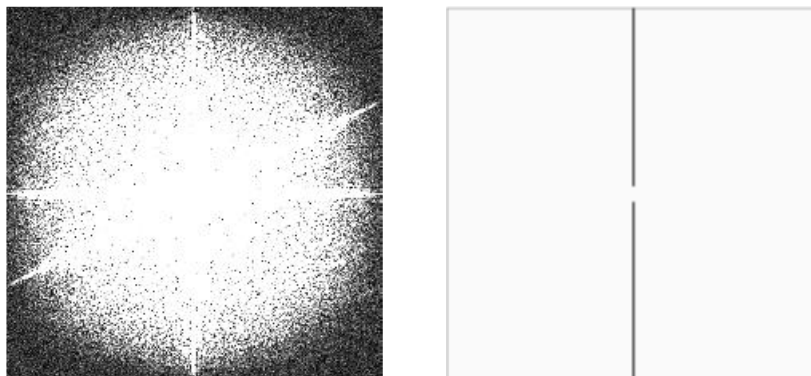
### Task(3):

实现了自己编写的 DFT2 和 IDFT2 功能，与 matlab 系统自带的 fft2 和 ifft2 函数对比结果相同。

完整代码见 myDFT2.m 和 myIDFT2.m

### Task(4):

下左图是原图做了 DFT 变换后得到的频域图像，下右图是使用的陷波滤波器频域图像。



下图是经过滤波器处理后的图像，可见正弦噪声已被很好地消除。

