

# Introdução ao Processamento de Imagem Digital (MO443/MC920)

Prof. Alexandre Xavier Falcão

Primeiro semestre de 2005

## 1 Transformada de Fourier

Seja  $f(x)$  uma função real e contínua, sua transformada de Fourier  $\vec{F}(u) = \{F_{Re}(u), F_{Im}(u)\} = F_{Re}(u) + jF_{Im}(u)$  e a inversa são dadas por

$$\vec{F}(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \exp^{-j2\pi ux} dx \quad (1)$$

$$f(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \vec{F}(u) \exp^{j2\pi ux} du. \quad (2)$$

Note que, mesmo considerando apenas funções  $f(x)$  reais (caso particular), a transformada é normalmente complexa, exceto quando  $f(x)$  é uma função par (i.e.  $f(x) = f(-x)$ ).

Alguns exemplos úteis são:

$$f(x) = \begin{cases} 1, & \text{se } |x| \leq x_o, \text{ e} \\ 0, & \text{no c.c.} \end{cases} \leftrightarrow F(u) = 2x_o Sa(2\pi x_o u) \quad (3)$$

$$f(x) = 2u_o Sa(2\pi u_o x) \leftrightarrow F(u) = \begin{cases} 1, & \text{se } |u| \leq u_o, \text{ e} \\ 0, & \text{no c.c.} \end{cases} \quad (4)$$

$$f(x) = \sum_{m=-\infty}^{+\infty} \delta(x - m\Delta_x) \leftrightarrow F(u) = \frac{1}{\Delta_x} \sum_{m=-\infty}^{+\infty} \delta(u - \frac{m}{\Delta_x}) \quad (5)$$

$$f(x) = \cos(2\pi u_o x) \leftrightarrow F(u) = \frac{1}{2} [\delta(u - u_o) + \delta(u + u_o)] \quad (6)$$

$$\frac{d^{(n)}}{dx} f(x) \leftrightarrow (2\pi u j)^n \vec{F}(u) \quad (7)$$

$$f(x) = \sin(2\pi u_o x) \leftrightarrow \vec{F}(u) = \frac{j}{2} [\delta(u + u_o) - \delta(u - u_o)] \quad (8)$$

$$h(x) = f(x) * g(x) \leftrightarrow \vec{H}(u) = \vec{F}(u) \vec{G}(u) \quad (9)$$

$$h(x) = f(x)g(x) \leftrightarrow \vec{H}(u) = \vec{F}(u) * \vec{G}(u) \quad (10)$$

onde  $Sa(\theta) = \frac{\sin(\theta)}{\theta}$ ,  $g(x)$  é uma função real e contínua e os dois últimos exemplos são chamados teoremas da convolução no espaço e na freqüência, respectivamente.

## 1.1 Modulação em freqüência

Suponha que  $F(u)$  é o espectro de freqüência de um sinal de voz, o qual está limitado em faixa  $[-u_o, u_o]$  (i.e.  $F(u) \neq 0$ , se  $|u| \leq u_o$ , e  $F(u) = 0$ , no c.c.). Sua transmissão em um canal na freqüência  $u_p$  MHz,  $u_p \gg u_o$ , requer que  $f(t)$  seja multiplicado por uma portadora  $\cos(2\pi u_p t)$  (ou  $\sin(2\pi u_p t)$ ), o que pelas Equações 6 e 10 faz com que seu espectro seja deslocado para as freqüências  $u_p$  e  $-u_p$  MHz:

$$\frac{1}{2}F(u - u_p) + \frac{1}{2}F(u + u_p). \quad (11)$$

Este processo, conhecido como modulação em freqüência, é utilizado em rádio FM analógica para transmitir simultaneamente vários canais de rádio a freqüências  $u_p$  diferentes.

## 1.2 Transformada de Fourier Discreta

Para facilitar, considere inicialmente  $f(x)$  um sinal real, contínuo, par e limitado em faixa  $[-u_o, u_o]$  (i.e. ilimitado no espaço). Se amostrarmos  $f(x)$  a intervalos  $\Delta_x$ , teremos pela combinação das Equações 5 e 10:

$$f_a(x) = f(x) \sum_{m=-\infty}^{+\infty} \delta(x - m\Delta_x) \leftrightarrow F_a(u) = \frac{1}{\Delta_x} \sum_{m=-\infty}^{+\infty} F(u - \frac{m}{\Delta_x}). \quad (12)$$

Isto é, o espectro de freqüência  $F_a(u)$  do sinal amostrado é periódico com período  $\frac{1}{\Delta_x}$ .

Observe que podemos recuperar o sinal original a partir do espectro do sinal amostrado, ou melhor, de suas amostras no espaço. Basta multiplicar  $F_a(u)$  por uma função  $\Delta_x G(u)$ , onde  $G(u)$  é dada pela Equação 4. Pela Equação 9, esta operação equivale à convolução entre  $f_a(x)$  e  $\Delta_x g(x)$ , onde  $g(x) = 2u_o Sa(2\pi u_o x)$ , que resulta em:

$$f(x) = 2\Delta_x u_o \sum_{m=-\infty}^{+\infty} f(m\Delta_x) Sa(2\pi u_o(x - m\Delta_x)) \quad (13)$$

Esta equação é conhecida como fórmula da interpolação, pois podemos utilizá-la com este propósito.

Observe também que se o intervalo  $\Delta_x$  de amostragem fosse tal que  $\frac{1}{\Delta_x} < 2u_o$ , então o sinal original não poderia ser recuperado devido à superposição no espectro periódico do sinal amostrado (aliasing). Portanto, quanto menor for o intervalo de amostragem, maior será o intervalo  $\frac{1}{\Delta_x}$  de repetição. Idealmente  $\frac{1}{\Delta_x} \geq 2u_o$  para haver a recuperação do sinal original (Teorema de Nyquist).

Observe também que é computacionalmente inviável trabalhar com  $f_a(x)$  ilimitada. Sua limitação  $f'_a(x)$  no espaço entre  $[-\frac{M\Delta_x}{2}, \frac{M\Delta_x}{2}]$  é obtida pela multiplicação de  $f_a(x)$  por uma função  $g(x) = 1$ , se  $|x| \leq \frac{M\Delta_x}{2}$ , e 0 no c.c.. Pelas Equações 3 e 10, isto equivale à convolução de  $F_a(u)$  com  $G(u) = M\Delta_x Sa(\pi M\Delta_x u)$  gerando  $F'_a(u)$  contínuo e periódico. Da mesma forma, é computacionalmente inviável trabalhar com um espectro contínuo. O espectro  $F'_a(u)$  deve então ser amostrado a intervalos  $\Delta_u = \frac{1}{M\Delta_x}$  gerando um espectro discreto e periódico  $I_p(u)$ . Pelas Equações 5 e 9, esta amostragem faz com que a inversa de  $I_p(u)$  seja um sinal discreto e periódico  $I_p(x)$ , com período  $M\Delta_x$ .

A transformada de Fourier discreta  $\vec{I}(u)$  de um sinal  $I(x)$  provém dos coeficientes da série de Fourier discreta  $\vec{I}_p(u)$  da seqüência periódica e discreta  $I_p(x)$ ,

$$\vec{I}_p(u) = \sum_{x=0}^{M-1} I_p(x) \exp \frac{-j2\pi ux}{M} \quad (14)$$

$$\vec{I}(u) = \begin{cases} \vec{I}_p(u), & u = 0, 1, \dots, M-1 \\ 0, & \text{no c.c.} \end{cases} \quad (15)$$

$$I_p(x) = \frac{1}{M} \sum_{u=0}^{M-1} \vec{I}_p(u) \exp \frac{j2\pi ux}{M} \quad (16)$$

$$I(x) = \begin{cases} I_p(x), & x = 0, 1, \dots, M-1 \\ 0, & \text{no c.c.} \end{cases} \quad (17)$$

onde  $x = 0\Delta_x, 1\Delta_x, \dots, (M-1)\Delta_x$  no espaço e  $u = 0\Delta_u, 1\Delta_u, \dots, (M-1)\Delta_u$  na freqüência são representados de forma adimensional como  $x = 0, 1, \dots, M-1$  e  $u = 0, 1, \dots, M-1$ . No caso de uma imagem  $\hat{I} = (D_I, I)$  com  $M \times N$  pixels teremos:

$$\vec{I}_p(u, v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} I_p(x, y) \exp[-j2\pi(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N})] \quad (18)$$

$$\vec{I}(u, v) = \begin{cases} \vec{I}_p(u, v), & u = 0, 1, \dots, M-1 \text{ e } v = 0, 1, \dots, N-1 \\ 0, & \text{no c.c.} \end{cases} \quad (19)$$

$$I_p(x, y) = \frac{1}{MN} \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} \vec{I}_p(u, v) \exp[j2\pi(\frac{ux}{M} + \frac{vy}{N})] \quad (20)$$

$$I(x, y) = \begin{cases} I_p(x, y), & x = 0, 1, \dots, M-1 \text{ e } y = 0, 1, \dots, N-1 \\ 0, & \text{no c.c.} \end{cases} \quad (21)$$

Note que a imagem e a transformada de Fourier discreta iniciam em  $(0, 0)$  e vão até  $(M-1, N-1)$ . Portanto, a visualização do espectro no centro da imagem requer uma translação de  $(-M/2, -N/2)$ , e no caso da magnitude, temos ainda uma transformação radiométrica logarítmica como descrito na aula 6.

As freqüências digitais  $\Omega_x = 2\pi u$  e  $\Omega_y = 2\pi v$  em radianos por unidade de comprimento também são representadas como  $\omega_x = \Omega_x \Delta_x$  e  $\omega_y = \Omega_y \Delta_y$  em radianos. Neste caso,  $u = \frac{1}{\Delta_x}$  e  $v = \frac{1}{\Delta_y}$  equivalem à  $\omega_x = \omega_y = 2\pi$ . As freqüências  $u$  e  $v$  contínuas são substituídas por  $u/M$  e  $v/N$  discretas,  $u = 0, 1, \dots, M-1$  e  $v = 0, 1, \dots, N-1$ . Estando a magnitude do espectro centrada na imagem  $I(u, v)$ , com  $M \times N$  pixels, temos que  $\frac{M}{2} = \frac{N}{2} = \pi$  (i.e. a imagem do espectro varia de  $-\pi$  a  $\pi$ ).

## 2 Exercícios

1. Demonstre os pares de transformadas contínuas apresentados no início da aula (A demonstração da Equação 5 é mais complicada, use somatórias de cossenos). A demonstração da Equação 7 pode ser feita facilmente a partir da fórmula da inversa. Lembre-se que  $\exp^{j\theta} = \cos(\theta) + j \sin(\theta)$ .

2. Se  $\Delta_x = 1mm$  e  $\Delta_y = 2mm$  e uma imagem possui  $M \times N$  pixels com  $M = 256$  e  $N = 256$ , então quais as frequências  $u$  e  $v$  contínuas para  $u = v = 128$  discretos?