



# 数字图像处理

Digital Image Processing

信息工程学院

School of Information Engineering

# 4.2 离散傅立叶变换

郭志强 主讲

## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 1、基图像

由二维离散傅里叶反变换式 ( 4.17 ) :

$$f(x, y) = \frac{1}{N} \sum_{v=0}^{N-1} \sum_{u=0}^{N-1} F(u, v) \exp \left[ \frac{j2\pi(xu + yv)}{N} \right]$$

**可知** , 由于 $u$ 和 $v$ 均有 $0, 1, \dots, N - 1$ 的 $N$ 个可能的取值 , 所以 $f(x, y)$ 由 $N^2$ 个频率分量组成 , 所以每个频率分量都与一个特定的 $(u, v)$ 值相对应 ; 且对于某个特定的 $(u, v)$ 值来说 , 当 $(x, y)$ 取遍所有可能的值 $(x = 0, 1, \dots, N - 1 ; y = 0, 1, \dots, N - 1)$ 时 , 就可得到对应于该特定的 $(u, v)$ 值的一幅基图像。



## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 1、基图像

$$f_{u,v} = \frac{1}{N} \begin{bmatrix} \exp[j2\pi((0u + 0v)/N)] & \cdots & \exp[j2\pi((0u + (N-1)v)/N)] \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \exp[j2\pi(((N-1)u + 0v)/N)] & \cdots & \exp[j2\pi(((N-1)u + (N-1)v)/N)] \end{bmatrix}$$

(4. 20)

**课堂问题：** 对应于不同  $(u, v)$  值的基图像共有多少幅？

## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 2、可分离性

式(4.16)和式(4.17)的二维离散傅里叶变换对可写成如下的分离形式：

$$F(u, v) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} \exp\left[-\frac{j2\pi xu}{N}\right] \left( \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \exp\left[-\frac{j2\pi yv}{N}\right] \right) \quad (4.21)$$

$$f(x, y) = \frac{1}{N} \sum_{u=0}^{N-1} \exp\left[\frac{j2\pi ux}{N}\right] \left( \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) \exp\left[\frac{j2\pi vy}{N}\right] \right) \quad (4.22)$$

上述的可分离表示形式说明，可以连续运用两次一维DFT来实现一个二维DFT。

## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 2、可分离性

以式(4.21):  $F(u, v) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} \exp\left[-\frac{j2\pi xu}{N}\right] \left( \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \exp\left[-\frac{j2\pi yv}{N}\right] \right)$

为例, 可先沿 $y$ 轴方向进行一维的(列)变换而求得:

$$F(x, v) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \exp\left[-\frac{j2\pi yv}{N}\right] \quad (4.23)$$

然后再对 $F(x, v)$ 沿 $x$ 方向进行一维的(行)变换而得到最后结果:

$$F(u, v) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} F(x, v) \exp\left[-\frac{j2\pi ux}{N}\right] \quad (4.24)$$

## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 3、平均值

一幅图像的灰度平均值可表示为：

$$\bar{f} = \frac{1}{N^2} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \quad (4.25)$$

如果将  $u = v = 0$  代入式(4.16)：

$$F(u, v) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \exp\left[-\frac{j2\pi(xu + yv)}{N}\right]$$

可得：

$$F(0, 0) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \quad (4.26)$$

所以，一幅图像的灰度平均值可由DFT在原点处的值求

得，即：

$$\bar{f} = \frac{1}{N} F(0, 0) \quad (4.27)$$

## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 4、周期性

对于  $M \times N$  的图像和二维离散傅里叶变换对的一般定义式 (4.16) 和 (4.17),  $F(u, v)$  的周期性定义为 :

$$F(u, v) = F(u + mM, v + nN) \\ (m, n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots) \quad (4.28)$$

### 5、共轭对称性

设  $f(x, y)$  为实函数, 则其傅里叶变换  $F(u, v)$  具有共轭对称性 :

$$F(u, v) = F^*(-u, -v) \quad (4.29)$$

$$|F(u, v)| = |F(-u, -v)| \quad (4.30)$$



## 4.2.3 二维离散傅里叶变换的若干重要性质

### 6、平移性(shift property)

对于  $M \times N$  的图像  $f(x, y)$  和二维离散傅里叶变换对的一般定义式(4.26)和(4.27)，若设用符号  $\mathcal{F}$  表示函数与其傅里叶变换的对应性，则傅里叶变换的平移性可表示为：

$$f(x, y) \exp[j2\pi(\frac{u_0 x}{M} + \frac{v_0 y}{N})] \Leftrightarrow F(u - u_0, v - v_0) \quad (4.31)$$

$$F(u, v) \exp[-j2\pi(\frac{x_0 u}{M} + \frac{y_0 v}{N})] \Leftrightarrow f(x - x_0, y - y_0) \quad (4.32)$$

其中，式(4.31)说明，给函数乘以一个指数项，就相当于把其变换后的傅里叶频谱在频率域进行平移。式(4.32)说明，给傅里叶频谱乘以一个指数项，就相当于把其反变换后得到的函数在空间域进行平移。



谢谢

THANK YOU