离散傅里叶变换与离散余弦变换的实现与图像重构

实验人: 李东嵘 16342080

实验目的: 实现DFT, DCT算法及其相应逆变换, 并以此为基础进行频率域重构

实验环境: Window10系统与Matlab R2016a

原理与方法:

离散傅里叶变换与离散余弦变换是数字图像处理领域常用的变换,它们可以将图像由空域转到频率域,以此为基础对频率域进行相应的操作与变换。

1. 傅里叶变换的实现

我们将先讨论离散傅里叶变换的实现。

显然, 离散傅里叶变换有如下表达式:

$$F(u, v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-2j\pi ux/M} e^{-2j\pi vy/N}$$

基计算量及基庞大,如果使用for循环暴力求解的话,其时间复杂度约为 N^4 ,对于单幅数字图像的大小而言,这一速度是无法接受的。

幸运的是,由于上式是若干个元素的线性组合,因此我们可以考虑将其拆分为矩阵形式,然后用MATLAB的矩阵运算功能快速求解傅里叶变换。其具体矩阵形式如下:

$$F = AfB$$

其中, $A_{ij} = e^{-2\pi jux/M}$, $B_{ij} = e^{-2\pi jvy/N}$.因此,我们可以通过MATLAB编程实现这两个矩阵并从而快速求解傅里叶变换。具体算法为:

- 1. 对图像进行适当的预处理,并按照如上思路实现A,B矩阵
- 2. 计算F=AfB
- 3. 计算相应的实部,虚部,相位图和频谱

具体代码实现如下:

```
%example:
%[a,b,c]=MyFFT(lena);
%imshow(log(1+c),[])
%ang is the angle
%output is the complex image
e=exp(1);
s=size(image);
if size(s)>2
    image=rgb2gray(image);
end
image=im2double(image);
s=size(image);
i height=s(1);
i width=s(2);
G1=zeros(i height,i height);
G2=zeros(i width,i width);
for k=1:i height
    for j=1:i width
        image(k,j)=image(k,j)*((-1)^(k+j-2));
    end
end
for k=1:i height
    for j=1:i width
        G1(k,j)=e^{-i*2*pi*(k-1)*(j-1)/i} height);
        G2(k,j)=e^{-i*2*pi*(k-1)*(j-1)/i} width);
    end
end
output=G1*image*G2;
size(output);
r=real(output);
im=imag(output);
phi=abs(output);
ang=angle(output);
%end
```

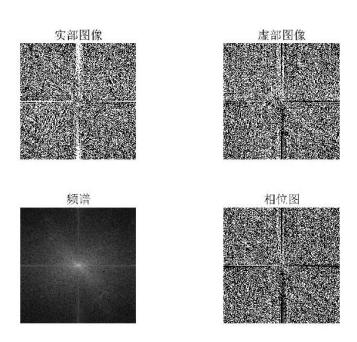
我们将用具体的例子展示该算法的效果。出于数字图像处理的传统,我们使用Lena作为本算法的例子。下面是Lena的原图像:



我们接下来对Lena进行傅里叶变换:

[a,b,c,d,e]=MyFFT(lena);

于是我们得到了该图像的实部,虚部,频谱和相位图,使用subplot()函数后如下所示:



2. DFT特定频谱的还原

为了开发特定频谱的还原算法,我们先实现傅里叶逆变换算法。傅里叶逆变换由如下公式给出:

$$f(x, y) = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) e^{2\pi j u x/M} e^{2\pi j v y/N}$$

同样地,我们一样可以把该公式写成矩阵形式:

$$f = GFH$$

其中

$$G_{ij} = e^{2\pi jux/M}, H_{ij} = e^{2\pi jvy/N}$$

这样我们就实现了傅里叶逆变换。在这一基础上,我们进行高低频率的图像重构。

频率重构问题,从本质上来说是我们企图丢弃某些频段的信号,而保留其他频段的信号不变,对应到实际 操作层面上,则是把相应要丢弃的频段对应的傅里叶变换值设置为0.

对于低频率重构问题,我们只保留低频部分,因此我们将图像除中央一个NXN的方块内的信号外,其他值 全部置为0,并在此基础上进行傅里叶逆变换,便得到了低频重构的结果。

同样地,对于高频率重构问题,我们将图中央一个NXN方块内的低频信号置为0,其他保持不变,并进行 傅里叶逆变换,则可得到高频重构的结果。

低频重构算法如下:

输入: 傅里叶变换后的图像 F

输出:用 $^{\mathsf{F}}$ 的低频段重构所得图像 $^{f^*}$ 具体算法:

1. γ^F ,只保留其中央 NXN 子矩阵的值,其余部分值全部置为 0

计算相应的G,H

计算 $f^* = GFH$

高频重构算法如下:

• 输入: 傅里叶变换后的图像F

输出:高频段重构的图像 fhigh

1. γ^F ,将其中央 NXN 的一个子矩阵置为 0 ,其余部分保持不变

计算相应的G,H

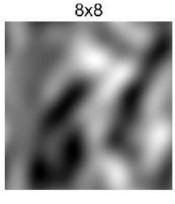
3.
$$f^{high} = GFH$$

我们对Lena的傅里叶频谱进行频率重构。

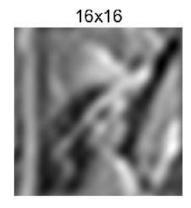
低频率重构由如下代码实现:

```
%function image=LowRecon(f,scale)
%parameter scale stands for the size of the square we want
%to preserve
e=exp(1);
s=size(f);
i height=s(1);
i width=s(2);
%only preserve the signal with low frequency
tmp=f(i height/2-scale/2:i height/2+scale/2,i width/2-scale/2:i width/2+scale/2);
f=f-f;
f(i height/2-scale/2:i height/2+scale/2,i width/2-scale/2:i width/2+scale/2)=tmp;
%calculate the matrix
G3=zeros(i height,i height);
G4=zeros(i width,i width);
for k=1:i height
    for j=1:i width
        G3(k,j)=e^{(i*2*pi*(k-1)*(j-1)/i \text{ height})};
        G4(k,j)=e^{(i*2*pi*(k-1)*(j-1)/i \text{ width})};
    end
end
image=G3*f*G4;
%end
```

低频率重构效果如下所示:





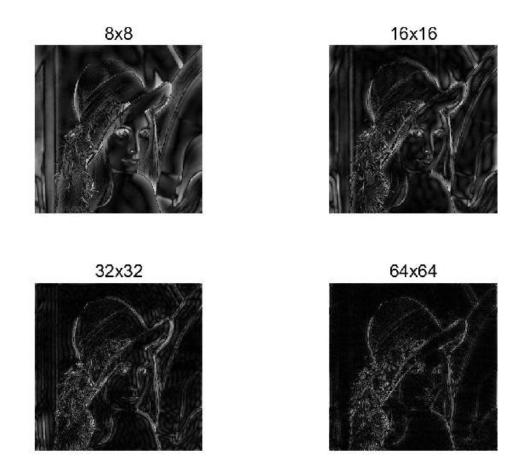




高频率重构算法由如下代码给出:

```
%function image=HighRecon(f,scale)
%correlated codes remains for same as they are in LowRecon.m
e=exp(1);
s=size(f);
i height=s(1);
i width=s(2);
f(i height/2-scale/2:i height/2+scale/2,i width/2-scale/2:i width/2+scale/2)=0;
G3=zeros(i height,i height);
G4=zeros(i_width,i_width);
for k=1:i_height
    for j=1:i width
        G3(k,j)=e^{(i*2*pi*(k-1)*(j-1)/i_height)};
        G4(k,j)=e^{(i*2*pi*(k-1)*(j-1)/i_width)};
    end
end
image=G3*f*G4;
```

高频重构效果如下所示:



3. DCT的实现

我们已经实现了DFT,进一步,我们将对DCT展开研究。DCT由如下公式给出:

$$F(u,v) = c(u)c(v) \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} cos(\pi(2x+1)u/(2M))cos(\pi(2y+1)v/(2N))f(x,y)$$

写成矩阵形式:

$$F = GfH$$

其中

$$G_{ij} = c(i)cos((2j+1)i\pi/2M)$$

$$H_{ij} = c(j)cos((2i + 1)j\pi/2N$$

和上面一样,我们通过编程实现相应的矩阵,具体MATLAB代码如下:

```
%function output=MyDCT(image)
e=exp(1);
%detect if it is a greyscale image
s=size(image);
if size(s)>2
    image=rgb2gray(image);
end
image=im2double(image);
s=size(image);
i height=s(1);
i_width=s(2);
%generate c(x)
   % function y=c(u,n)
        if u==0
             y=sqrt(1/n);
        else
             y=sqrt(2/n);
        end
   % end
%obtain the matrix we desire
G1=zeros(i height,i height);
G2=zeros(i width,i width);
for k=1:i_height
    for j=1:i height
        G1(k,j)=c(k-1,i \text{ height})*cos(((2*j-1)*pi/(2*i \text{ height}))*(k-1));
    end
end
for k=1:i width
    for j=1:i width
        G2(k,j)=c(j-1,i \text{ width})*cos(((2*k-1)*pi/(2*i \text{ width}))*(j-1));
    end
end
%calculate DCT
output=G1*image*G2;
%end
```

对Lena进行DCT变换,效果如下:



4.DCT的频率重构

我们可以对DCT进行相应频率的重构,首先我们要实现DCT的逆变换,DCT的逆变换可以直接写成如下矩阵形式:

$$f = AFB$$

其中

$$A_{ij} = c(j)cos((2i + 1)\pi j/(2M))$$

$$B_{ij} = c(i)cos((2j+1)\pi i/(2N))$$

当进行频率重构时,其思路和上面的DFT频率重构是类似的。

当我们要进行低频重构时,我们只保留 F 左上角的一个 $^{ extsf{NXN}}$ 的正方形(即低频率部分),其他部分置为0。 同理,当我们想进行高频重构时,我们将 F 左上角一个 $^{ extsf{NXN}}$ 的正方形置为0,其他部分保持不变。

低频重构算法由如下程序实现:

```
%function image=DCTLowRecon(f,scale)
%obtain the size of f
s=size(f);
i_height=s(1);
i_width=s(2);
%only preserve the area with low frequency
```

```
tmp=f(1:scale,1:scale);
f=f-f;
f(1:scale,1:scale)=tmp;
%define the matrix
G1=zeros(i height,i height);
G2=zeros(i width,i width);
%generate c(x)
    %function y=c(u,n)
         if u==0
             y=sqrt(1/n);
             y=sqrt(2/n);
         end
    %end
%generate the matrix G and H
for k=1:i height
    for j=1:i height
         G1(k,j)=c(j-1,i \text{ height})*cos((2*k-1)*pi*j/(2*i \text{ height}));
    end
end
for k=1:i width
    for j=1:i width
         G2(k,j)=c(k-1,i \text{ width})*cos((2*j-1)*pi*k/(2*i \text{ width}));
    end
end
%obtain the reconstructed image
image=G1*f*G2;
%end
```

高频重构算法实现如下所示:

```
%function image=DCTHighRecon(f,scale)
%for code annotations, refer to the corresponding part in DCTHighRecon()

s=size(f);
i_height=s(1);
i_width=s(2);

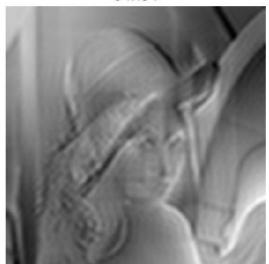
%set areas with low frequency be 0
f(1:scale,1:scale)=0;

G1=zeros(i_height,i_height);
G2=zeros(i_width,i_width);

% function y=c(u,n)
    if u==0
        y=sqrt(1/n);
    else
        y=sqrt(2/n);
end
```

我们考察重构的效果, 64x64低频重构效果如图所示:





高频16x16重构效果如下图所示:



至此,我们已完成了DFT, DCT的实现,其相应的频率重构。本算法仍有改进空间,如我们可以用快速算法代替矩阵运算。由于本次作业涉及到的图像均较小,因此两算法间可能差异不大,但当图像进一步增大时,相信快速算法将会有更优良的效果。