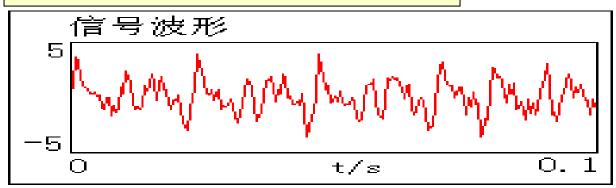
# 图像的傅里叶变换

**Fourier Transformation For Image** 

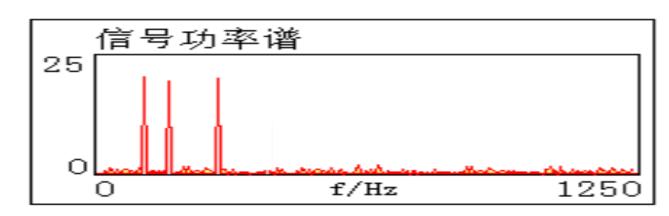


时域分析只能反映信号的幅值随时间的变化 情况,除单频率分量的简谐波外,很难明确揭示 信号的频率组成和各频率分量大小。

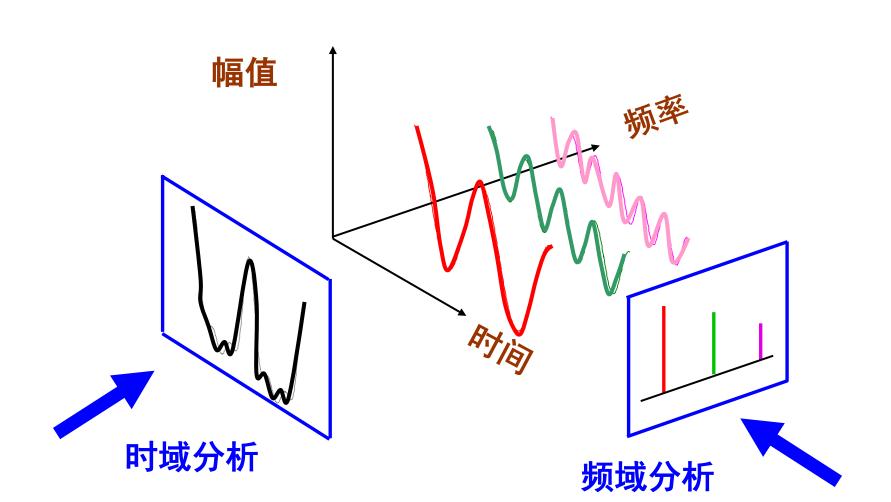




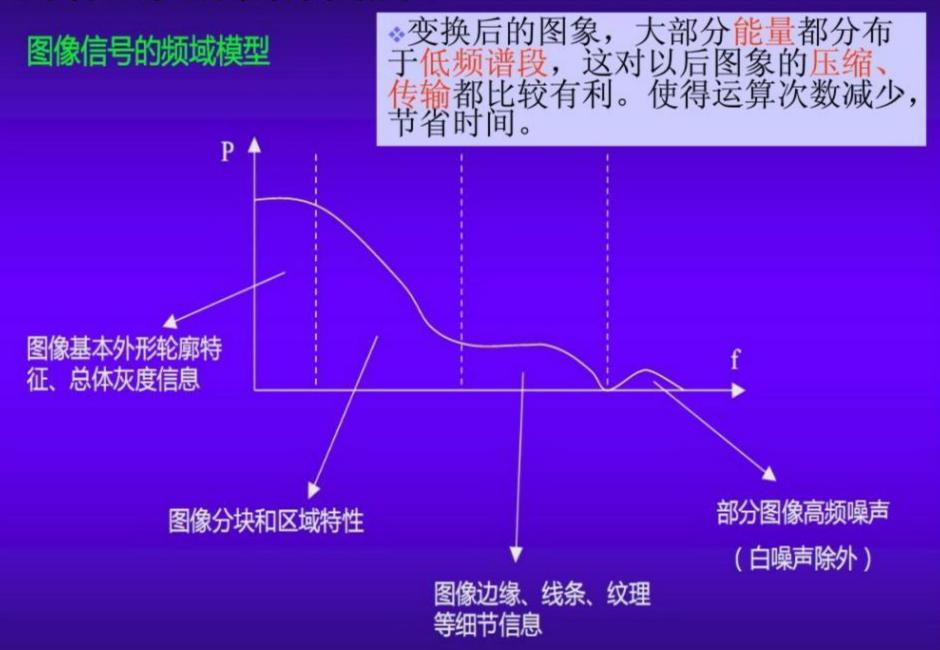




信号频谱X(f)代表了信号在不同频率分量成分的大小,能够提供比时域信号波形更直观,丰富的信息。



## 为什么要做图像变换?



## 一维FT及其反变换

■ 连续函数f(x)的傅立叶变换F(u):

$$F(u) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x)e^{-j2\pi ux}dx$$

■ 傅立叶变换F(u)的反变换:

$$f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} F(u)e^{j2\pi ux} du$$

### 一维DFT及其反变换

■ 离散函数f(x)(其中x, u=0,1,2,...,N-1)的傅立叶变换:

$$F(u) = \sum_{x=0}^{N-1} f(x)e^{-j2\pi ux/N}$$

 $\bullet F(u)$ 的反变换的反变换:

$$f(x) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} F(u) e^{j2\pi ux/N}$$

#### 计算F(u):

- 1) 在指数项中代入 u=0, 然后将所有x 值 相加,得到F(0);
  - 2) u=1,复对所有x的相加,得到F(1);
  - 3) 对所有M 个u 重复 此过程,得到全部完 整的FT。

- м
  - 离散傅里叶变换及其反变换总存在。
  - 用欧拉公式得  $e^{j\theta} = \cos\theta + j\sin\theta$

$$F(u) = \sum_{x=0}^{N-1} f(x) [\cos 2\pi u x / N - j \sin 2\pi u x / N]$$

每个F(u) 由f(x)与对应频率的正弦和余弦乘积和组成:

u 值决定了变换的频率成份,因此,F(u) 覆盖的域 (u值) 称为频率域,其中每一项都被称为FT 的频率 分量。与f(x) 的"时间域"和"时间成份"相对应。



### 傅里叶变换的作用

- \* 傅里叶变换将信号分成不同频率成份。类似光学中的 分色棱镜把白光按波长(频率)分成不同颜色,称数学 棱镜。
- \* 傅里叶变换的成份: 直流分量和交流分量
- \* 信号变化的快慢与频率域的频率有关。噪声、边缘、 跳跃部分代表图像的高频分量;背景区域和慢变部分 代表图像的低频分量

# ×

### 二维DFT傅里叶变换

■ 一个图像尺寸为 $M \times N$ 的函数f(x,y)的离散傅立叶变换F(u,v):

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

■ F(u,v)的反变换:

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

## .

### 二维DFT傅里叶变换

■ (u,v)=(0,0)位置的傅里叶变换值为

$$F(0,0) = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) = \bar{f}(x,y)$$

即f(x,y) 的均值,原点(0,0) 的傅里叶变换是图像的平均灰度。F(0,0) 称为频率谱的直流分量(系数),其它F(u,v) 值称为交流分量(交流系数)。

# .

## ■ 二维连续傅里叶变换

#### 1) 定义

$$F(u) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x)e^{-j2\pi ux}dx \qquad F(u,v) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y)e^{-j2\pi(ux+vy)}dxdy$$

#### 2) 逆傅里叶变换

$$f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} F(u)e^{j2\pi ux}du \qquad f(x,y) = \int_{-\infty}^{\infty} F(u,v)e^{j2\pi(ux+vy)}dudv$$

#### 3) 傅里叶变换特征参数

$$F(u,v) = R(u,v) + jI(u,v)$$

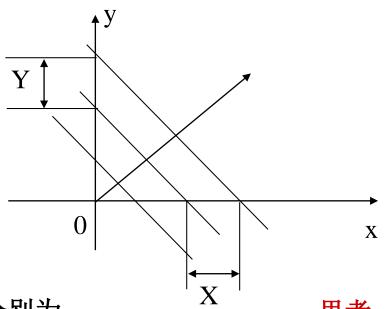
频谱/幅度谱/模 
$$|F(u,v)| = \sqrt{R^2(u,v) + I^2(u,v)}$$

能量谱/功率谱 
$$P(u,v) = |F(u,v)|^2 = R^2(u,v) + I^2(u,v)$$

相位谱 
$$\phi(u,v) = \arctan \frac{I(u,v)}{R(u,v)}$$



傅里叶变换中出现的变量u和v通常称为频率变量,空间 频率可以理解为等相位线在x,y坐标投影的截距的倒数。



相应的空间频率分别为

$$u = \frac{1}{X} = \frac{\cos \alpha}{\lambda}, v = \frac{1}{Y} = \frac{\cos \beta}{\lambda}$$

思考:噪声、线、细节、 背景或平滑区域对应的空 间频率特性?

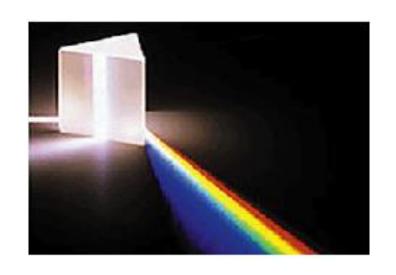
对图像信号而言,空间频率是指单位长度内亮度作周期性变化的次数。

## 傅里叶变换的意义

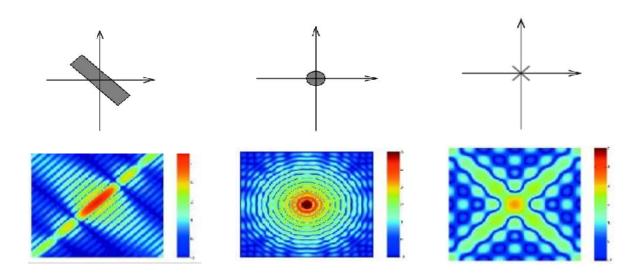
#### 傅里叶变换好比一个玻璃棱镜

棱镜是可以将光分成不同颜色的物理仪 器,每个成分的颜色由波长决定。

傅里叶变换可看做是"数学中的棱镜", 将函数基于频率分成不同的成分。



#### 一些图像的傅里叶变换



7

对于xy平面上一点的复振幅分布g(x,y)可由逆傅里叶变换表示成:

$$g(x, y) = \int_{-\infty}^{\infty} G(\xi, \eta) \exp[j2\pi(\xi x + \eta y)] d\xi d\eta$$

 $G(\xi,\eta)$ 是g(x,y)的频谱,物函数g(x,y)可以看作不同方向传播的单色平面波分量的线性叠加。 $G(\xi,\eta)d\xi d\eta$ 为权重因子。空间频率  $\xi = \frac{\cos \alpha}{\lambda}, \eta = \frac{\cos \beta}{\lambda}$ 表示了单色平面波的传播方向。

# ■ 二维离散傅里叶变换

#### 1) 定义

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

$$u = 0,1, \cdots M - 1$$
$$v = 0,1, \cdots N - 1$$

#### 2) 逆傅里叶变换

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

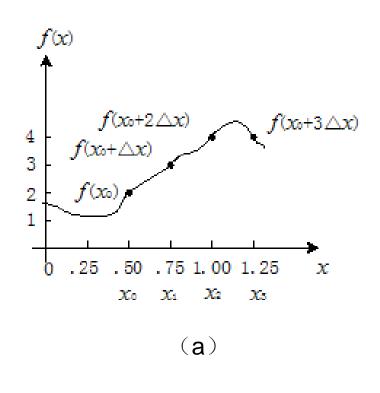
$$x = 0,1, \dots M - 1$$
$$y = 0,1, \dots N - 1$$

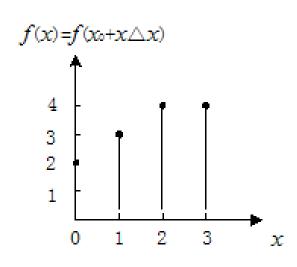
离散的情况下,傅里叶变换和逆傅里叶变换始终存在。

м

例 设一函数如图 (a) 所示,如果将此函数在自变量  $x_0 = 0.5, x_1 = 0.75, x_2 = 1.00, x_3 = 1.25$  取样

并重新定义为图(b)离散函数,求其傅里叶变换。





(b)

$$F(0) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^{3} f(x) \exp\{0\}$$

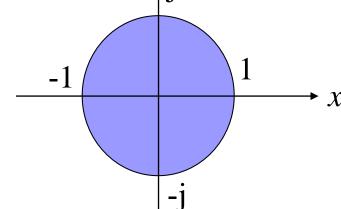
$$= (1/4)[f(0) + f(1) + f(2) + f(3)] = (1/4)[2 + 3 + 4 + 4] = 3.25$$

$$F(1) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^{3} f(x) \exp \{-j2\pi x/4\} = \frac{1}{4} \left[ 2e^{0} + 3e^{-j\pi/2} + 4e^{-j\pi} + 4e^{-j\pi/2} \right] = \frac{1}{4} \left[ -2 + j \right]$$

$$F(2) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^{3} f(x) \exp \left\{-j4\pi x / N\right\} = \frac{1}{4} \left[2e^{0} + 3e^{-j\pi} + 4e^{-j2\pi} + 4e^{-j3\pi}\right] = -\frac{1}{4} \left[1 + j0\right]$$

$$F(3) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^{3} f(x) \exp \{-j6\pi x/4\} = \frac{1}{4} \left[ 2e^{0} + 3e^{-j3\pi 3\pi} + 4e^{-j3\pi} + 4e^{-j9\pi 9\pi} \right] = -\frac{1}{4} \left[ 2 + j \right]$$

$$F(u) = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -j & -1 & j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & j & -1 & -j \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f(0) \\ f(1) \\ f(2) \\ f(3) \end{bmatrix}$$

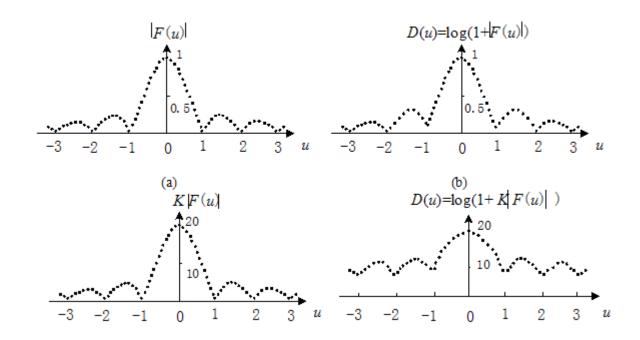


## 图像的频谱幅度随频率增大而迅速衰减

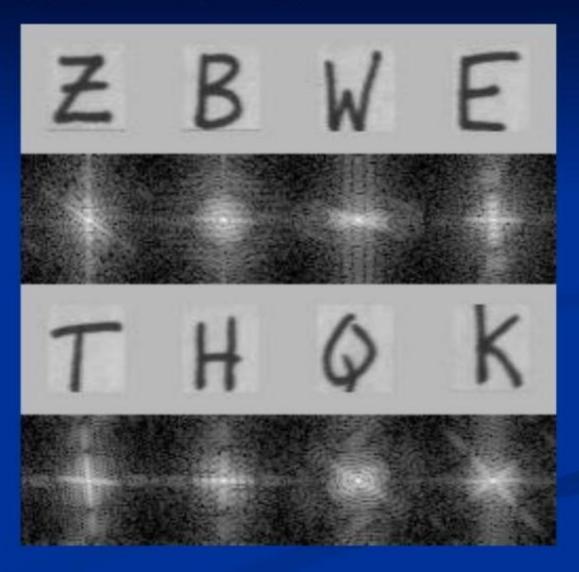
许多图像的傅里叶频谱的幅度随着频率的增大而迅速减小,这使得在显示与观察一副图像的频谱时遇到困难。但以图像的形式显示它们时,其高频项变得越来越不清楚。

#### 解决办法:

对数化

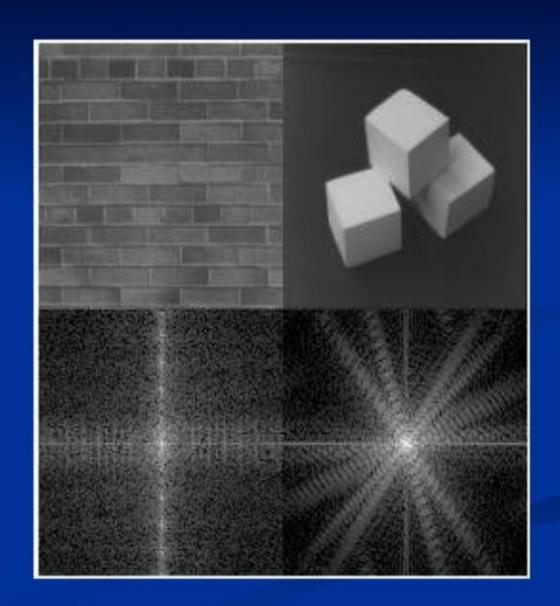


# 幅度谱和相位谱



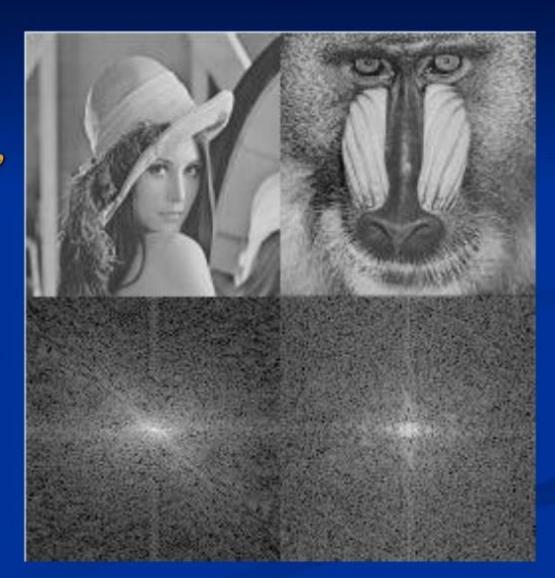
# 幅度谱和相位谱

从幅度谱中我们可以看出明亮线 可以看出明亮线 反映出原始图像的灰度级变化, 这正是图像的轮 廊边



# 幅度谱和相位谱

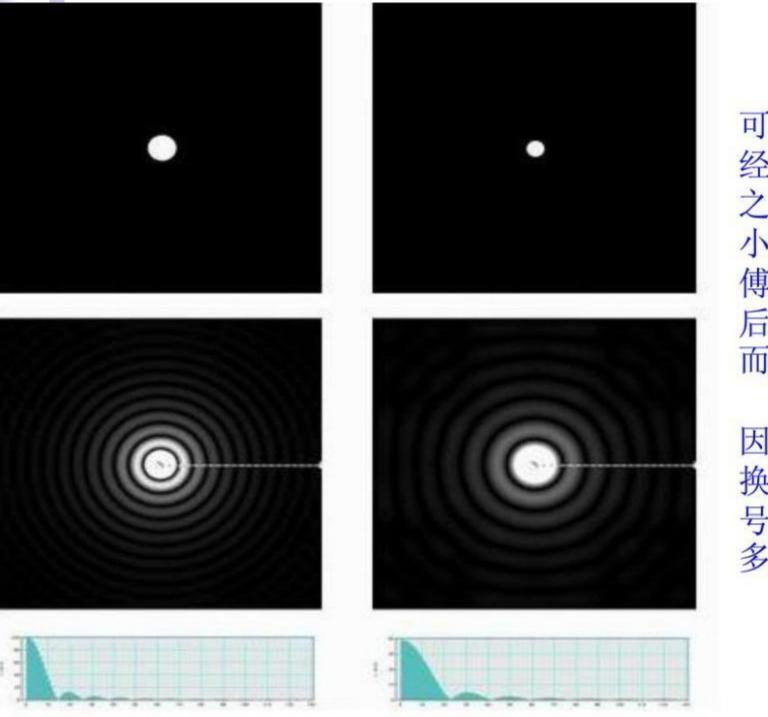
- 这些图像没有特定的结构,左上角到 方下角有一条斜线, 它可能是由帽子和 它可能是间的边线产 生的
- 两个图像都存在一 些小边界



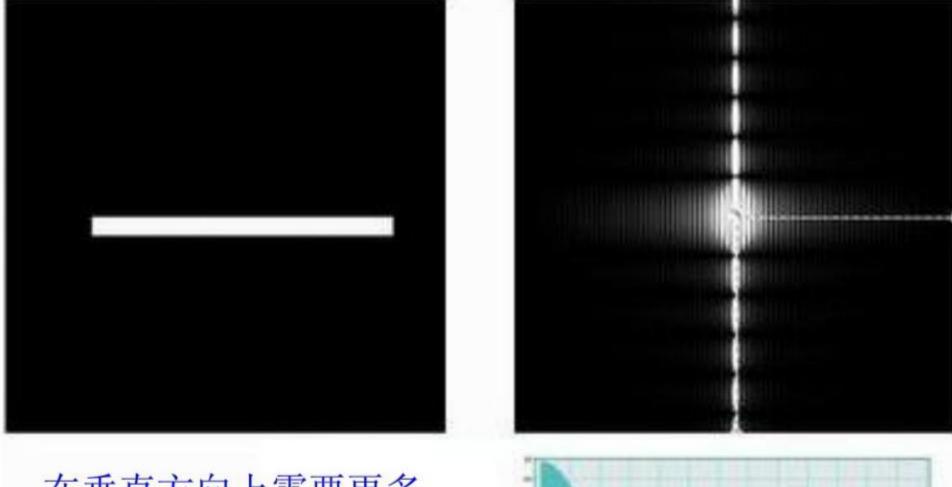
频谱图中暗的点数更 多,那么实际图像是 比较柔和的, 反之, 如果频谱图中亮的点 数多,那么实际图像 一定是尖锐的, 边界 分明且边界两边像素 差异较大的



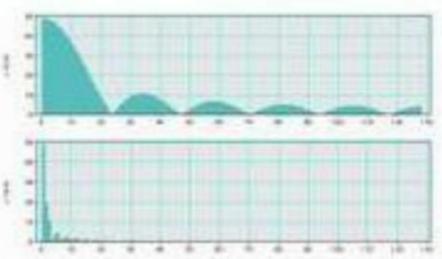


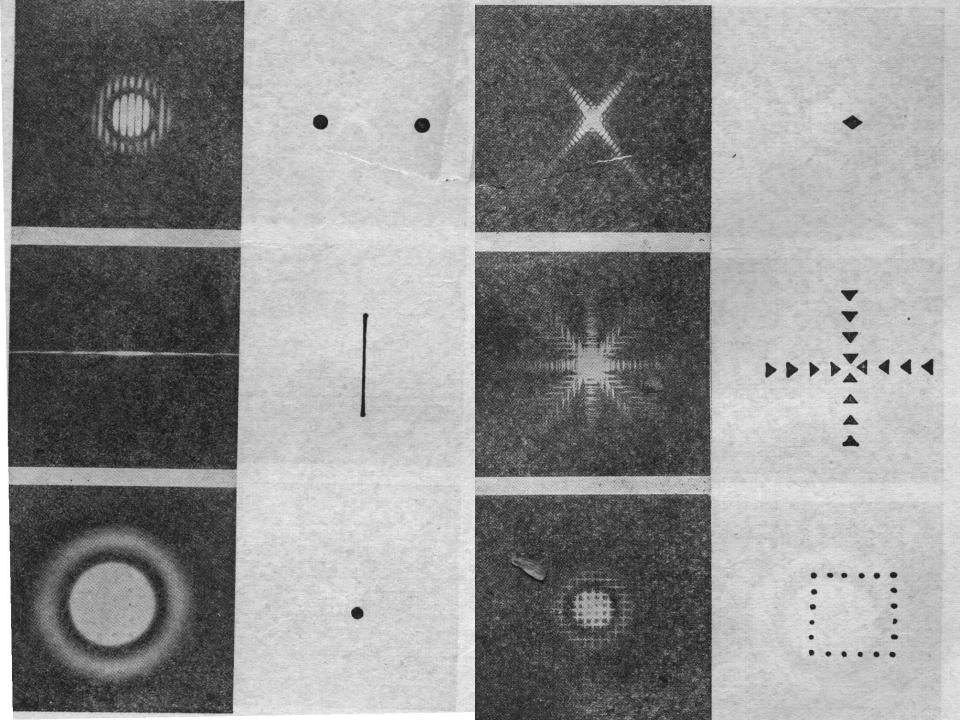


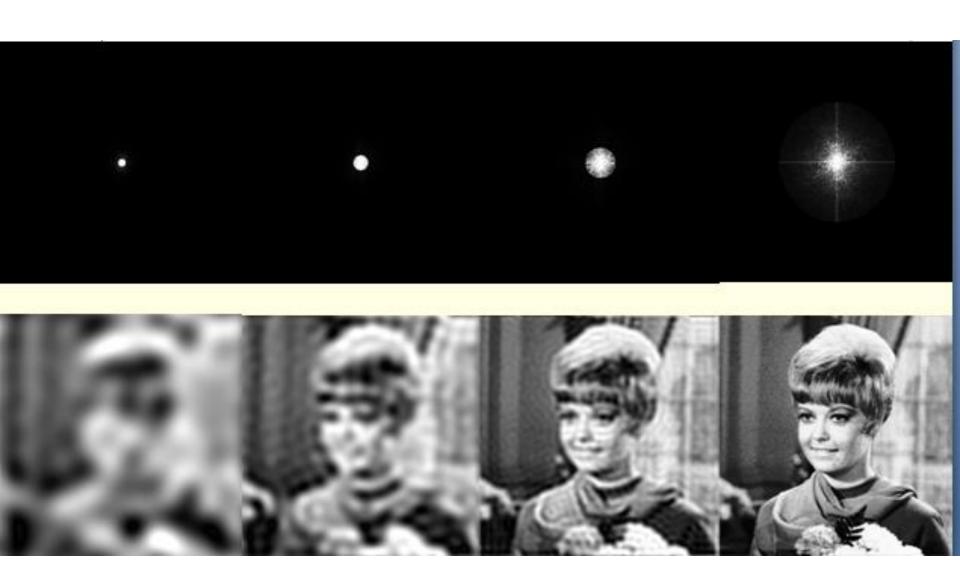
因为越尖锐变 换越剧烈的信 号总包含着更 多的频率成分。

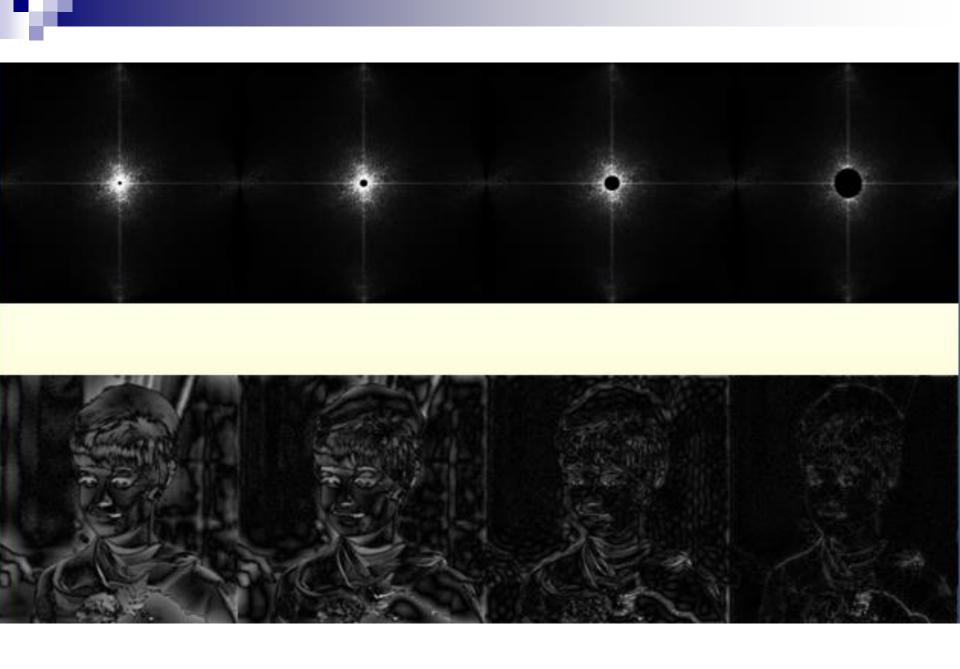


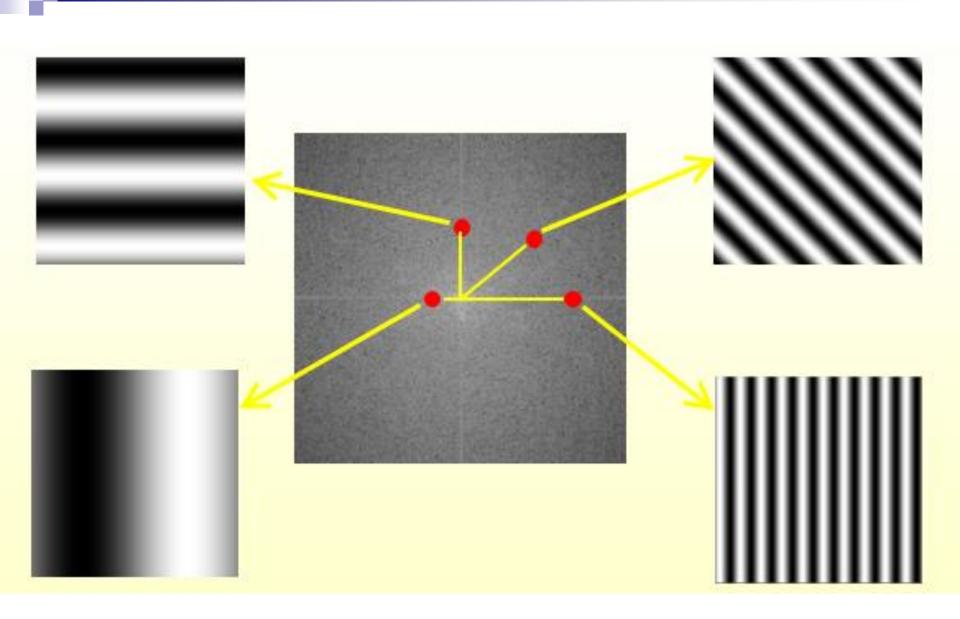
在垂直方向上需要更多的频率分量,所以它的 波峰比较宽,而水平方 向上的波峰比较窄

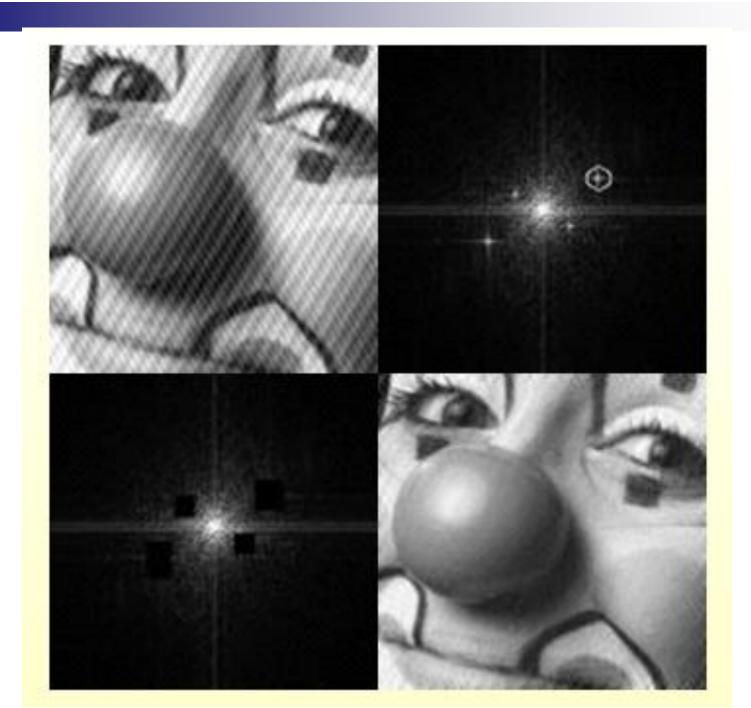


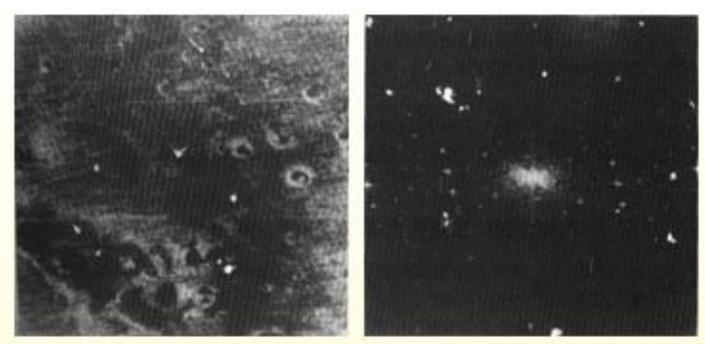




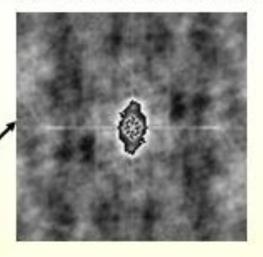


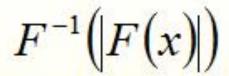






图像中的周期性噪声产生了变换中的尖峰信号









 $F^{-1}(F(x)/|F(x)|)$ 

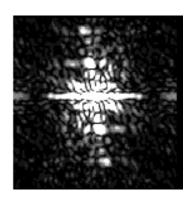
• 幅值与相位

### 主极大的值用 $F_{max}$ 表示,第一个旁瓣的峰值用 $F_{min}$ 表示

$$R = \frac{\log_a (1 + KF_{\text{max}})}{\log_a (1 + KF_{\text{min}})}$$







例题:对一幅图像实施二维DFT,显示并观察其频谱。解:源程序及运行结果如下:

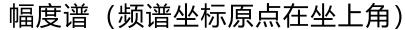
%对单缝进行快速傅里叶变换,以三种方式显示频谱, %即:直接显示(坐标原点在左上角);把坐标原点平 %移至中心后显示;以对数方式显示。 f=zeros(512,512); f(246:266,230:276)=1; subplot(221),imshow(f,[]),title('单狭缝图像') F=fft2(f); %对图像进行快速傅里叶变换 S=abs(F); subplot(222) imshow(S,[]) %显示幅度谱 title('幅度谱(频谱坐标原点在坐上角)')

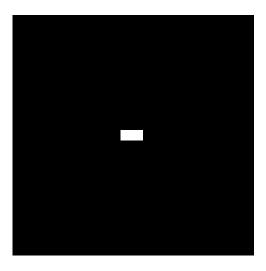


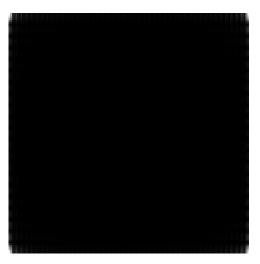
```
Fc=fftshift(F); %把频谱坐标原点由左上角移至屏幕中央
subplot(223)
Fd=abs(Fc);
imshow(Fd,[])
ratio=max(Fd(:))/min(Fd(:))
%ratio = 2.3306e+007,动态范围太大,显示器无法正常显
示
title('幅度谱(频谱坐标原点在屏幕中央)')
S2=log(1+abs(Fc));
subplot(224)
imshow(S2,[])
title('以对数方式显示频谱')
```

运行上面程序后,结果如下:



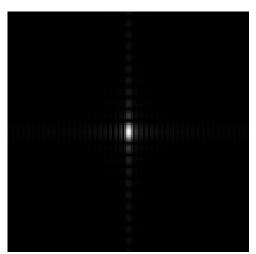


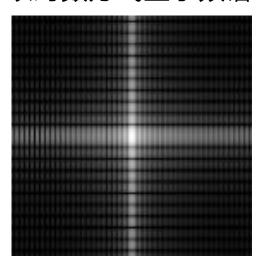




幅度谱 (频谱坐标原点在屏幕中央)

以对数方式显示频谱





## 二维离散傅里叶变换的性质

### > 线性性

$$\begin{cases} f_1(x,y) \leftrightarrow F_1(u,v) \\ f_2(x,y) \leftrightarrow F_2(u,v) \end{cases} \Rightarrow c_1 f_1(x,y) + c_2 f_2(x,y) \leftrightarrow c_1 F_1(u,v) + c_2 F_2(u,v)$$

#### 证明:

$$\begin{aligned} &DFT \left[ c_1 f_1(x, y) + c_2 f_2(x, y) \right] \\ &= \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} \left[ c_1 f_1(x, y) + c_2 f_2(x, y) \right] \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N}\right)} \\ &= c_1 \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f_1(x, y) e^{-j2\pi \left(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N}\right)} + c_2 \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f_2(x, y) e^{-j2\pi \left(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N}\right)} \\ &= c_1 F_1(u, v) + c_2 F_2(u, v) \end{aligned}$$

# М

#### %imagelinear.m

%该程序验证了二维DFT的线性性质

```
f=imread('D:\chenpc\data\thry\chpt4\Fig4.04(a).jpg');
g=imread('D:\chenpc\data\thry\chpt4\Fig4.30(a).jpg');
[m,n]=size(g);
f(m,n)=0;
f=im2double(f);
g=im2double(g);
subplot(221)
imshow(f,[])
title('f')
subplot(222)
imshow(g,[])
title('g')
```



```
F=fftshift(fft2(f));
G=fftshift(fft2(g));
subplot(223)
imshow(log(abs(F+G)),[])
FG=fftshift(fft2(f+g));
title('DFT(f)+DFT(g)')
subplot(224)
imshow(log(abs(FG)),[])
title('DFT(f+g)')
```

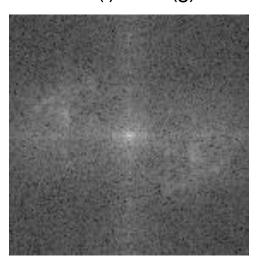
f



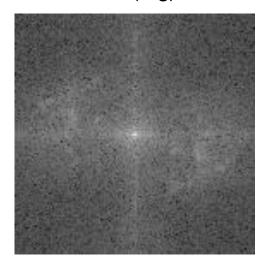
g



DFT(f)+DFT(g)



DFT(f+g)



## > 可分离性

### 二维DFT可视为由沿x,y方向的两个一维DFT所构成。

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

$$= \sum_{x=0}^{M-1} \left[ \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) \cdot e^{-j2\pi \frac{vy}{N}} \right] \cdot e^{-j2\pi \frac{ux}{M}}$$

$$= \sum_{x=0}^{M-1} F(x,v) \cdot e^{-j2\pi \frac{ux}{M}}$$

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

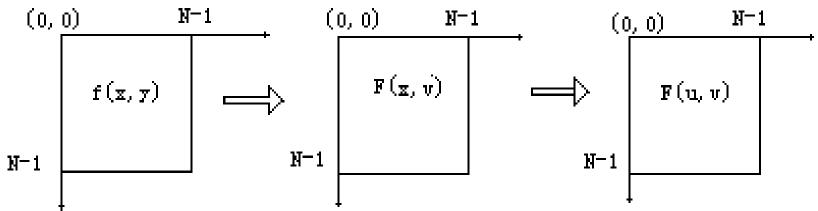
$$= \frac{1}{M} \sum_{u=0}^{M-1} \left[ \frac{1}{N} \sum_{v=0}^{N-1} F(u,v) \cdot e^{j2\pi \frac{vy}{N}} \right] \cdot e^{j2\pi \frac{ux}{M}}$$

$$= \frac{1}{M} \sum_{u=0}^{M-1} F(u,y) \cdot e^{j2\pi \frac{ux}{M}}$$

#### 其中:

$$\begin{cases} F(u,y) = \frac{1}{N} \sum_{v=0}^{N-1} F(u,v) \cdot e^{j2\pi \frac{vy}{N}} \sim y$$
 方向的*IDFT* 
$$f(x,y) = \frac{1}{M} \sum_{u=0}^{M-1} F(u,y) \cdot e^{j2\pi \frac{ux}{M}} \sim x$$
 方向的*IDFT*





例题:编程验证二维离散傅里叶变换可分离为两个一维离散傅里叶变换。

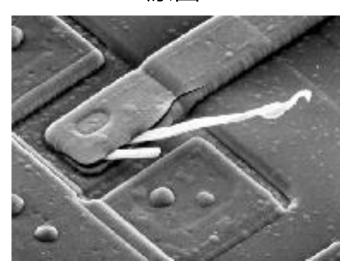
#### 解:

- %myseparable.m
- %该程序验证了二维DFT的可分离性质
- %该程序产生了冈萨雷斯《数字图像处理》(第二版)
- %P125 图4.4

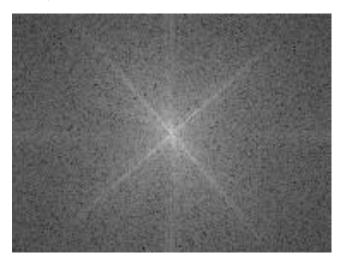


```
f=imread('D:\chenpc\data\thry\chpt4\Fig4.04(a).jpg');
subplot(211)
imshow(f,[])
title('原图')
F=fftshift(fft2(f));
subplot(223)
imshow(log(1+abs(F)),[])
title('用fft2实现二维离散傅里叶变换')
[m,n]=size(f);
F=fft(f); %沿x方向求离散傅里叶变换
G=fft(F')'; %沿y方向求离散傅里叶变换
F=fftshift(G);
subplot(224)
imshow(log(1+abs(F)),[])
title('用fft实现二维离散傅里叶变换')
```

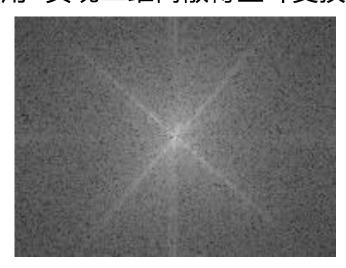
#### 原图



用ftt2实现二维离散傅里叶变换



用無实现二维离散傅里叶变换



## > 平移性

$$f(x,y) \leftrightarrow F(u,v) \Rightarrow \begin{cases} f(x,y) \cdot e^{j2\pi \left[\frac{u_0 x}{M} + \frac{v_0 y}{N}\right]} \leftrightarrow F(u-u_0, v-v_0) \\ f(x-x_0, y-y_0) \leftrightarrow F(u,v) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{u x_0}{M} + \frac{v y_0}{N}\right)} \end{cases}$$

#### 证明:

#### (1) 频域移位

$$DFT \left[ f(x,y) \cdot e^{j2\pi \left(\frac{u_0 x}{M} + \frac{v_0 y}{N}\right)} \right]$$

$$= \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) \cdot e^{j2\pi \left(\frac{u_0 x}{M} + \frac{v_0 y}{N}\right)} \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{u x}{M} + \frac{v y}{N}\right)}$$

$$= \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{(u-u_0)x}{M} + \frac{(v-v_0)y}{N}\right)}$$

$$= F(u-u_0, v-v_0)$$

#### 结论:

$$f(x,y) \cdot e^{j2\pi \left(\frac{u_0 x}{M} + \frac{v_0 y}{N}\right)} \iff F(u - u_0, v - v_0)$$

$$\stackrel{H}{=} u_0 = \frac{M}{2}, v_0 = \frac{N}{2}$$

$$e^{j2\pi (u_0 x/M + v_0 y/N)} = e^{j\pi (x+y)} = (-1)^{x+y}$$

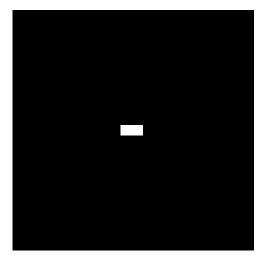
$$\implies f(x,y) \cdot (-1)^{x+y} \iff F\left(u - \frac{M}{2}, v - \frac{N}{2}\right)$$

即如果需要将频域的坐标原点从显示屏起始点(0,0) 移至显示屏的中心点只要将f(x,y)乘以(-1)\*\*\*因子再进行傅 里叶变换即可实现。

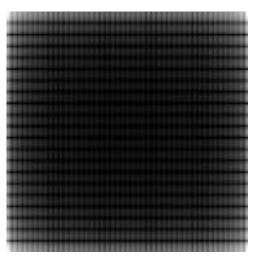
例题:利用 $(-1)^{x+y}$ 对单缝图像f(x,y)进行调制,实现把频谱坐标原点移至屏幕正中央的目标。

```
解:完成本题的源程序为:
%在傅里叶变换之前,把函数乘以(-1) x+y,相当于把频谱
%坐标原点移至屏幕窗口正中央。
f(512,512)=0;
f=mat2gray(f);
[Y,X]=meshgrid(1:512,1:512);
f(246:266,230:276)=1;
g=f.*(-1).^(X+Y);
subplot(221),imshow(f,[]),title('原图像f(x,y)')
subplot(222),imshow(g,[]),title('空域调制图像g(x,y)=f(x,y)*(-
1)^{(x+y)'}
F=fft2(f);
subplot(223),imshow(log(1+abs(F)),[]),title('f(x,y)的傅里叶
频谱')
G=fft2(g);
subplot(224),imshow(log(1+abs(G)),[]),title('g(x,y)的傅里叶
频谱')
```

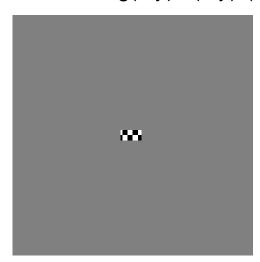




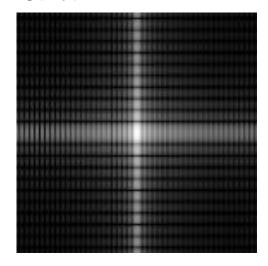
f(x,y)的傅里叶频谱



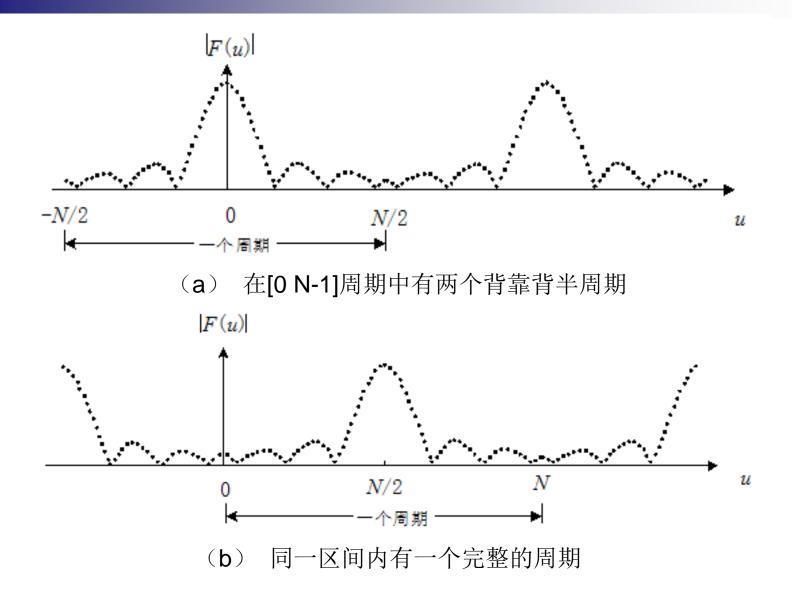
#### 空域调制图像g(x,y)=f(x,y)\*(-1)<sup>x+y</sup>



g(x,y)的傅里叶频谱







这就意味着,坐标原点移到了频谱图像的中间位置,这一点十分重要,尤其是对以后的图像显示和滤波处理。

例题:利用 $(-1)^x$ 对f(x)曲线进行调制,达到平移频域坐标原点至屏幕正中央的目的。

%以一维情况为例,说明空域调制对应着频域坐标原点移位。f(1:512)=0;

f(251:260)=1; %产生宽度为10的窗口函数

subplot(221),plot(f),title('宽度为10 的窗口函数')

F=fft(f,512); %进行快速傅里叶变换,延拓周期周期为512

subplot(222)

plot(abs(F)) %绘幅度频谱(频谱坐标原点在左边界处)

title('幅度谱(频谱坐标原点在左边界处)')

x=251:260;

f(251:260)=(-1).^x; %把曲线f(x)乘以(-1)^x,可以把频谱 %坐标原点移至屏幕正中央

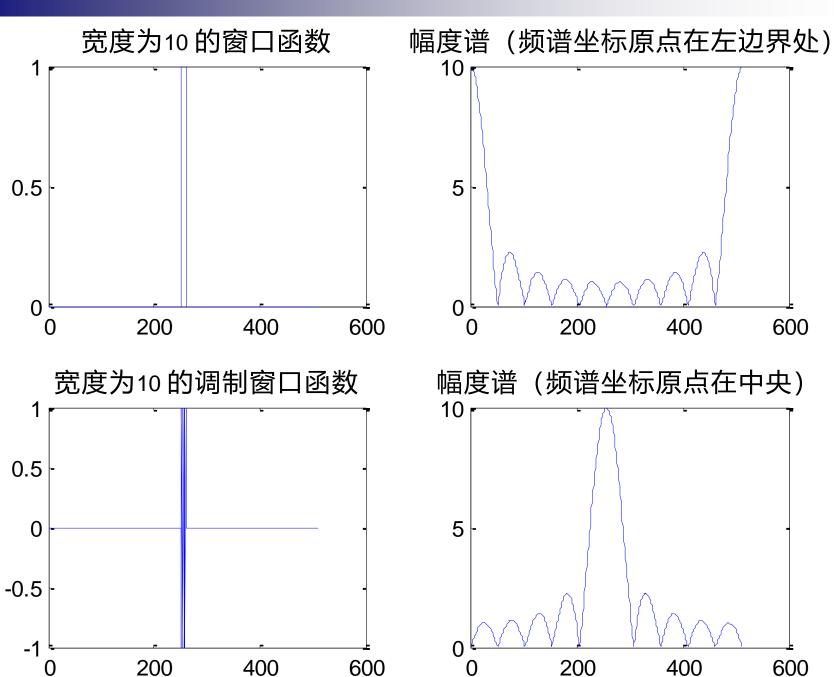
subplot(223),plot(f),title('宽度为10 的调制窗口函数')

```
%进行快速傅里叶变换
F=fft(f,512);
subplot(224);
plot(abs(F)) %直接显示幅度频谱(频谱坐标原点在正中央)
title('幅度谱(频谱坐标原点在中央)')
figure
f(1:512)=0;
f(251:270)=1; %产生宽度为20的窗口函数
subplot(221),plot(f),title('宽度为20 的窗口函数')
           %进行快速傅里叶变换,延拓周期周期为512
F=fft(f,512);
subplot(222)
plot(abs(F)) %绘幅度频谱(频谱坐标原点在左边界处)
title('幅度谱(频谱坐标原点在左边界处)')
x=251:270;
f(251:270)=(-1).^x; %把曲线f(x)乘以(-1)^x,可以把频谱坐标原点移至
屏幕正中央
subplot(223),plot(f),title('宽度为20 的调制窗口函数')
F=fft(f,512); %进行快速傅里叶变换
subplot(224);
```

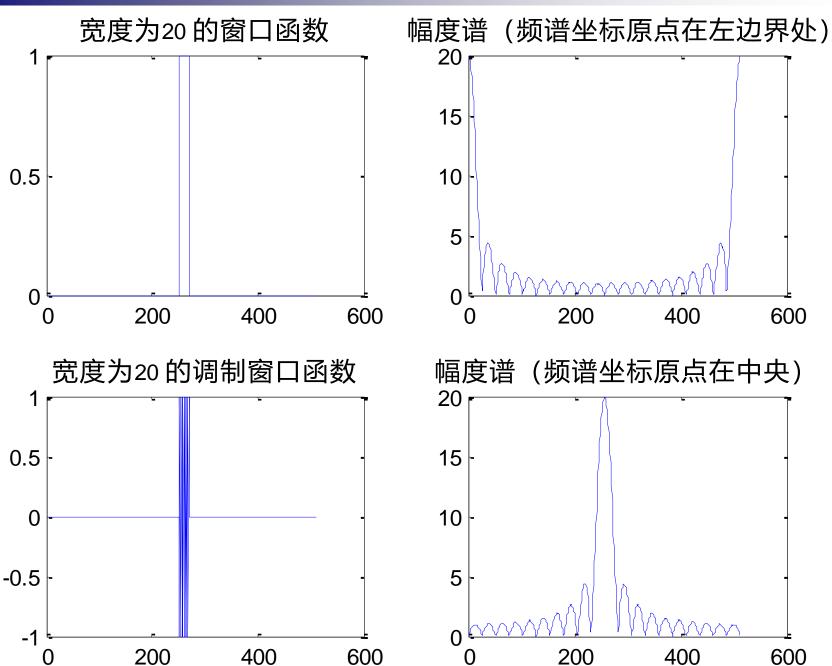
plot(abs(F)) %直接显示幅度频谱(频谱坐标原点在正中央)

title('幅度谱(频谱坐标原点在中央)')









#### (2) 空域移位:

$$DFT[f(x-x^0, y-y^0)]$$

$$\begin{split} &= \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f\left(x - x_0, y - y_0\right) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N}\right)} \\ &= \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f\left(x - x_0, y - y_0\right) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{u(x - x_0 + x_0)}{M} + \frac{v(y - y_0 + y_0)}{N}\right)} \\ &= e^{-j\left(\frac{ux_0}{M} + \frac{vy_0}{N}\right) \cdot 2\pi} \cdot \sum_{x=-x_0}^{M-1-x_0} \sum_{y=-y_0}^{N-1-y_0} f\left(x, y\right) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N}\right)} \\ &= e^{-j\left(\frac{ux_0}{M} + \frac{vy_0}{N}\right) \cdot 2\pi} \cdot \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f\left(x, y\right) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N}\right)} \\ &= e^{-j\left(\frac{ux_0}{M} + \frac{vy_0}{N}\right) \cdot 2\pi} \cdot F\left(u, v\right) \end{split}$$

## > 周期性和共轭对称性

#### 周期性:

$$\begin{cases} F(u,v) = F(u+mM,v+nN) \\ f(x,y) = f(x+mM,y+nN) \end{cases}$$

$$(m, n = 0, \pm 1, \pm 2, \cdots)$$

#### 共轭对称性:

$$F(u,v) = F^*(-u,-v)$$
$$|F(u,v)| = |F(-u,-v)|$$

#### 证明: (1) 周期性:

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

$$e^{-j2\pi m} = 1$$

$$\begin{cases} F(u+mM, v+nN) = F(u, v) \\ f(x+mM, y+nN) = f(x, y) \end{cases}$$

#### (2) 共轭对称性:

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

$$F(u,v)$$
|=| $F(-u,-v)$ |,即 $F(u,v)$ 关于原点对称

## > 旋转不变性

$$\begin{cases}
x = r \cos \theta \\
y = r \sin \theta
\end{cases}$$

$$\begin{cases}
u = \omega \cos \varphi \\
v = \omega \sin \varphi
\end{cases}$$

$$f\left(r,\theta+\theta_{0}\right) \longleftrightarrow F\left(\omega,\varphi+\theta_{0}\right)$$

#### 证明:

$$F(\omega, \varphi + \theta_0) = \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{2\pi} f(r, \theta) e^{-j2\pi r \omega \cos[\varphi - (\theta - \theta_0)]} \cdot r dr d\theta$$

$$= \int_{0}^{\infty} \int_{-\theta_0}^{2\pi - \theta_0} f(r, \theta + \theta_0) e^{-j2\pi r \omega \cos(\varphi - \theta)} \cdot r dr d\theta$$

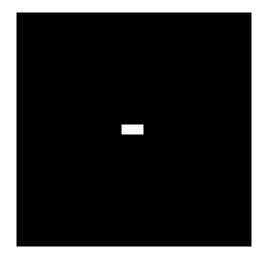
$$= \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{2\pi} f(r, \theta + \theta_0) e^{-j2\pi r \omega \cos(\varphi - \theta)} \cdot r dr d\theta$$

注:为看清问题的实质、简化旋转不变性的证明,以上用二维连续傅里叶变换进行证明。实际上,由连续积分公式进行离散化处理,即可得到离散公式,证明可参照连续情况进行。

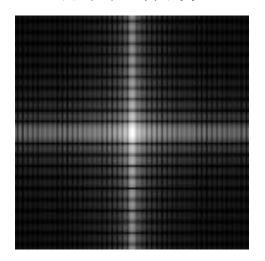
```
f=zeros(512,512);
f(246:266,230:276)=1;
subplot(221);
imshow(f,[])
title('原图')
F=fftshift(fft2(f));
subplot(222);
imshow(log(1+abs(F)),[])
title('原图的频谱')
f=imrotate(f,45,'bilinear','crop');
subplot(223)
imshow(f,[])
title('旋转45^0图')
Fc=fftshift(fft2(f));
subplot(224);
imshow(log(1+abs(Fc)),[])
```

title('旋转图的频谱')

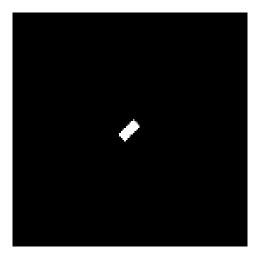




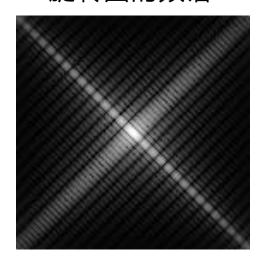
原图的频谱



旋转45<sup>0</sup>图



旋转图的频谱



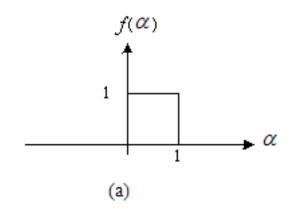
# м

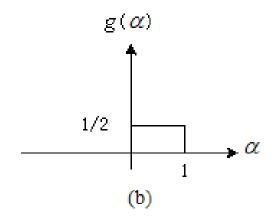
## > 离散卷积定理

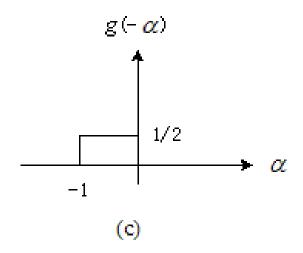
1) 连续卷积 
$$f(x) * g(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(a)g(x-a)da$$
  $f(x,y) * g(x,y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(u,v)g(x-u,y-v)dudv$ 

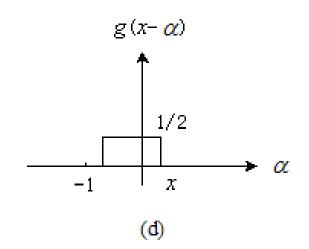
### 例1 求以下两个函数的卷积

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & 其它 \end{cases} \qquad g(x) = \begin{cases} 1/2 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & 其它 \end{cases}$$

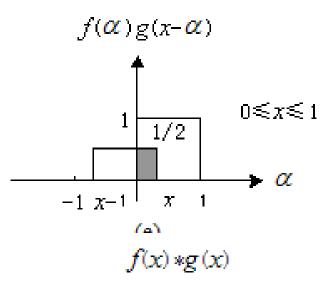


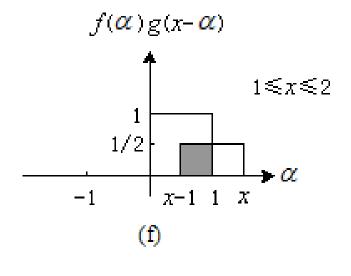


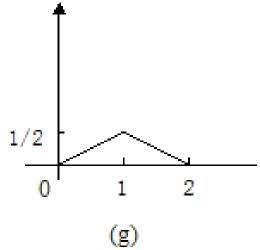












 $\boldsymbol{\chi}$ 

$$f(x) * g(x) = \begin{cases} x/2 & 0 \le x \le 1 \\ 1 - x/2 & 1 \le x \le 2 \\ 0 & \sharp \aleph$$

## 2) 离散卷积定理

离散卷积定义: 
$$f_e(x) * g_e(x) = \sum_{m=9}^{M-1} f_e(m) g_e(x-m)$$
 
$$f(x,y) * g(x,y) = \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) g(x-m,y-n)$$

空间滤波输出: 
$$g(x,y) = \sum_{s=-at=-b}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t) f(x+s,y+t)$$

结论:空间域进行滤波的过程就是"卷积"的过程。

$$\begin{cases} f(x,y) \leftrightarrow F(u,v) \\ g(x,y) \leftrightarrow G(u,v) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} f(x,y) * g(x,y) \leftrightarrow F(u,v) \cdot G(u,v) \\ f(x,y) \cdot g(x,y) \leftrightarrow \frac{1}{MN} F(u,v) * G(u,v) \end{cases}$$

#### 证明: (1) 空域卷积和

$$DFT \left[ f(x,y) * g(x,y) \right]$$

$$= DFT \left[ \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot g(x-m,y-n) \right]$$

$$= \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot DFT \left[ g(x-m,y-n) \right]$$

$$= \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot e^{-j2\pi \left( \frac{mu}{M} + \frac{nv}{N} \right)} \cdot G(u,v)$$

$$= F(u,v) \cdot G(u,v)$$

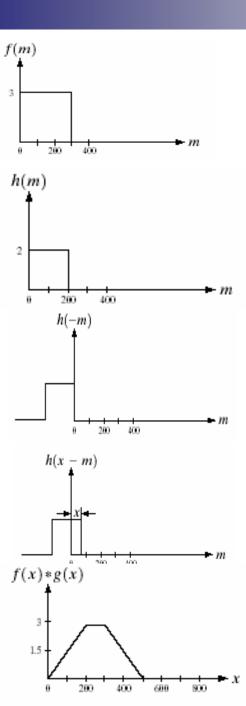
#### (2) 频域卷积和:

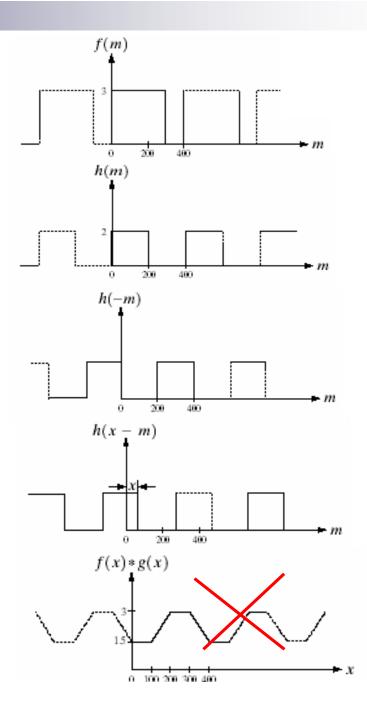
$$\begin{aligned} &DFT \Big[ f(x,y) \cdot g(x,y) \Big] \\ &= DFT \left[ \frac{1}{MN} \cdot \sum_{u'=0}^{M-1} \sum_{v'=0}^{N-1} F(u',v') \cdot e^{j2\pi \left(\frac{u'x}{M} + \frac{v'y}{N}\right)} \cdot g(x,y) \right] \\ &= \frac{1}{MN} \cdot \sum_{u'=0}^{M-1} \sum_{v'=0}^{N-1} F(u',v') \cdot DFT \left[ e^{j2\pi \left(\frac{u'x}{M} + \frac{v'y}{N}\right)} \cdot g(x,y) \right] \\ &= \frac{1}{MN} \cdot \sum_{u'=0}^{M-1} \sum_{v'=0}^{N-1} F(u',v') \cdot G(u-u',v-v') \\ &= \frac{1}{MN} \cdot F(u,v) * G(u,v) \end{aligned}$$

۲

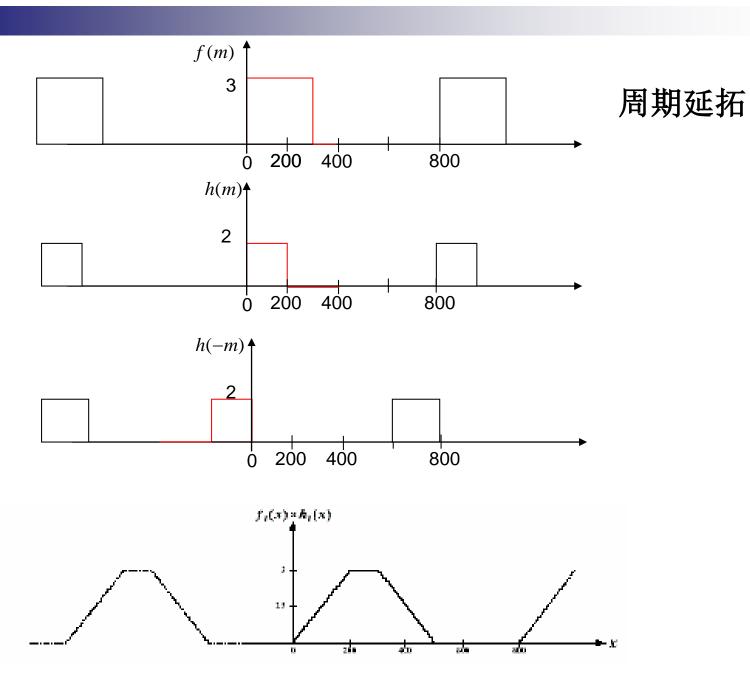
离散的卷积原理基本上是和连续卷积相同,其差别 仅仅是在与抽样间隔对应的离散增增量处发生位移, 用求和代替微分,由于离散傅里叶变换和它的逆傅里 叶变换都是周期函数,那么离散卷积定理应该和这个 周期联系起来,就是让在计算卷积时让这两个离散函 数具有同样的周期,否则将产生错误。

注意:利用FFT计算卷积时,为防止频谱混叠误差,需对离散的二维函数补零,即周期延拓,对两个函数同时添加零,使它们具有相同的周期。









# v

## 周期延拓

$$f(x,y)$$
的大小为  $A \times B$   $g(x,y)$ 的大小为  $C \times D$ 

$$f_e(x, y) = \begin{cases} f(x, y) & 0 \le x \le A - 1, 0 \le y \le B - 1 \\ 0 & A \le x \le M - 1, B \le y \le N - 1 \end{cases}$$

$$g_e(x, y) = \begin{cases} g(x, y) & 0 \le x \le C - 1, 0 \le y \le D - 1 \\ 0 & C \le x \le M - 1, D \le y \le N - 1 \end{cases}$$

$$M \ge A + C - 1, N \ge C + D - 1$$

$$z_e(x, y) = f_e(x, y) * g_e(x, y)$$

## 空间域滤波和频域滤波的关系

$$\sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} s(x, y) \delta(x, y) = s(0, 0)$$

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

$$\delta(x,y) * h(x,y) = \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} \delta(m,n) h(x-m,y-n) = \frac{h(x,y)}{MN}$$

$$f(x, y) * h(x, y) \Rightarrow F(u, v)H(u, v)$$

$$\delta(x, y) * h(x, y) \Rightarrow H(u, v)$$

$$h(x, y) \Rightarrow H(u, v)$$

空间域和频域 的滤波器构成 傅里叶变换对

# > 相关定理

$$f(x,y) \circ g(x,y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\alpha,\beta)g(x+\beta,y+\beta)d\alpha d\beta$$

$$f(x, y) \circ g(x, y) \Rightarrow F(u, v)G^*(u, v)$$

$$f(x, y) \circ g *(x, y) \Rightarrow F(u, v)G(u, v)$$

#### 证明:

$$DFT \Big[ f(x,y) \circ g(x,y) \Big]$$

$$= DFT \Big[ \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot g(x+m,y+n) \Big]$$

$$= \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot DFT \Big[ g(x+m,y+n) \Big]$$

$$= \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot e^{j2\pi \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)} \cdot G(u,v)$$

$$= \Big[ \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot e^{-j2\pi \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)} \Big]^* \cdot G(u,v)$$

$$= F^*(u,v) \cdot G(u,v)$$