

# 信号与图像处理基础

---

## Fourier Analysis and Convolution

中国科学技术大学 自动化系

曹 洋





# 本节内容

---

- 傅里叶变换回顾
- 傅里叶变换性质与信号卷积
- 图像傅里叶变换



# 1. 傅里叶变换回顾

---

- 复数的几何意义
- 欧拉公式和调和函数
- 傅里叶变换
- 离散傅里叶变换



# 复数的几何意义

---

复数可以用于描述二维复平面上的点集

A complex number is one of the form

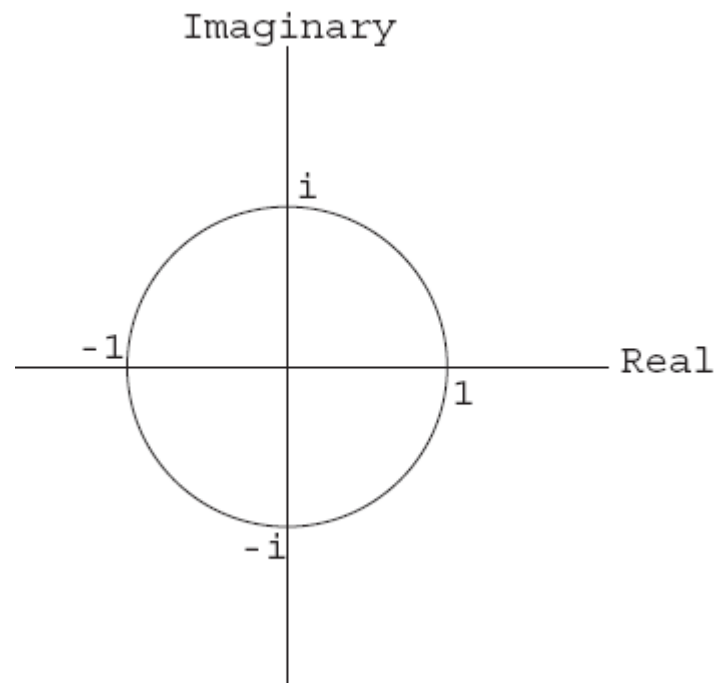
$$a + bi$$

where

$$i = \sqrt{-1}$$

*a*: real part

*b*: imaginary part



# 复数的几何意义

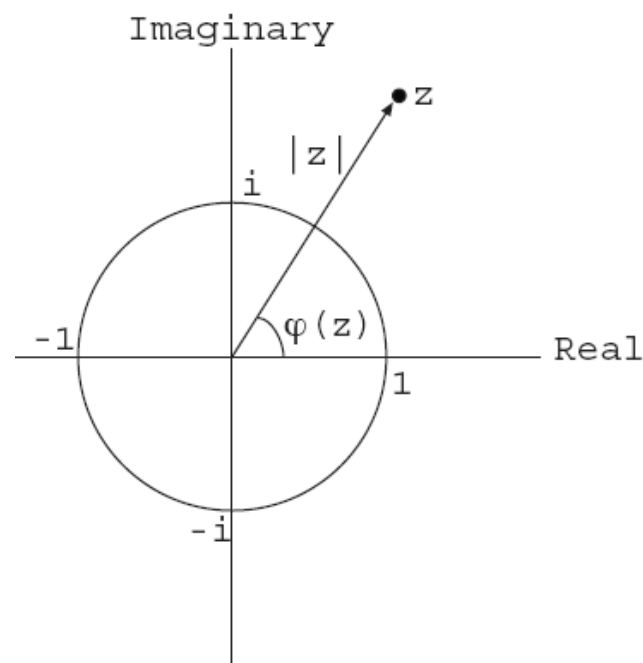
## 复数的幅值和相位 (Magnitude and Phase)

- ▶ The length is called the *magnitude*:

$$|a + bi| = \sqrt{a^2 + b^2}$$

- ▶ The angle from the real-number axis is called the *phase*:

$$\phi(a + bi) = \tan^{-1} \left( \frac{b}{a} \right)$$





# 复数的几何意义

---

## 复数乘法

- ▶ When you multiply two complex numbers, their magnitudes multiply:

$$|xy| = |x||y|$$

and their phases add:

$$\phi(xy) = \phi(x) + \phi(y)$$

## 复数乘法的等效表达:

$$(a_1 e^{b_1})(a_2 e^{b_2}) = a_1 a_2 e^{(b_1+b_2)} \quad \text{指数形式}$$



# 欧拉公式

---

## 欧拉公式的定义

$$e^{i\theta} = \cos \theta + i \sin \theta$$

任意的一个复数 $z$ 可以写作:

$$z = |z| e^{i\phi(z)}$$



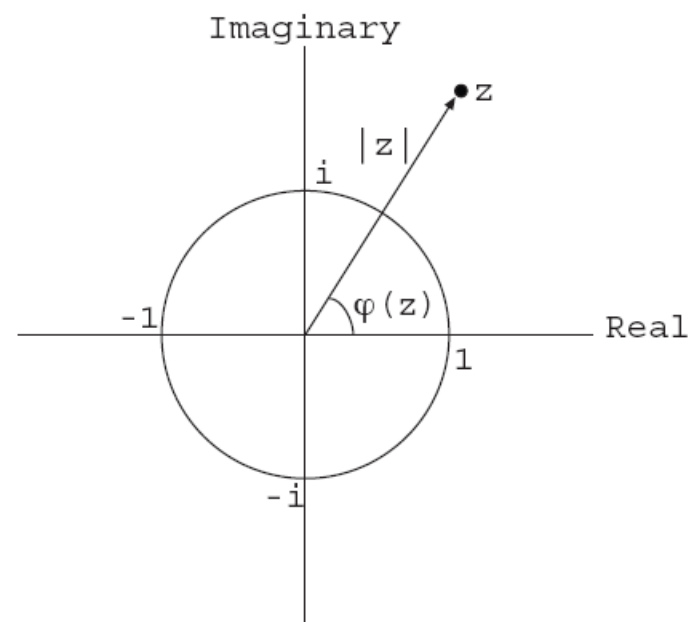
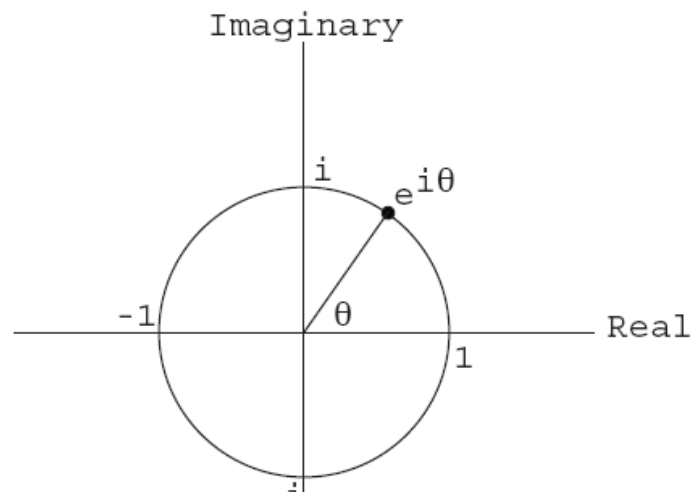
# 欧拉公式的几何意义

## 欧拉公式的定义

$$e^{i\theta} = \cos \theta + i \sin \theta$$

任意的一个复数 $z$ 可以写作:

$$z = |z| e^{i\phi(z)}$$







# 调和函数（Harmonic Functions）

---

考虑一下这个函数： $f(t) = e^{i2\pi ut}$

Real Part	Imaginary Part
$\Re(e^{i2\pi ut})$	$\Im(e^{i2\pi ut})$
$\cos(2\pi ut)$	$\sin(2\pi ut)$

$e^{i2\pi ut}$  模为1

将正弦函数和余弦函数同时表示；  
若这个函数是信号的描述，则u为信号频率；  
这一函数被称作广义调和函数。



# 调和函数 (Harmonic Functions)

---

若将调和函数输入一个线性时不变系统，则有

$$\begin{aligned} f(t) &= e^{i2\pi ut} \\ f(t) &\rightarrow H(u) f(t) \end{aligned}$$

其中, $H(u)$ 为系统传递函数，满足

$$H(u) = |H(u)| e^{i\phi(H(u))}$$

则有，

$$\begin{aligned} H(u) e^{i2\pi ut} &= |H(u)| e^{i\phi(u)} e^{i2\pi ut} \\ &= |H(u)| e^{i(2\pi ut + \phi(u))} \end{aligned}$$

$|H(u)|$  is the **Modulation Transfer Function (MTF)**

$\phi(H(u))$  is the **Phase Transfer Function (PTF)**



# 傅里叶变换

复杂信号描述为一组正弦信号的叠加

Fundamental  
frequency



+ 0.5 ×  
2 × fundamental



=



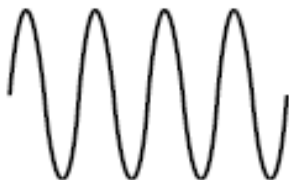
+ 0.33 ×  
3 × fundamental



=



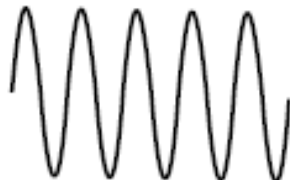
+ 0.25 ×  
4 × fundamental



=



+ 0.5 ×  
5 × fundamental

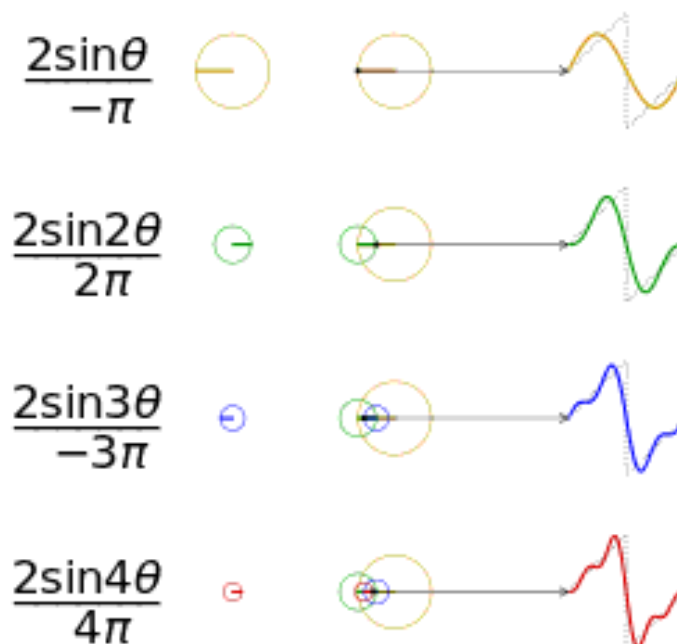
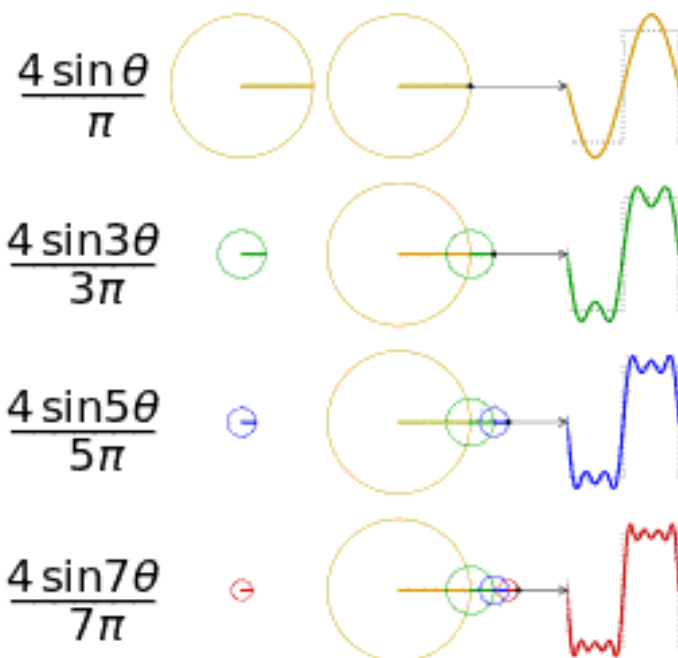


=



# 傅里叶变换

## 类正弦信号





# 傅里叶变换的基本原理

---

假设有一组单位正交基  $\{\bar{e}_k\}$

则属于由单位正交基所构成空间内的向量可以描述为：

$$\bar{v} = \sum_k a_k \bar{e}_k$$

其中，权重系数为

$$a_k = \bar{v} \cdot \bar{e}_k$$

## Notes:

- 每个向量可以被转换为一组权重系数
- 向量与权重系数之间的转换是可逆变换



# 函数的线性计算

---

向量的内积:

$$\bar{u} \cdot \bar{v} = \sum_j \bar{u}[j] \bar{v}[j]$$

类比定义函数的内积:

$$f \cdot g = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) g(x) dx$$

- *Functions satisfy all of the linear algebraic requirements of vectors.*



# 傅里叶变换的基本原理

---

类比向量的正交投影变换，函数同样满足：

	Vectors $\{\bar{e}_k\}$	Functions $\{e_k(t)\}$
Transform	$a_k = \bar{v} \cdot \bar{e}_k$ $= \sum_j \bar{v}[j] e_k[j]$	$a_k = f \cdot e_k$ $= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e_k(t) dt$
Inverse	$\bar{v} = \sum_k a_k \bar{e}_k$	$f(t) = \sum_k a_k e_k(t)$



# 函数的基: 调和函数

---

调和函数可以作为输入函数的一组正交基:

$$e^{j2\pi ut} = \cos(2\pi ut) + i \sin(2\pi ut)$$

- ▶ The real part is a cosine of frequency  $u$ .
- ▶ The imaginary part is a sine of frequency  $u$ .





# 傅里叶级数

---

对于一个有限集合  $\{u_k\}$ :

	All Functions $\{e_k(t)\}$	Harmonics $\{e^{j2\pi u_k t}\}$
Transform	$a_k = f \cdot e_k$ $= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e_k(t) dt$	$a_k = f \cdot e^{j2\pi u_k t}$ $= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-j2\pi u_k t} dt$
Inverse	$f(t) = \sum_k a_k e_k(t)$	$f(t) = \sum_k a_k e^{j2\pi u_k t}$



# 傅里叶变换

将 $u_k$ 换为频率 $u$ ，则有

	Fourier Series	Fourier Transform
Transform	$a_k = f \cdot e^{i2\pi u_k t}$ $= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i2\pi u_k t} dt$	$F(u) = f \cdot e^{i2\pi ut}$ $= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i2\pi ut} dt$
Inverse	$f(t) = \sum_k a_k e^{i2\pi u_k t}$	$f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(u) e^{i2\pi ut} du$



# 傅里叶变换

---

To get the weights (amount of each frequency):

$$F(u) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i2\pi ut} dt$$

$F(u)$  is the Fourier Transform of  $f(t)$ :  $F(u) = \mathcal{F}(f(t))$

To turn the weights back into the signal (invert the transform):

$$f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(u) e^{i2\pi ut} du$$

$f(t)$  is the Inverse Fourier Transform of  $F(u)$ :  $f(t) = \mathcal{F}^{-1}(F(u))$



# 傅里叶变换

---

How to handle the complex numbers:

$$\begin{aligned} F(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i2\pi ut} dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) [\cos(-2\pi ut) + i \sin(-2\pi ut)] dt \\ &= \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f(t) \cos(-2\pi ut) dt}_{\text{Real-valued Integral}} + i \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f(t) \sin(-2\pi ut) dt}_{\text{Real-valued Integral}} \end{aligned}$$

So, all we're really doing is

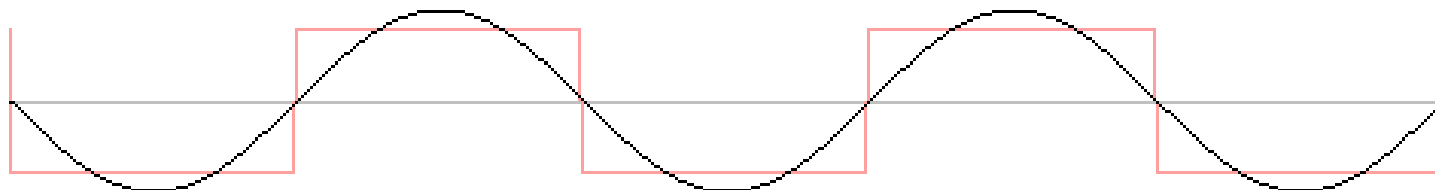
- ▶ projecting onto a cosine (one integral)
- ▶ projecting onto a sine (the other integral)
- ▶ encoding the result as a complex number



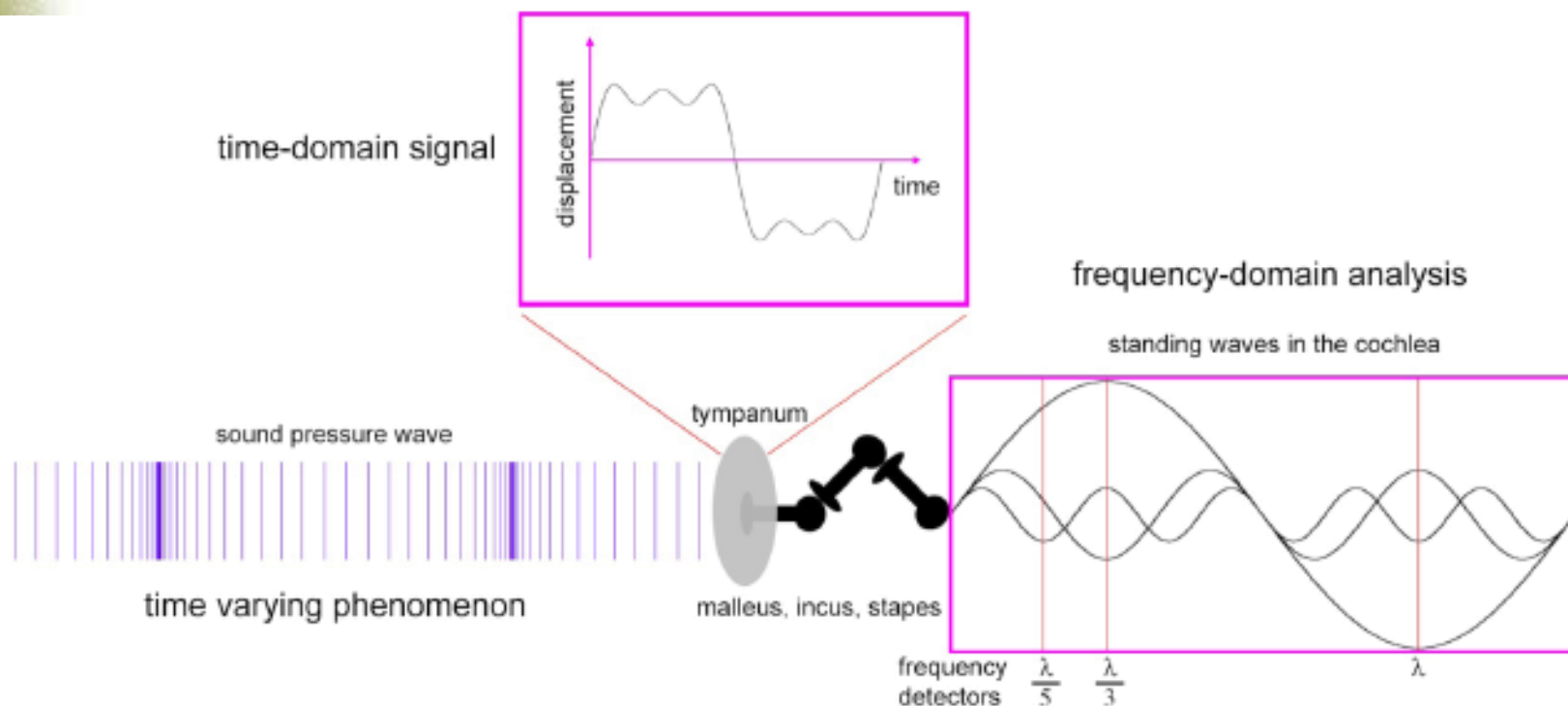
# 信号拟合– N Harmonics

---

harmonics: 1



# 哺乳动物的知觉感应使用傅里叶变换





# 离散傅里叶变换

---

离散傅里叶变换，将时域信号的采样变换为在离散时间傅里叶变换频域的采样。即使对有限长的离散信号作**DFT**，也应当将其看作经过周期延拓成为周期信号再作变换。

$$F(u) = \frac{1}{M} \sum_{x=0}^{M-1} f(x) e^{-i2\pi ux/M} \quad f(x) = \sum_{u=0}^{M-1} F(u) e^{i2\pi ux/M}$$



# 归一化离散傅里叶变换

---

Basis Functions

Transform

Inverse

$$F[u] = \frac{1}{M} \sum_{x=0}^{M-1} f(x) e^{-i2\pi ux/M}$$
$$f(x) = \sum_{u=0}^{M-1} F[u] e^{i2\pi ux/M}$$

---

Basis Functions

Transform

Inverse

$$F[u] = \sum_{x=0}^{M-1} \frac{1}{M} f(x) e^{-i2\pi ux/M}$$
$$f(x) = \frac{1}{M} \sum_{u=0}^{M-1} F[u] e^{i2\pi ux/M}$$

---

Basis Functions

Transform

Inverse

$$F[u] = \frac{1}{\sqrt{M}} \sum_{x=0}^{M-1} f(x) e^{-i2\pi ux/M}$$
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{M}} \sum_{u=0}^{M-1} F[u] e^{i2\pi ux/M}$$





## 2. 傅里叶变换性质与信号卷积

---

- 典型信号的傅里叶变换
- 傅里叶变换的性质
- 信号的卷积



# 典型信号的傅里叶变换

---

$$f(t) = \cos(2\pi st)$$

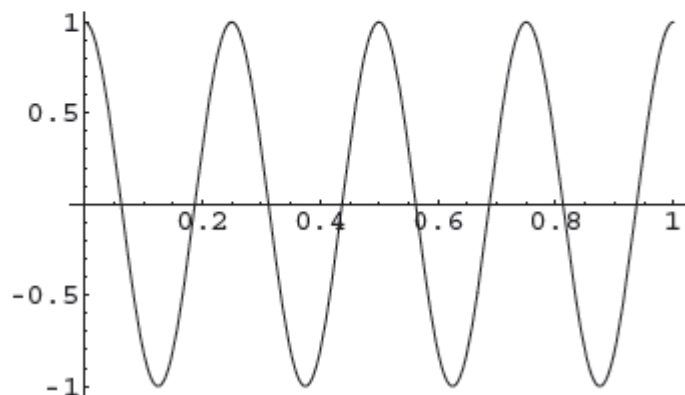
$$\begin{aligned} F(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i2\pi ut} dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cos(2\pi st) e^{-i2\pi ut} dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cos(2\pi st) [\cos(-2\pi ut) + i \sin(-2\pi ut)] dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cos(2\pi st) \cos(-2\pi ut) dt + i \int_{-\infty}^{\infty} \cos(2\pi st) \sin(-2\pi ut) dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cos(2\pi st) \cos(2\pi ut) dt - i \int_{-\infty}^{\infty} \cos(2\pi st) \sin(2\pi ut) dt \\ &\quad \begin{array}{ll} 0 \text{ except when } u = \pm s & 0 \text{ for all } u \end{array} \\ &= \frac{1}{2} \delta(u - s) + \frac{1}{2} \delta(u + s) \end{aligned}$$

# 典型信号的傅里叶变换

## 余弦信号

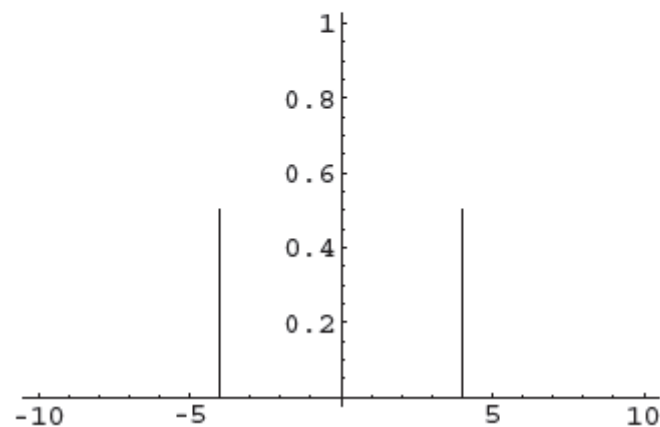
Spatial Domain

$$\cos(2\pi st)$$



Frequency Domain

$$\frac{1}{2}\delta(u - s) + \frac{1}{2}\delta(u + s)$$

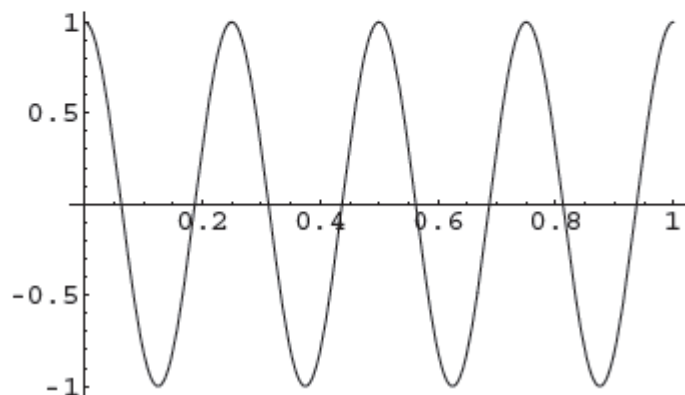


# 典型信号的傅里叶变换

## 余弦信号

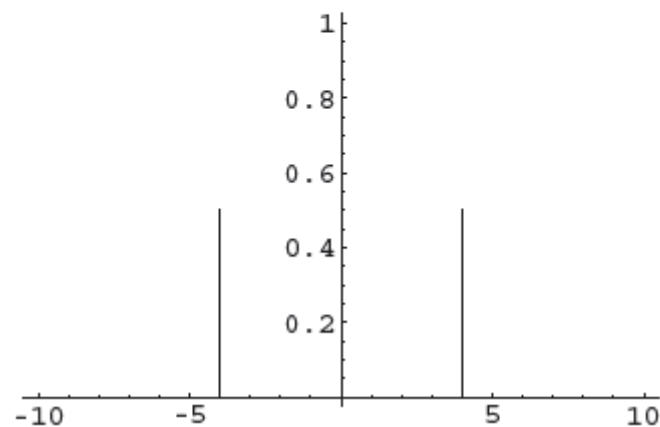
Spatial Domain

$$\cos(2\pi st)$$



Frequency Domain

$$\frac{1}{2}\delta(u - s) + \frac{1}{2}\delta(u + s)$$





# 典型信号的傅里叶变换

---

## 正弦信号

Spatial Domain $f(t)$	Frequency Domain $F(u)$
$\cos(2\pi st)$	$\frac{1}{2} [\delta(u + s) + \delta(u - s)]$
$\sin(2\pi st)$	



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 正弦信号

Spatial Domain $f(t)$	Frequency Domain $F(u)$
$\cos(2\pi st)$	$\frac{1}{2} [\delta(u + s) + \delta(u - s)]$
$\sin(2\pi st)$	$\frac{1}{2} i [\delta(u + s) - \delta(u - s)]$



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 阶跃信号

Spatial Domain $f(t)$	Frequency Domain $F(u)$
1	
$a$	



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 阶跃信号

Spatial Domain $f(t)$	Frequency Domain $F(u)$
1	$\delta(u)$
$a$	$a \delta(u)$





# 典型信号的傅里叶变换

---

## 冲击信号

Spatial Domain	Frequency Domain
$f(t)$	$F(u)$
<hr/>	
$\delta(t)$	



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 冲击信号

Spatial Domain	Frequency Domain
$f(t)$	$F(u)$
$\delta(t)$	1



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 门信号

Spatial Domain  
 $f(t)$

Frequency Domain  
 $F(u)$

---

$$\begin{cases} 1 & \text{if } -a/2 \leq t \leq a/2 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 门信号

Spatial Domain  
 $f(t)$

Frequency Domain  
 $F(u)$

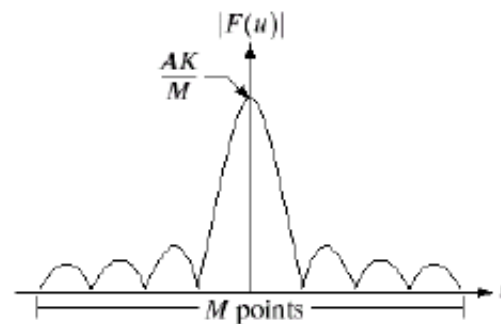
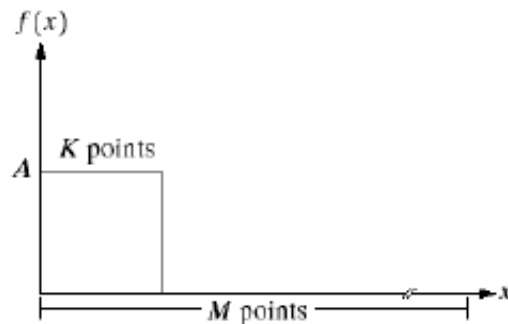
---

$$\begin{cases} 1 & \text{if } -a/2 \leq t \leq a/2 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\text{sinc}(a\pi u) = \frac{\sin(a\pi u)}{a\pi u}$$

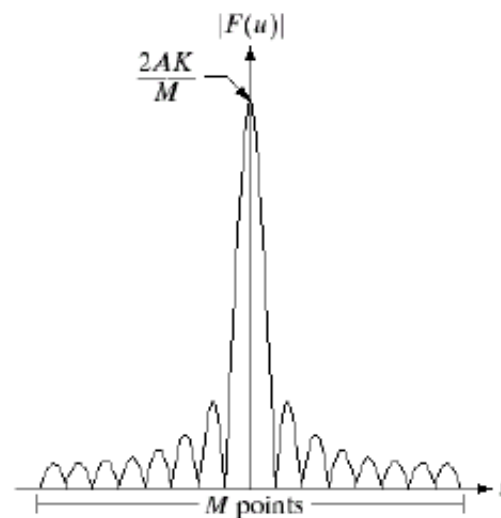
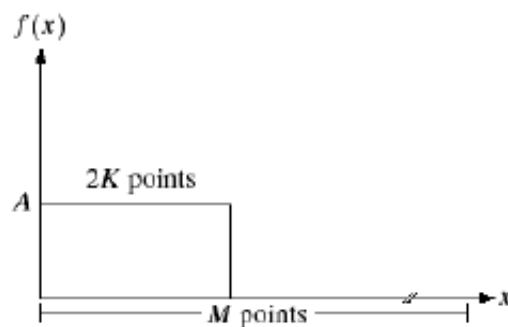


# 典型信号的傅里叶变换



a b  
c d

**FIGURE 4.2** (a) A discrete function of  $M$  points, and (b) its Fourier spectrum. (c) A discrete function with twice the number of nonzero points, and (d) its Fourier spectrum.



门信号

辛格信号



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 高斯信号

Spatial Domain	Frequency Domain
$f(t)$	$F(u)$

---

$$e^{-\pi t^2}$$



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 高斯信号

Spatial Domain	Frequency Domain
$f(t)$	$F(u)$

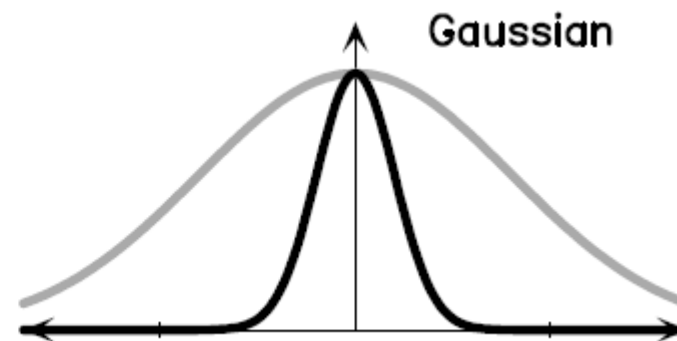
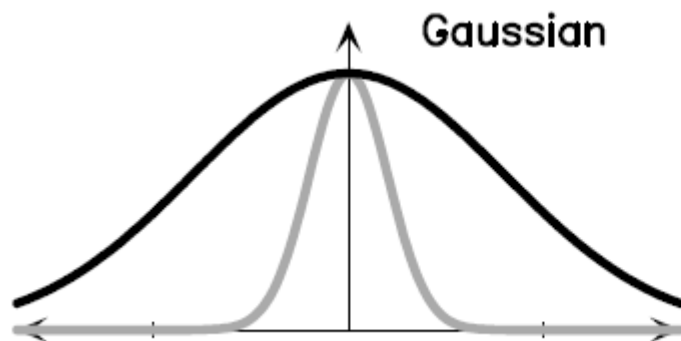
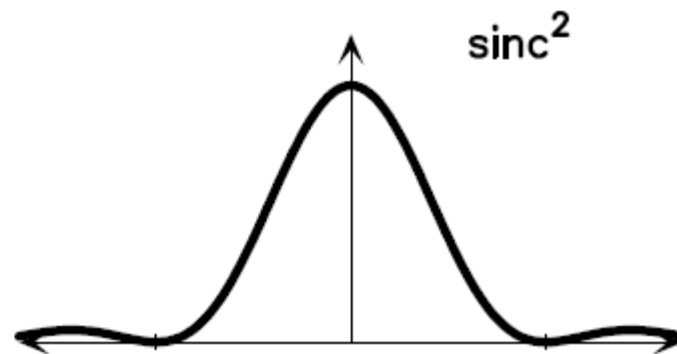
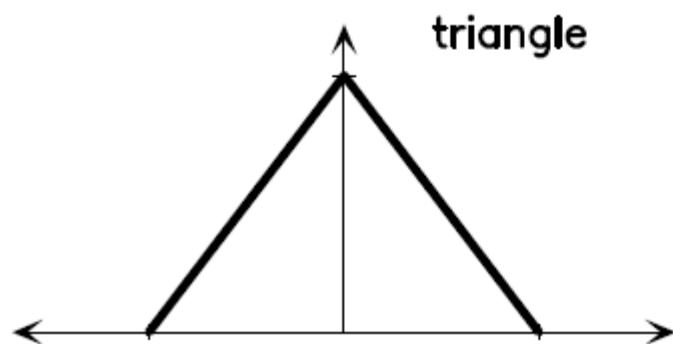
---

$$e^{-\pi t^2}$$

$$e^{-\pi u^2}$$

# 典型信号的傅里叶变换

## 三角信号 vs 高斯信号







# 典型信号的傅里叶变换

---

差分信号

Spatial Domain	Frequency Domain
$f(t)$	$F(u)$

---

$$\frac{d}{dt}$$



# 典型信号的傅里叶变换

---

## 差分信号

Spatial Domain	Frequency Domain
$f(t)$	$F(u)$

---

$$\frac{d}{dt}$$

$$2\pi iu$$



# 典型信号的傅里叶变换

---

Spatial Domain $f(t)$		Frequency Domain $F(u)$	
Cosine	$\cos(2\pi st)$	Deltas	$\frac{1}{2} [\delta(u + s) + \delta(u - s)]$
Sine	$\sin(2\pi st)$	Deltas	$\frac{1}{2} i [\delta(u + s) - \delta(u - s)]$
Unit	1	Delta	$\delta(u)$
Constant	$a$	Delta	$a\delta(u)$
Delta	$\delta(t)$	Unit	1
Comb	$\delta(t \bmod k)$	Comb	$\delta(u \bmod 1/k)$



# 典型信号的傅里叶变换

---

Spatial Domain $f(t)$		Frequency Domain $F(u)$	
Square	$\begin{matrix} 1 & \text{if } -a/2 \leq t \leq a/2 \\ 0 & \text{otherwise} \end{matrix}$	Sinc	$\text{sinc}(a\pi u)$
Triangle	$\begin{matrix} 1 -  t  & \text{if } -a \leq t \leq a \\ 0 & \text{otherwise} \end{matrix}$	$\text{Sinc}^2$	$\text{sinc}^2(a\pi u)$
Gaussian	$e^{-\pi t^2}$	Gaussian	$e^{-\pi u^2}$
Differentiation	$\frac{d}{dt}$	Ramp	$2\pi iu$



# 傅里叶变换性质：线性

---

傅里叶变换的线性特性表示为

若  $f_1(t) \leftrightarrow F_1(\Omega) \quad f_2(t) \leftrightarrow F_2(\Omega)$

则  $af_1(t) + bf_2(t) \leftrightarrow aF_1(\Omega) + bF_2(\Omega)$

式中  $a$ 、 $b$  为任意常数。

证： 
$$\int_{-\infty}^{\infty} [af_1(t) + bf_2(t)] e^{-j\Omega t} dt$$
$$= a \int_{-\infty}^{\infty} f_1(t) e^{-j\Omega t} dt + b \int_{-\infty}^{\infty} f_2(t) e^{-j\Omega t} dt = aF_1(\Omega) + bF_2(\Omega)$$

利用傅氏变换的线性特性，可以将待求信号分解为若干基本信号之和。



# 傅里叶变换性质: 时延

---

傅里叶变换的时延（移位）特性表示为

若  $f(t) \leftrightarrow F(\Omega)$

则  $f_1(t) = f(t - t_0) \leftrightarrow F_1(\Omega) = F(\Omega)e^{-j\Omega t_0}$

证: 
$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} f(t - t_0)e^{-j\Omega t} dt &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x)e^{-j\Omega(x+t_0)} dx \\ &= e^{-j\Omega t_0} \int_{-\infty}^{\infty} f(x)e^{-j\Omega x} dx = F(j\Omega)e^{-j\Omega t_0} \end{aligned}$$

时延（移位）性说明波形在时间轴上时延，不改变信号振幅频谱，仅使信号增加一  $- \Omega t_0$  线性相位。



# 傅里叶变换性质：尺度变换

---

傅里叶变换的尺度变换特性表示为

若  $f(t) \leftrightarrow F(\Omega)$

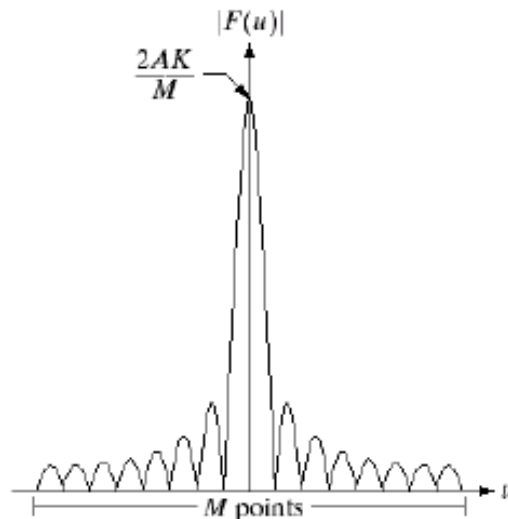
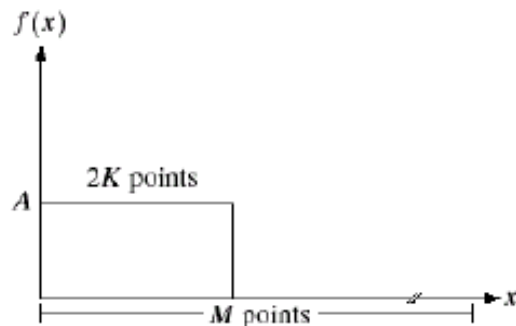
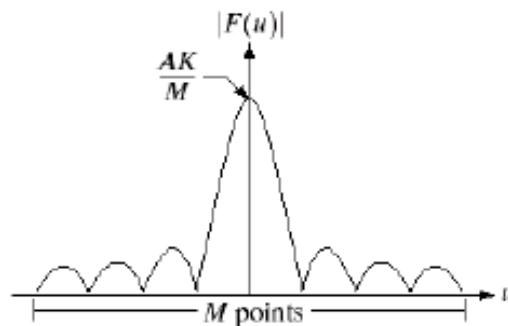
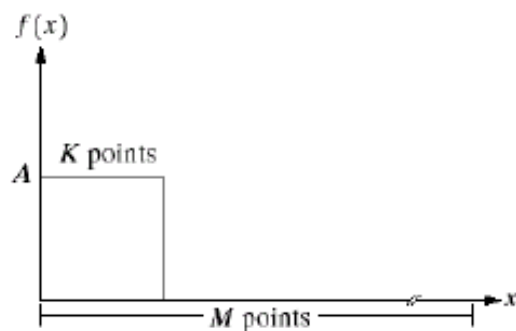
则  $f(at) \leftrightarrow \frac{1}{|a|} F\left(\frac{\Omega}{a}\right) \quad a \neq 0$

证：  $\mathbf{F} [f(at)] = \int_{-\infty}^{\infty} f(at) e^{-j\Omega t} dt$

$a > 0$  令  $at = x$  , 则  $dt = (1/a)dx$  ,  $t = x/a$  代入上式

$$\mathbf{F} [f(at)] = \frac{1}{a} \int_{-\infty}^{\infty} f(x) e^{-j\frac{\Omega}{a}x} dx = \frac{1}{a} F\left(\frac{\Omega}{a}\right)$$

# 傅里叶变换性质: 尺度变换



a	b
c	d

**FIGURE 4.2** (a) A discrete function of  $M$  points, and (b) its Fourier spectrum. (c) A discrete function with twice the number of nonzero points, and (d) its Fourier spectrum.





# 傅里叶变换性质:帕斯瓦尔定理

---

傅里叶变换后信号的总能量不变

$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{\infty} |F(u)|^2 du$$



# 傅里叶变换性质:卷积定理

---

时域内作  $\mathbf{f(x)}$ 和 $\mathbf{h(x)}$ 的卷积，可以转化为在频域内作乘法

- $$\begin{aligned}\mathcal{F}\{f(x) * h(x)\} &= \mathcal{F}\left\{\int_{-\infty}^{\infty} f(a)h(x-a)da\right\} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(a)h(x-a)da e^{-2\pi i \xi x} dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(a)e^{-2\pi i \xi a} da \int_{-\infty}^{\infty} h(b)e^{-2\pi i \xi b} db = F(\xi)H(\xi)\end{aligned}$$



# 信号的卷积

## 线性系统与响应

	Time/Spatial	Frequency
Input	$f$	$F$
Output	$g$	$G$
Impulse Response	$h$	
Transfer Function		$H$
Relationship	$g = f * h$	$G = FH$

Is there a relationship?



# 信号的卷积

## 线性系统与响应

	Time/Spatial	Frequency
Input	$f$	$F$
Output	$g$	$G$
Impulse Response	$h$	
Transfer Function		$H$
Relationship	$g = f * h$	$G = FH$

**Relationship: the Transfer Function  $H(u)$   
is the Fourier Transform of the impulse response  $h(u)$**



# 图像生成机制

---

定义亮度为空间变量的函数， $f(x,y)$ 是点 $(x,y)$ 的亮度



成像系统会使输入图像退化（质量失真），得到图像为

$$g(x, y) = D(f(x, y))$$

$D$ 为退化函数，一般包含某些随机噪声过程，若退化操作 $D$ 是线性移不变的，则 $g$ 可以写成

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

以一维条件下为例（可以自然推广到二维情况），点 $x$ 处的函数 $f$ 为：

$$f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x') \delta(x - x') dx'$$

其中， $\delta(r)$  表示增量函数

$$g(x) = D(f(x)) = D\left(\int_{-\infty}^{\infty} f(x') \delta(x - x') dx'\right)$$

若 $D$ 是线性运算，可以变换 $D$ 与积分符号次序

$$g(x) = D(f(x)) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x') D(\delta(x - x')) dx'$$

引入新的函数  $h(x, x') = D(\delta(x - x'))$ ，假设 $D$ 只与 $x - x'$ 有关，则有

$$g(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x') h(x - x') dx'$$

# 图像生成机制

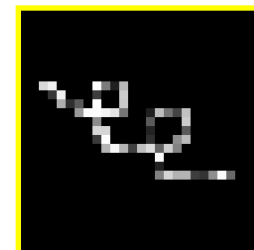


Blurred image  $I$

=

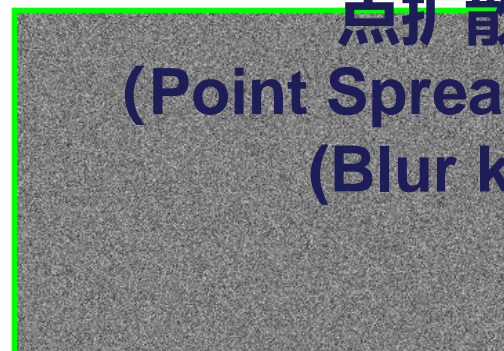


Sharp image  $L$



Blur kernel  $h$

+



Camera Noise  $n$

点扩散函数  
(Point Spread Function)  
(Blur kernel)



# 卷积定理

---

卷积定理的一个直接应用是对于卷积的运算可以在频域内进行，这也是绝大多数信号处理问题中所采用的方法

$$f * g = \mathcal{F}^{-1}(\mathcal{F}(f)\mathcal{F}(g))$$

能够大大降低计算的复杂度（依赖于快速傅里叶变换的出现）





# 相关与卷积

---

Convolution is

$$f(t) * g(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) g(t - \tau) d\tau$$

Correlation is

$$f(t) * g(-t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) g(t + \tau) d\tau$$

相关的作用是判断两个信号的相似程度，不仅是波形上的，也包括起始位置。



# 相关的频域特性

---

与卷积类似，相关也可以在频域内计算

Convolution

$$f(t) * g(t) \leftrightarrow F(s) G(s)$$

Correlation

$$f(t) * g(-t) \leftrightarrow F(s) G^*(s)$$



# 信号的自相关

---

自相关是指与信号自身进行相关计算，

$$f(t) * f(-t)$$

其作用是判断信号是否周期性信号？

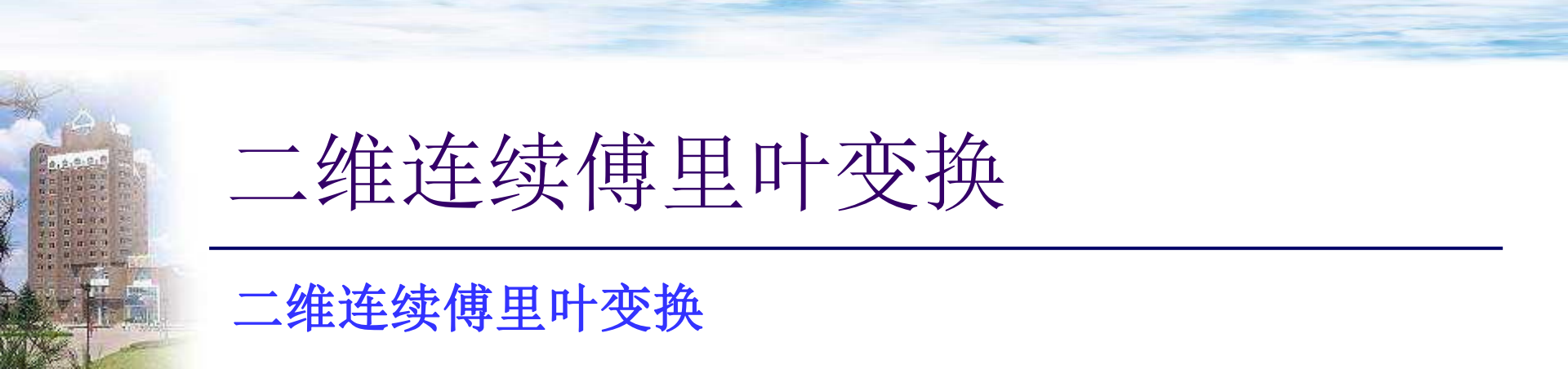
实际应用中用来表示局部范围内有效信号和噪声的权重比



### 3. 图像傅里叶变换

---

- 二维连续傅里叶变换
- 二维离散（图像）傅里叶变换
- 图像与傅里叶频谱之间的关系

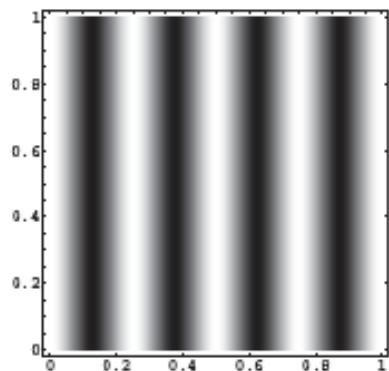


# 二维连续傅里叶变换

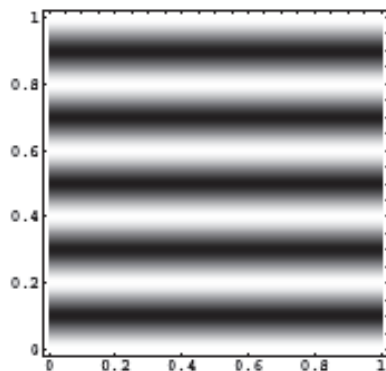
## 二维连续傅里叶变换

可以分解为水平和垂直方向上的一维连续傅里叶变换

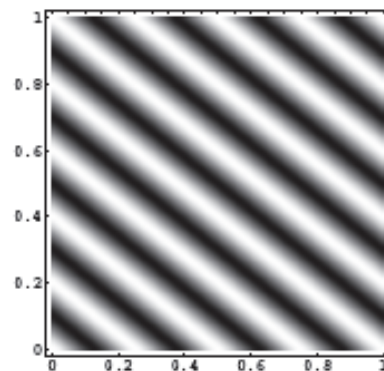
$$\begin{aligned} b(u, v) &= e^{i2\pi ux} e^{i2\pi vy} \\ &= e^{i2\pi(ux+vy)} \end{aligned}$$



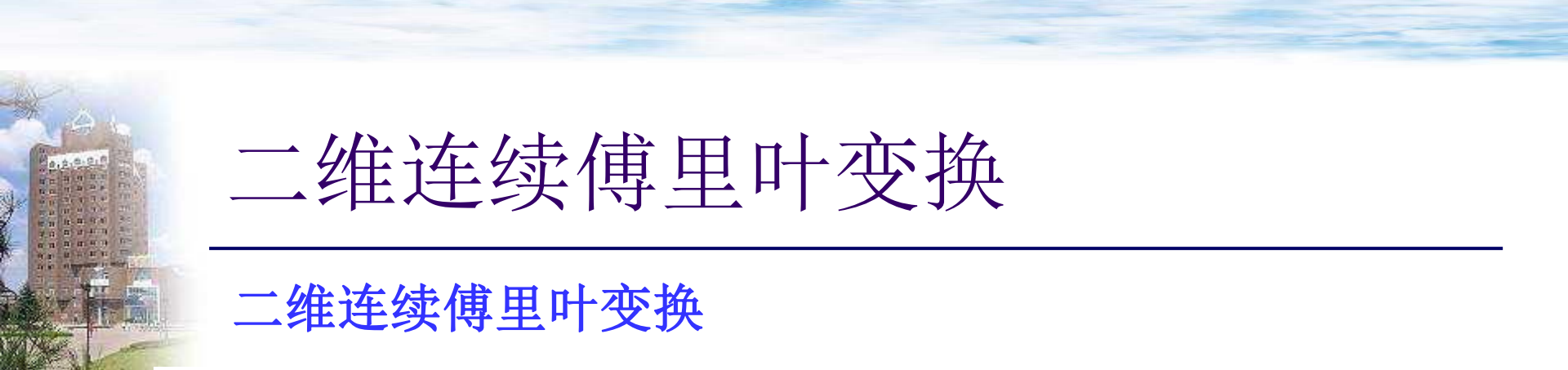
$u = 4, v = 0$



$u = 0, v = 5$   
(real parts)



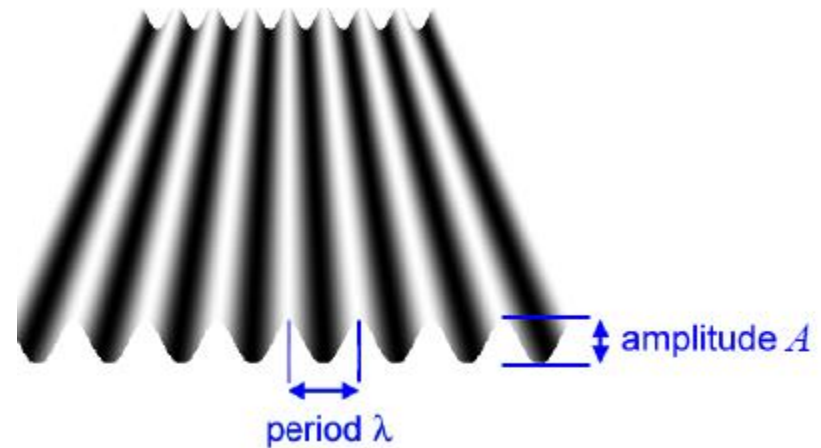
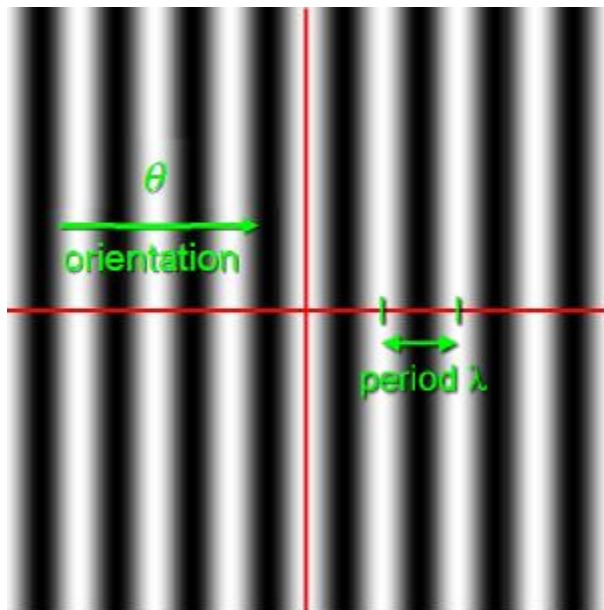
$u = 4, v = 5$

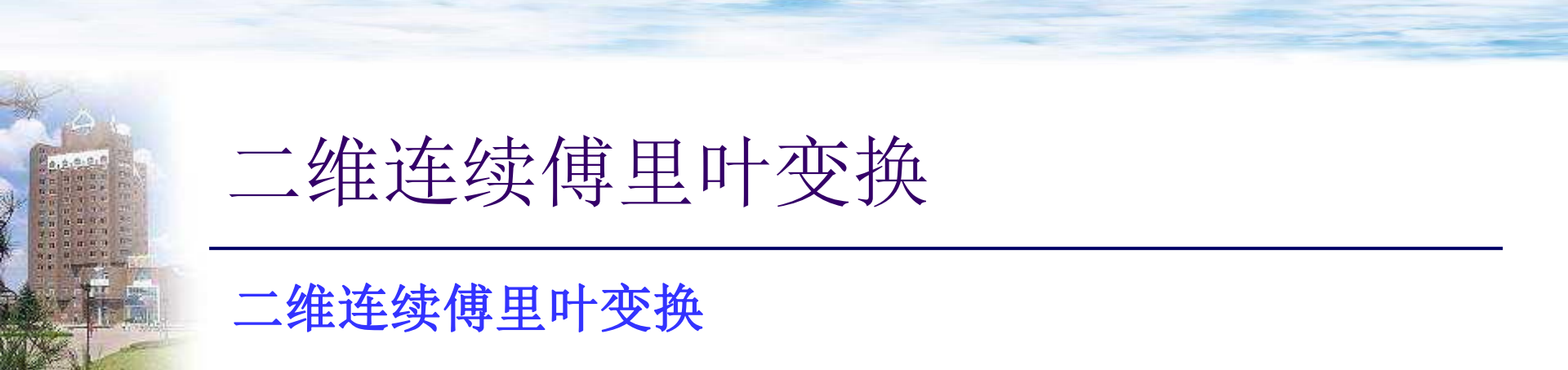


# 二维连续傅里叶变换

## 二维连续傅里叶变换

$$v = \omega \sin \theta, \quad u = \omega \cos \theta, \quad \omega = \sqrt{v^2 + u^2}, \quad \text{and} \quad \theta = \tan^{-1}\left(\frac{v}{u}\right).$$





# 二维连续傅里叶变换

---

## 二维连续傅里叶变换

The transform now becomes:

$$F(u, v) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) e^{-i2\pi(ux+vy)} dx dy$$

Similar process for the inverse:

$$f(x, y) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} F(u, v) e^{i2\pi(ux+vy)} du dv$$



# 二维离散傅里叶变换

---

对于一副**M\*N**的图像，可以描述为：

$$\begin{aligned} f_{u,v}[x, y] &= e^{i2\pi ux/M} e^{i2\pi vy/N} \\ &= e^{i2\pi(ux/M + vy/N)} \end{aligned}$$

其傅里叶变换及逆变换为：

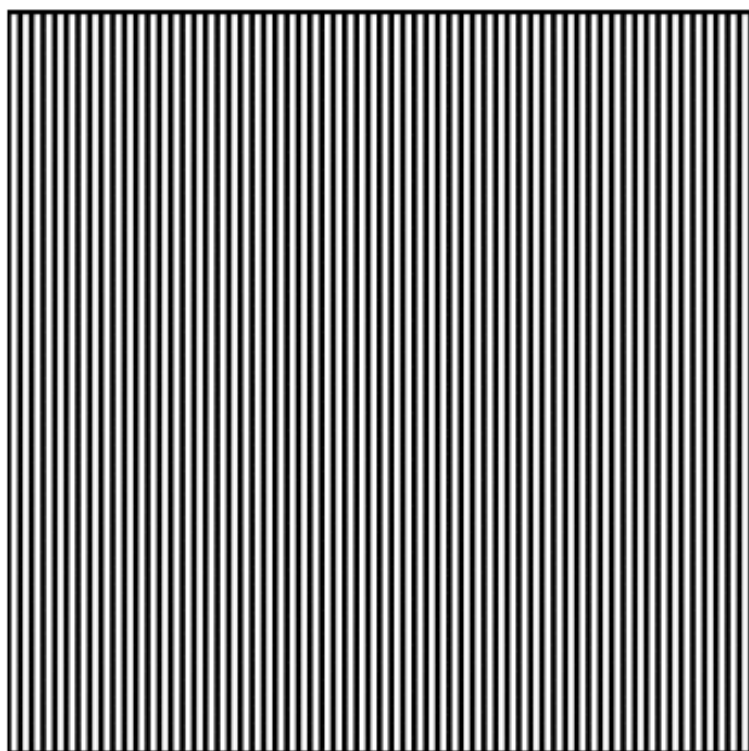
$$F[u, v] = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f[x, y] e^{-i2\pi(ux/M + vy/N)}$$

$$f[x, y] = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F[u, v] e^{i2\pi(ux/M + vy/N)}$$

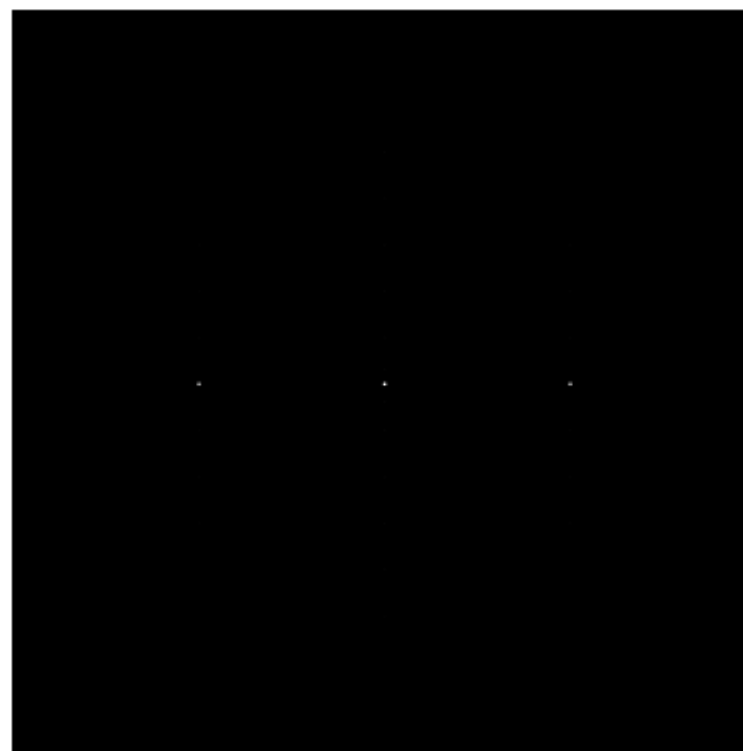


# 例子

---

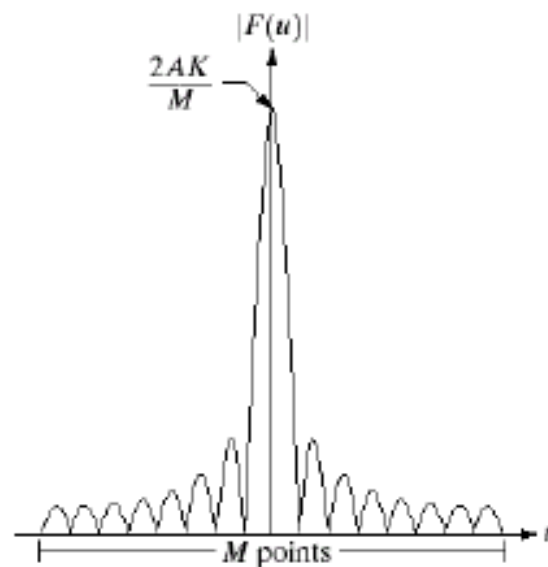
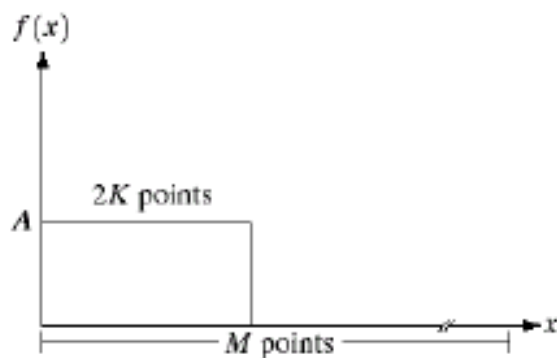
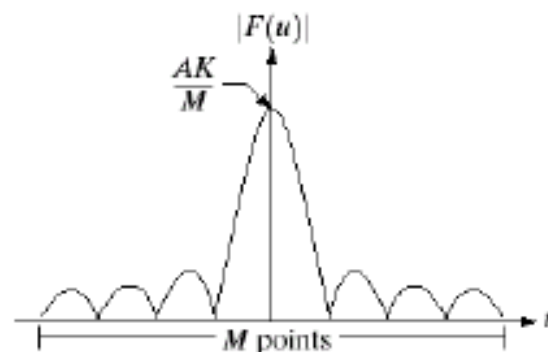
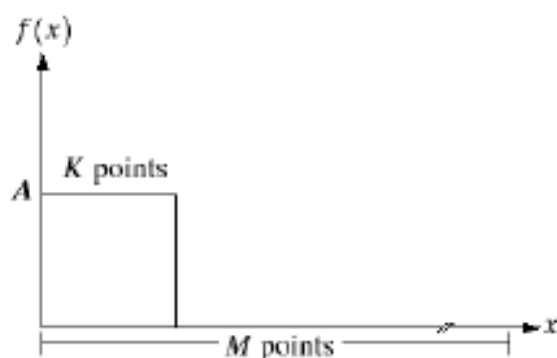


Image



Fourier Transform (magnitude)

# 一维离散傅里叶变换：门信号



a b  
c d

**FIGURE 4.2** (a) A discrete function of  $M$  points, and (b) its Fourier spectrum. (c) A discrete function with twice the number of nonzero points, and (d) its Fourier spectrum.

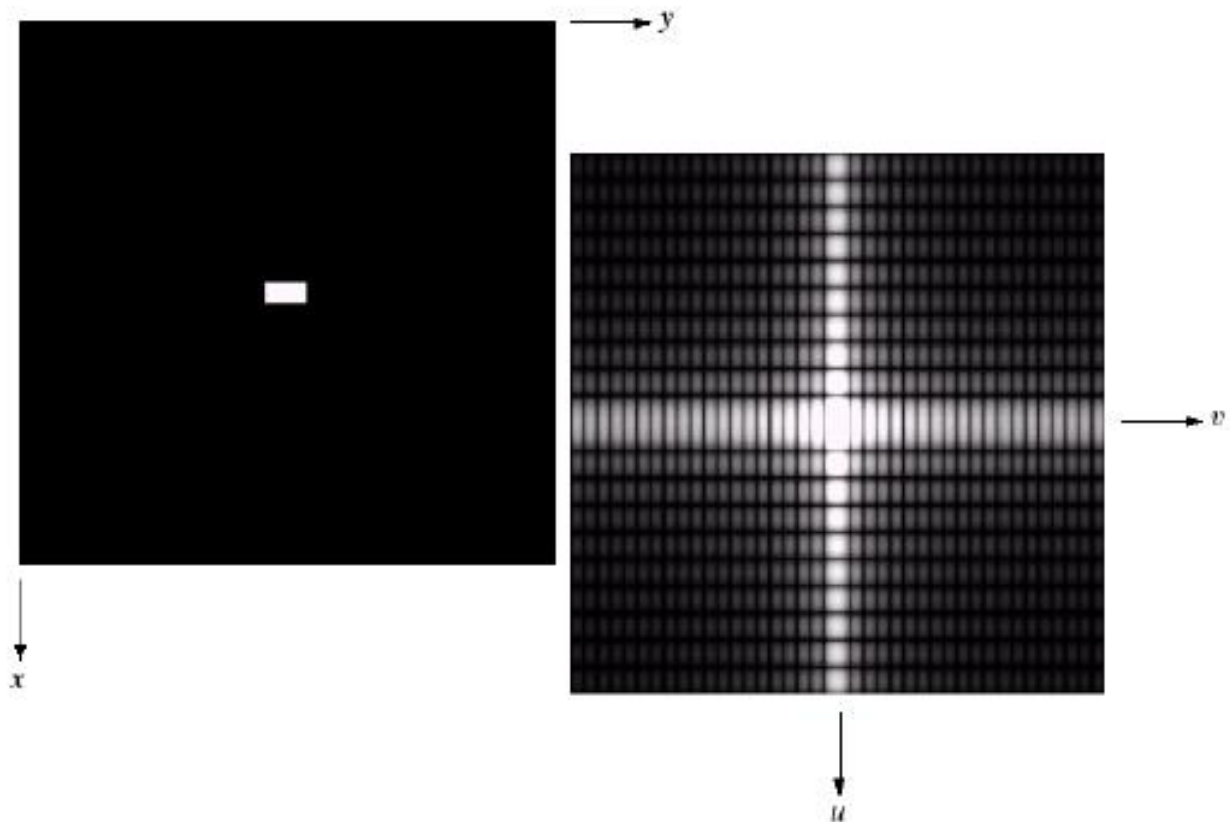
# 二维离散傅里叶变换：门信号

a b

**FIGURE 4.3**

(a) Image of a  $20 \times 40$  white rectangle on a black background of size  $512 \times 512$  pixels.

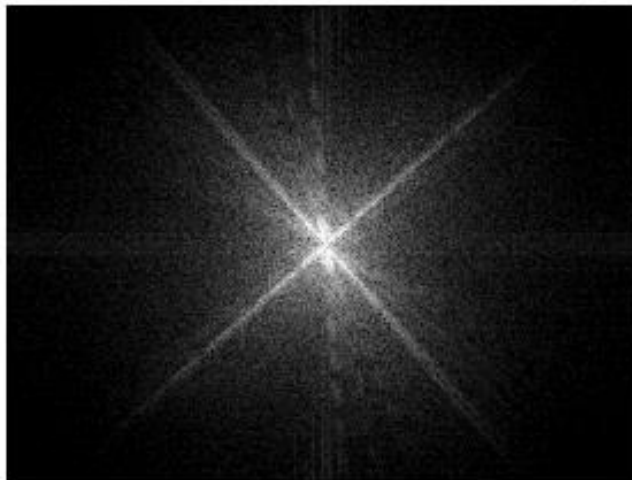
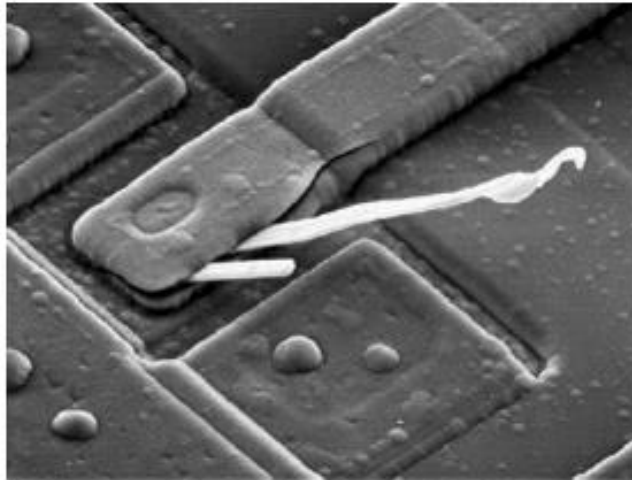
(b) Centered Fourier spectrum shown after application of the log transformation given in Eq. (3.2-2). Compare with Fig. 4.2.





# 二维离散傅里叶变换：图像

---



a  
b

**FIGURE 4.4**

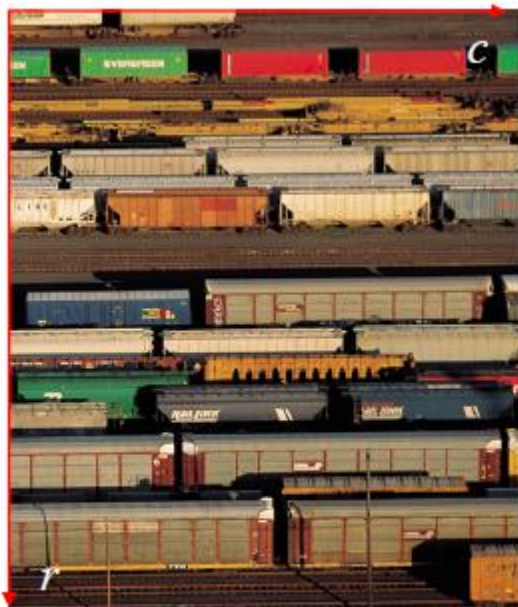
(a) SEM image of a damaged integrated circuit.

(b) Fourier spectrum of (a).

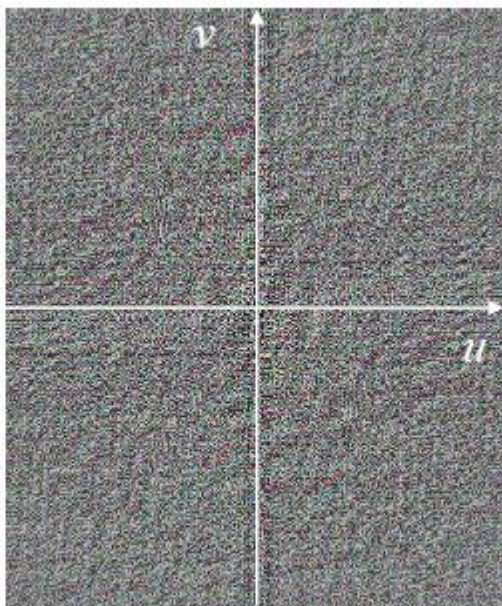
(Original image courtesy of Dr. J. M. Hudak, Brockhouse Institute for Materials Research, McMaster University, Hamilton, Ontario, Canada.)



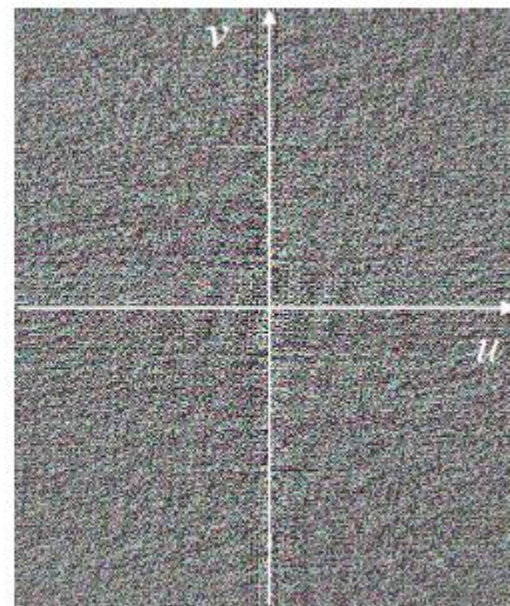
# 二维离散傅里叶变换：图像（实部和虚部）



**I**



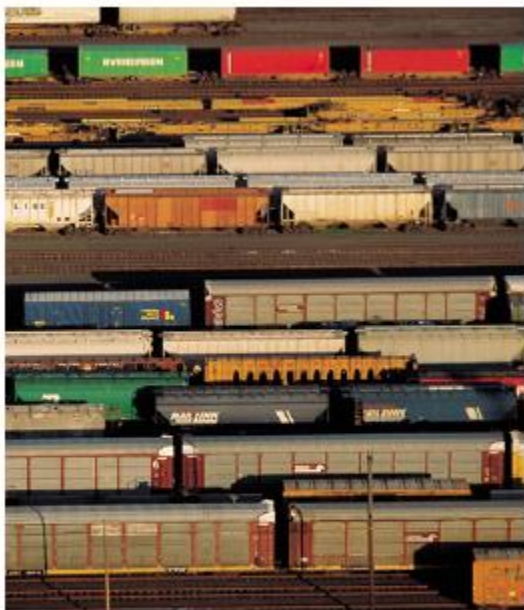
$\text{Re}[\mathcal{F}\{\mathbf{I}\}]$



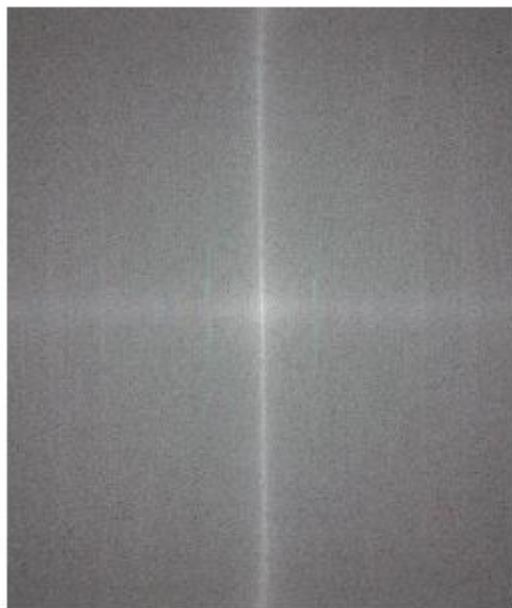
$\text{Im}[\mathcal{F}\{\mathbf{I}\}]$

# 二维离散傅里叶变换：图像（功率和相位）

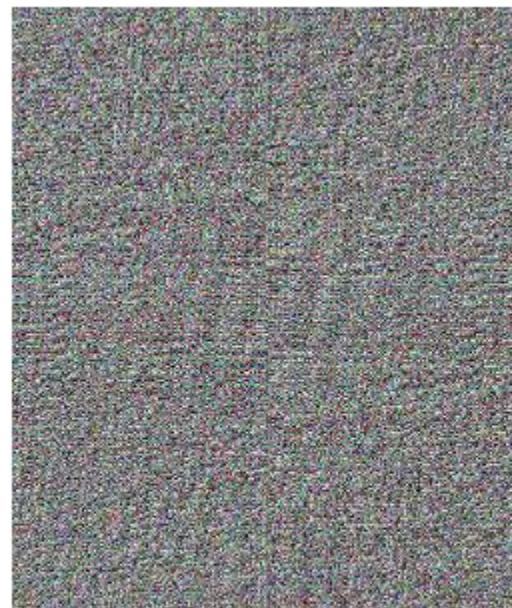
---



**I**



$$\log \{|\mathcal{F}\{\mathbf{I}\}|^2 + 1\}$$



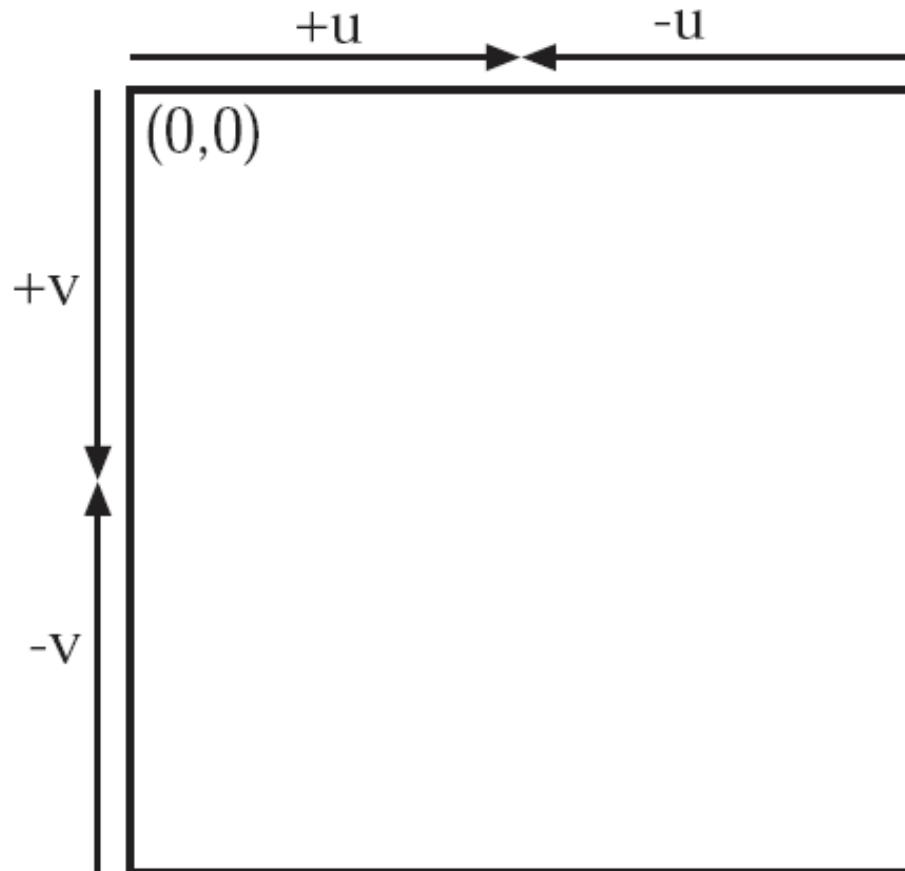
$$\angle[\mathcal{F}\{\mathbf{I}\}]$$





# 二维离散傅里叶变换：中心化

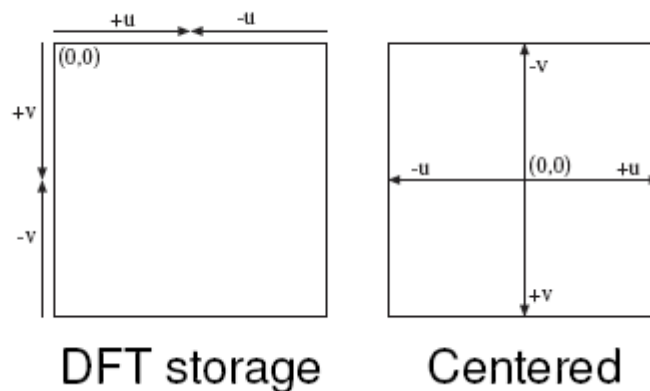
---





# 二维离散傅里叶变换：中心化

为了便于分析和描述，需要对频谱进行中心化。



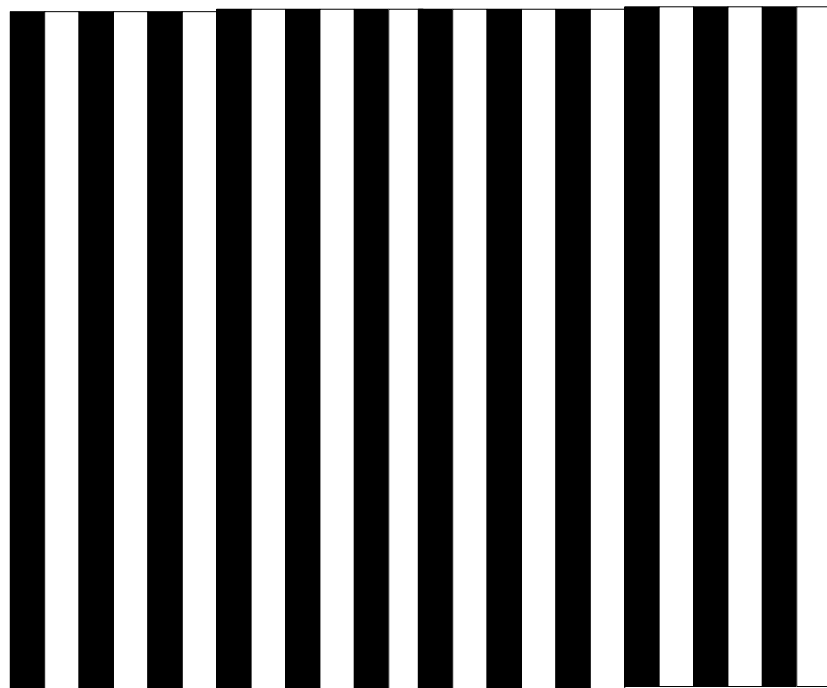
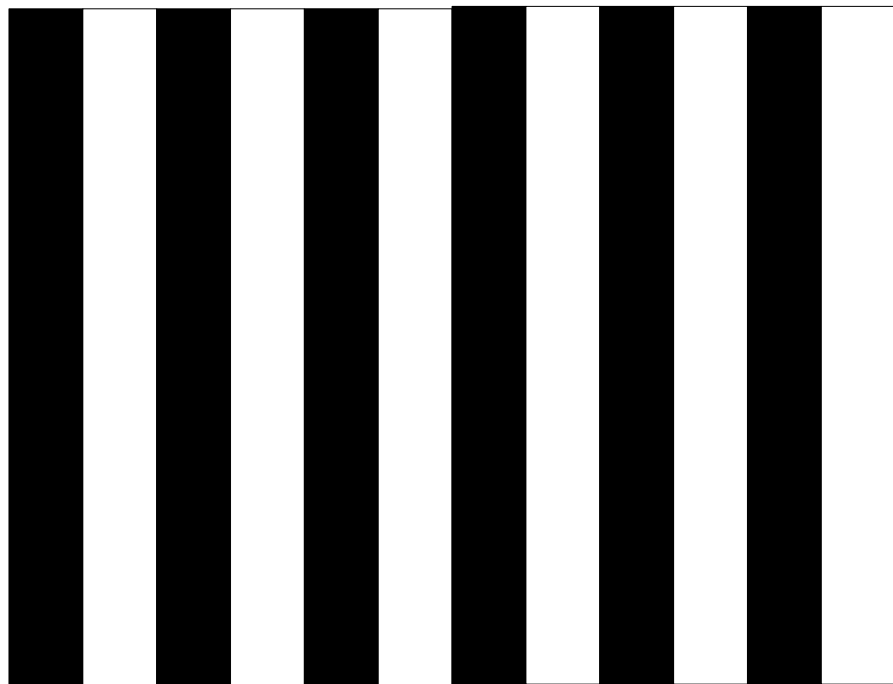
用 $(-1)^{x+y}$ 乘以输入图像来进行中心变换





# 图像与频谱之间的关系

---





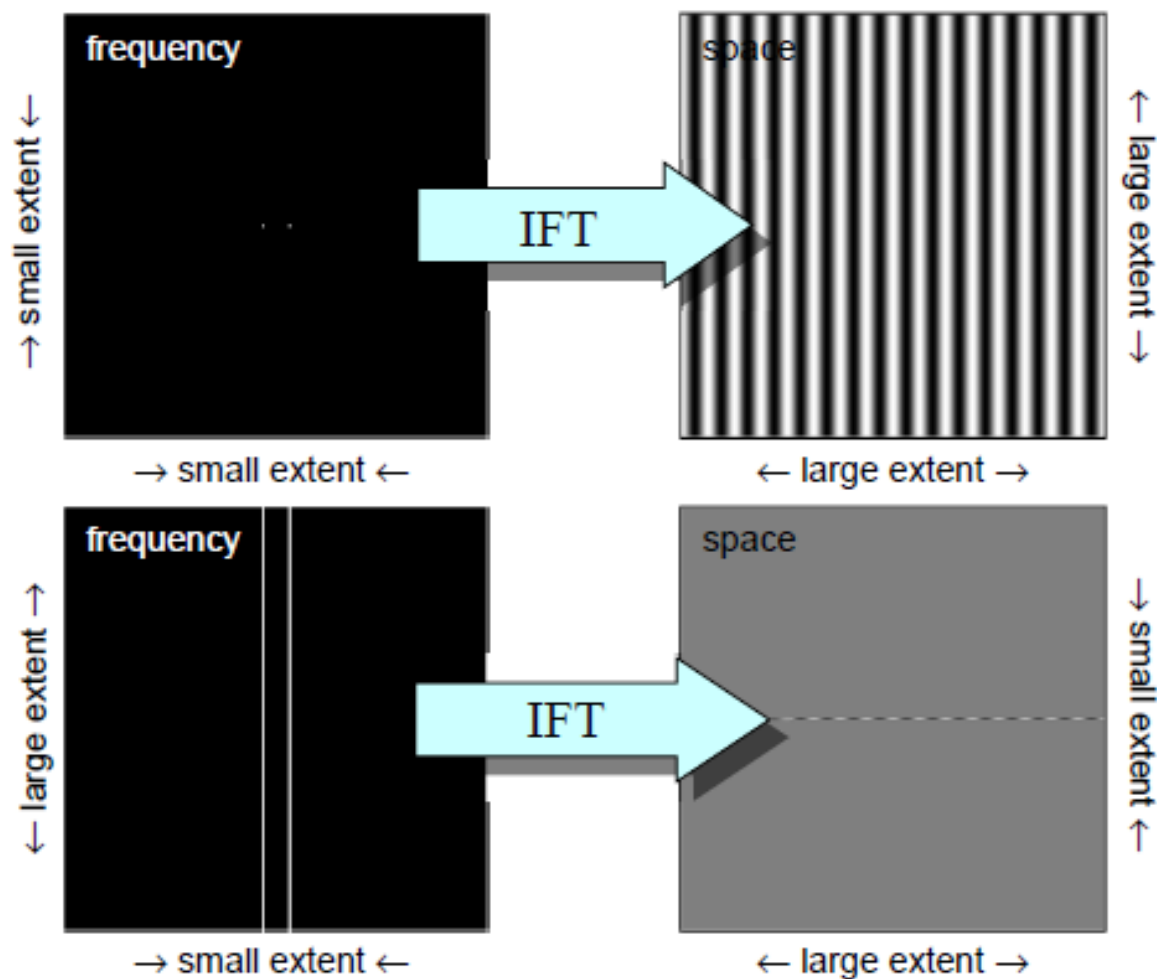
# 图像与频谱之间的关系

---



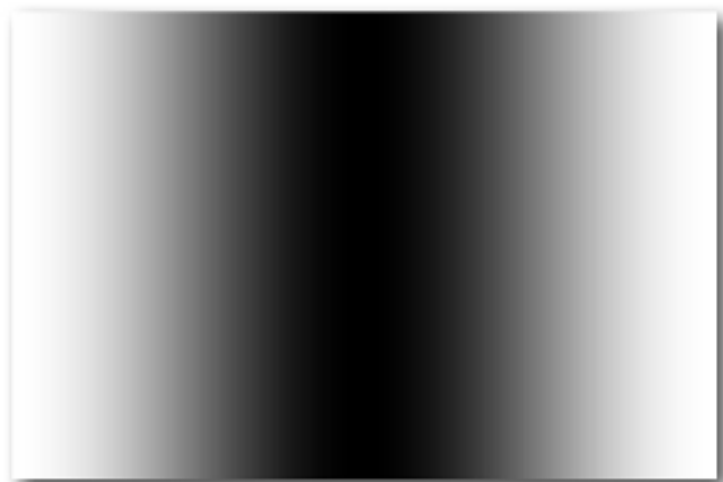
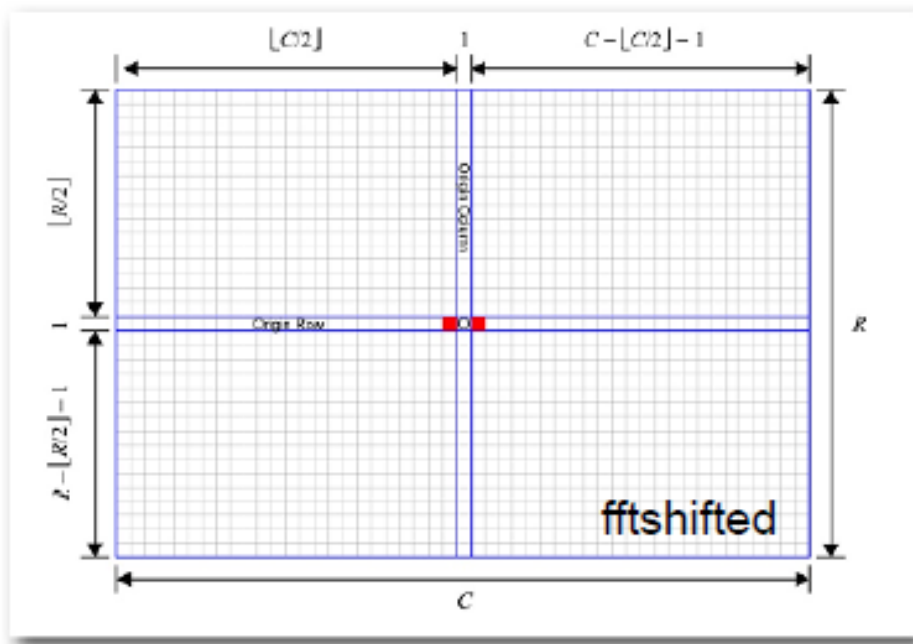


# 图像与频谱之间的关系



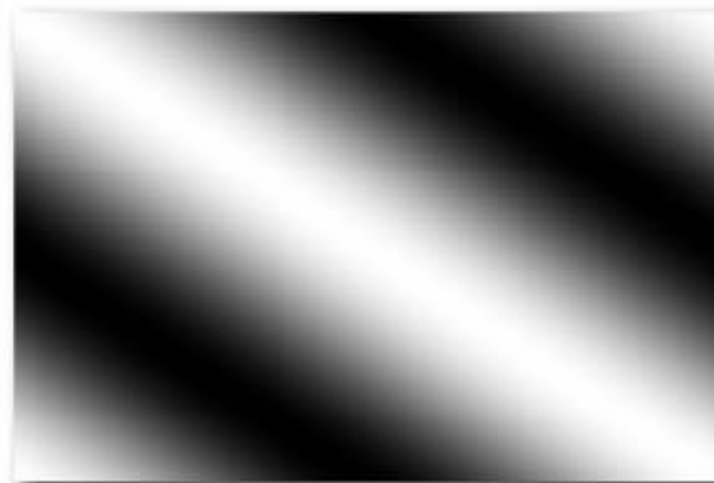
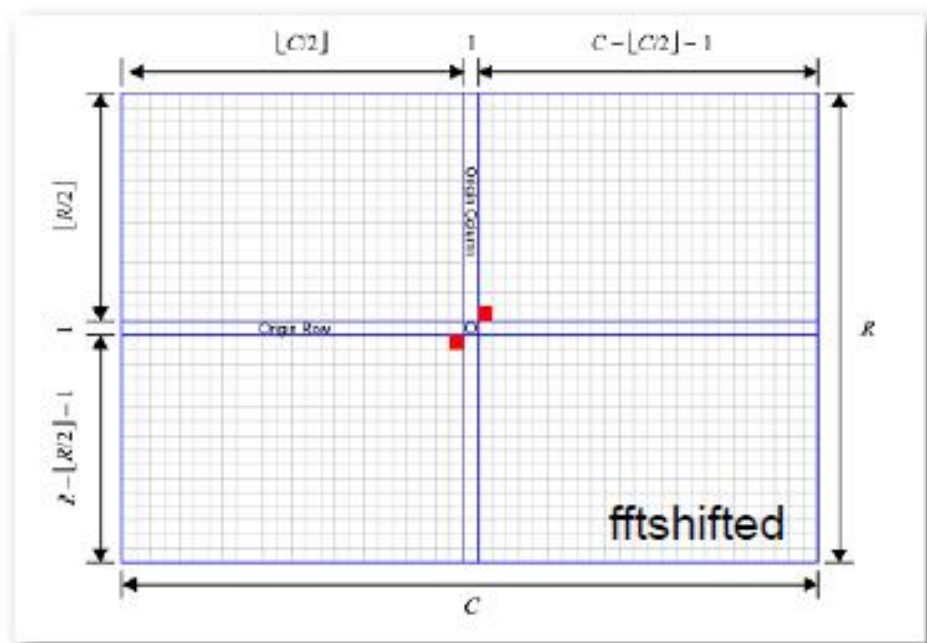
# 图像与频谱之间的关系

## 脉冲（点）的频谱



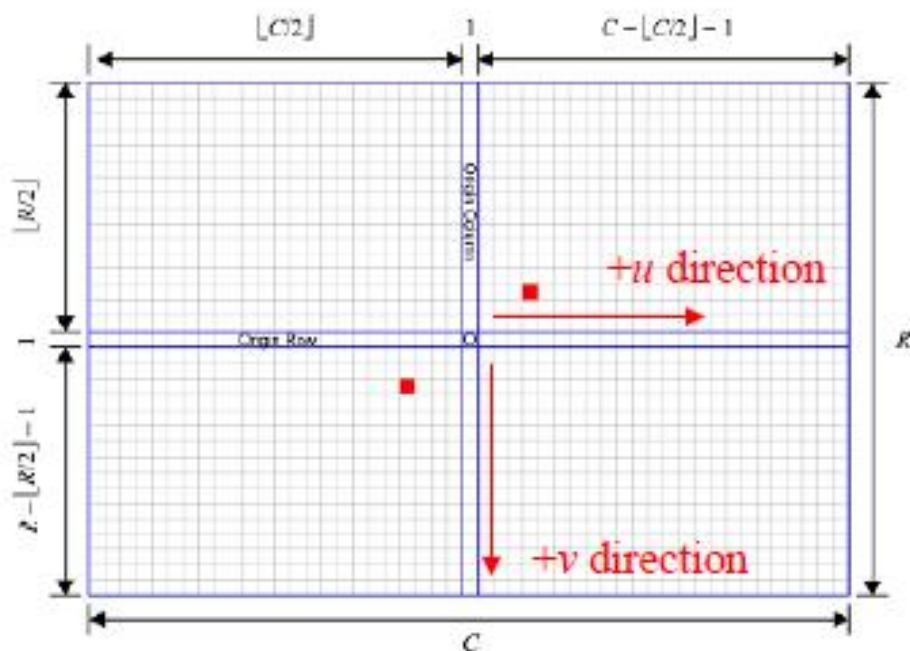
# 图像与频谱之间的关系

## 脉冲（点）的频谱



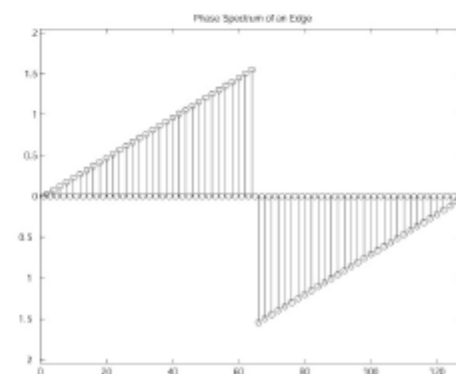
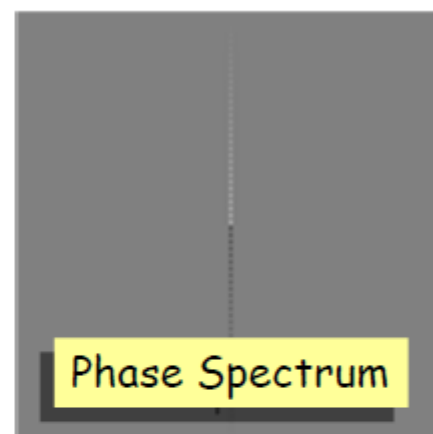
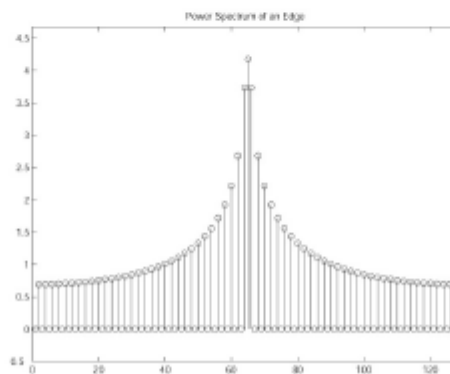
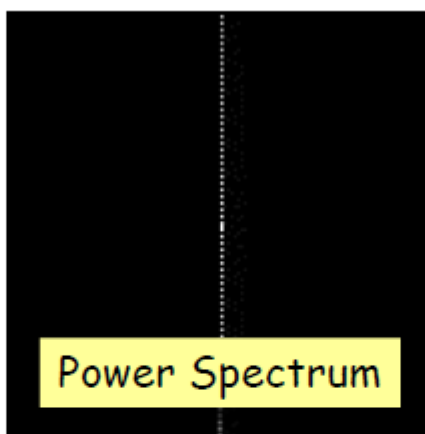
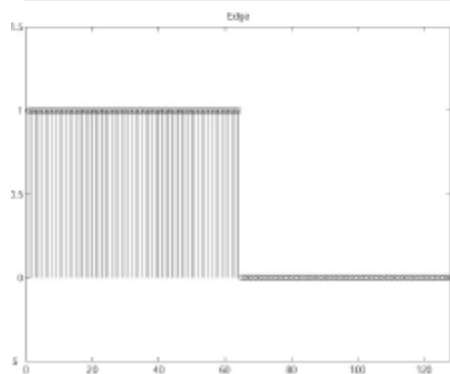
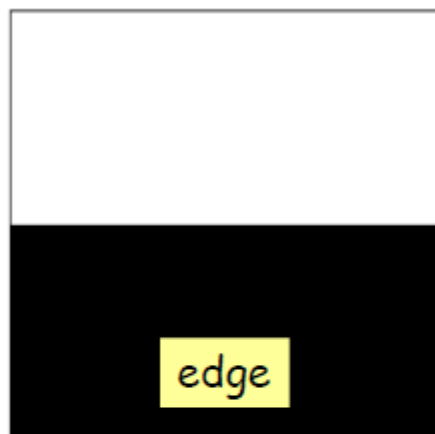
# 图像与频谱之间的关系

## 脉冲（点）的频谱



# 图像与频谱之间的关系

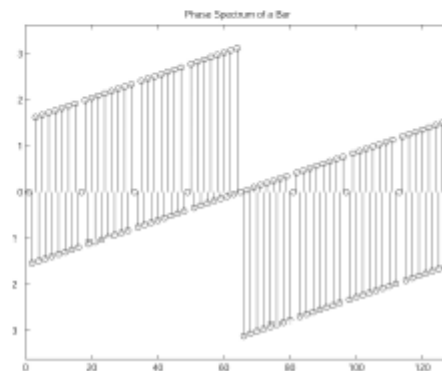
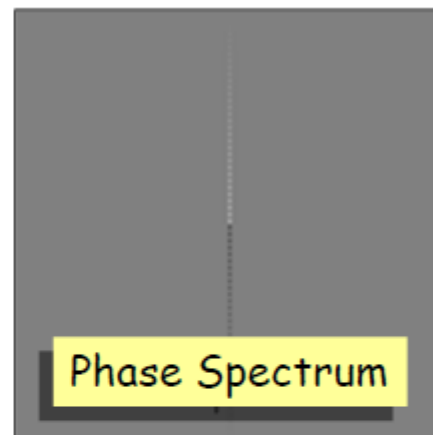
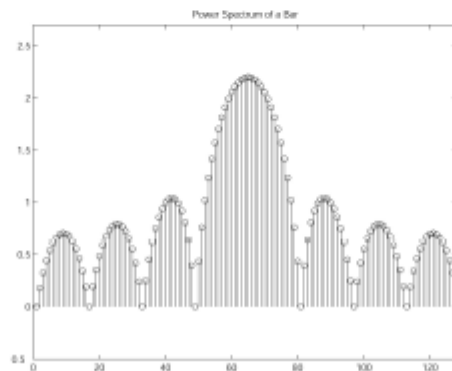
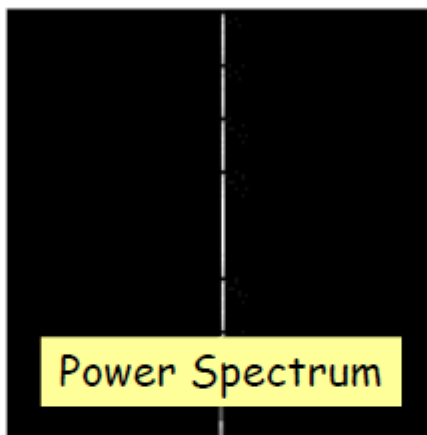
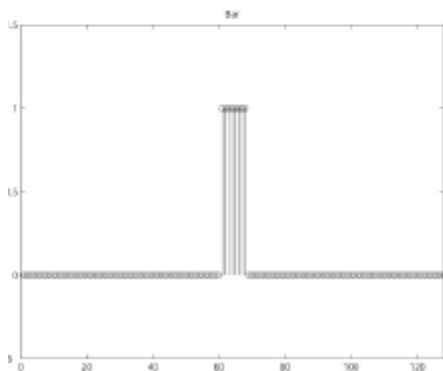
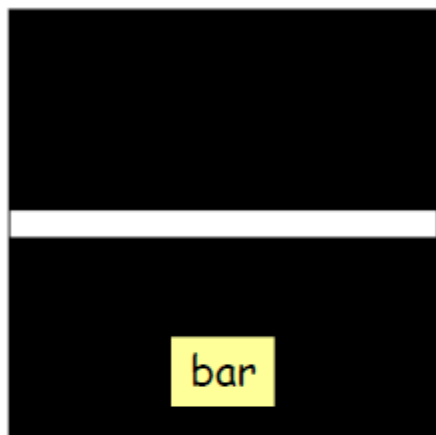
## 边缘的频谱





# 图像与频谱之间的关系

## 线的频谱







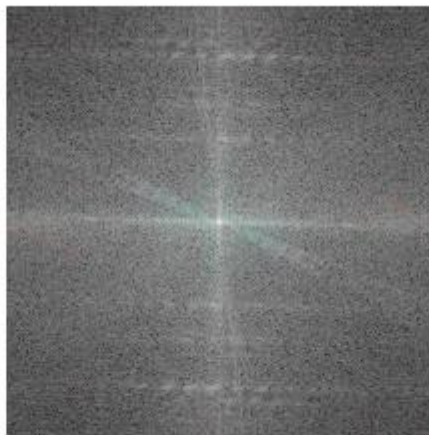
# 图像与频谱之间的关系

---

## 相位谱的作用



图像



功率谱



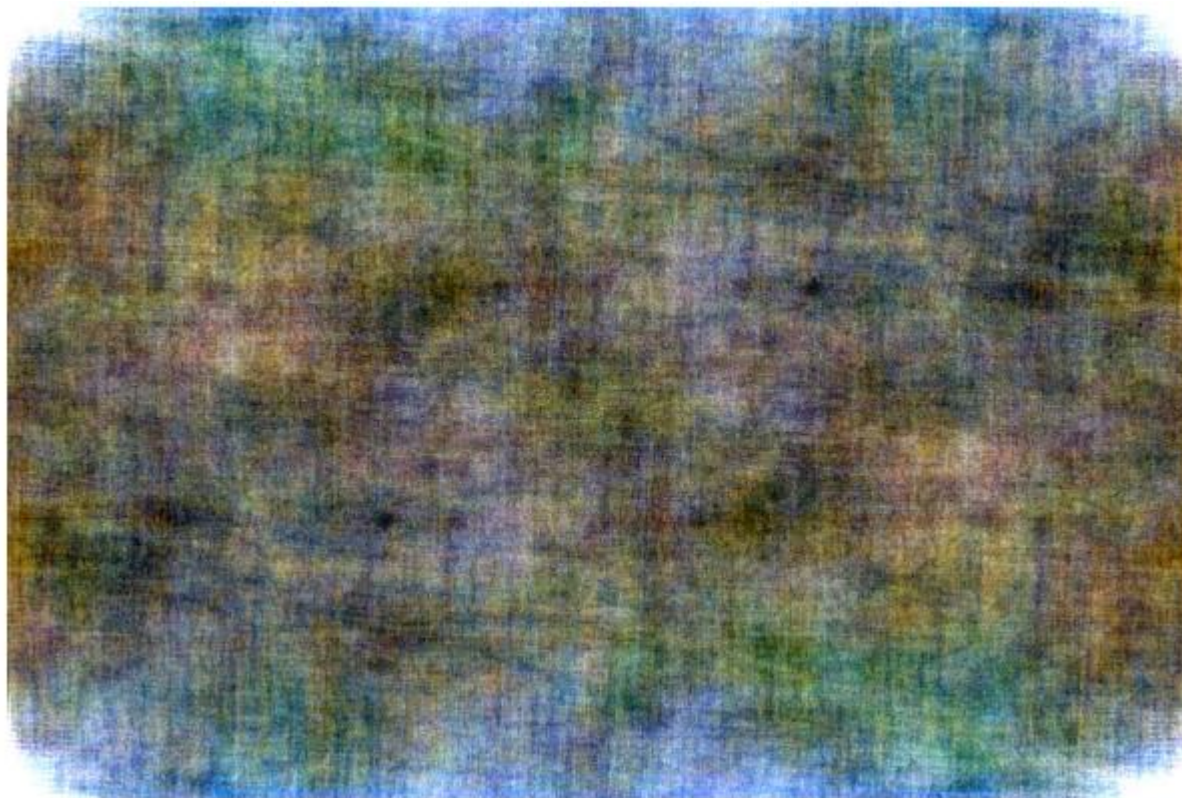
相位谱



# 图像与频谱之间的关系

---

仅使用功率谱重建的结果







# 图像与频谱之间的关系

仅使用相位谱重建的结果

