

二维离散余弦变换与二维离散 Fourier 变换的快速算法

蒋增荣 成礼智

(系统工程与应用数学系)

摘要 文中提出 $N \times M$ 2D-DCT(I) 的一种快速算法, 其需实运算量为: $M_s = \frac{1}{2} NM \log_2 N + \frac{1}{4} MN \log_2 M$, $A_s = \frac{3}{2} NM \log_2 NM - 3MN - \frac{1}{2} M^2 + M + N$ (其中 N 、 M 为 2 的幂)。当 $N=M$ 时, 与文[5]的结果一样。这是目前最好的结果。但文[5]算法不稳定, 容易产生较大的误差。本文克服了这一缺点。并利用此 2D-FCT(I) 导出了 2D-DCT、2D-DST 和 2D-DCST 的快速算法及 2D-DFT 的一种快速算法。2D-DFT 快速算法的运算量与文[1]中用 FFT 计算 2D-DFT 相近。

关键词 快速算法, 离散余弦变换, 离散富里叶变换

分类号 O241

在图象处理、编码与模式识别等领域中, 二维离散余弦变换 (2D-DCT) 已成为有用的工具, 其快速算法的研究受到人们的重视。由于 2D-DCT 核的分离性, 可以首先建立 1D-DCT 的快速算法, 然后利用行列法来计算 2D-DCT。但这样做的运算量比较大。1985 年, M. A. Haque 提出了一种 2D-FCT 算法^[5], 所需运算量比文[2]用 FFT 计算 2D-DCT 要少得多。但从推导过程看, 文[5]只提供了 $N \times N$ (N 是 2 的幂) 的 2D-DCT 算法, 且其乘法运算主要是一个数与 $1 / \left(4 \cos \frac{2k+1}{2N} \pi \cos \frac{2j+1}{2M} \pi \right)$ ($0 \leq k \leq \frac{N}{2} - 1$; $0 \leq j \leq \frac{M}{2} - 1$) 相乘, 容易产生较大的误差或溢出。本文对一般的 (限于 2 的幂) $N \times M$ 二维余弦变换提出了一种新的快速算法, 本文算法中的乘法主要是一个数与 $4 \cos \frac{2k+1}{2N} \pi \cos \frac{2j+1}{2M} \pi$ 相乘, 由于 $|4 \cos \frac{2k+1}{2N} \pi \cos \frac{2j+1}{2M} \pi| \leq 4$, 从而克服了文[5]中算法的不稳定性。当 $N=M$ 时, 本文算法所需运算量与文[5]相同。利用本文提出的 2D-FCT 算法, 给出了 2D-DFT 新的快速算法, 与文[1]比较, 当 $N=M$ 时, 乘法次数相近, 加法次数略多于文[1]; 但当 $N \geq M^2$ 时, 乘法与加法次数均少于文[1]。

1 二维离散正、余弦变换以及正余弦混合型变换的定义

设 $M=2^r$, $N=2^t$ ($t \geq r$), $\{y_{n,m}\}$ 、 $\{Y_{n,m}\}$ 为二维实序列, 表示为

$$y = (y_{n,m}), Y = (Y_{n,m})$$

下面用矩阵形式表示所有各类二维正弦、余弦以及正余混合变换:

$$2D-DCT(\mathbf{I}); Y = [C_N^I]y[C_M^I]^T, y = [C_N^I]^T Y [C_M^I] \quad (1)$$

$$2D-DCT(\mathbf{I}); Y = [C_{N+1}^I]y[C_{M+1}^I]^T, y = [C_{N+1}^I]^T Y [C_{M+1}^I] \quad (2)$$

$$2D-DCT(\mathbf{I}, \mathbf{I}); Y = [C_{N+1}^I]y[C_M^I], y = [C_{N+1}^I]^T Y [C_M^I]^T \quad (3)$$

$$2D-DCST(\mathbf{I}); Y = [C_{N+1}^I]y[S_{M-1}^I]^T, y = [C_{N+1}^I]^T Y [S_{M-1}^I] \quad (4)$$

$$2D-DCST(\mathbf{I}, \mathbf{I}); Y = [C_N^I]^T y[S_{M-1}^I]^T, y = [C_N^I] Y [S_{M-1}^I] \quad (5)$$

$$2D-DST(\mathbf{I}); Y = [S_{N-1}^I]y[S_{M-1}^I]^T, y = [S_{N-1}^I]^T Y [S_{M-1}^I] \quad (6)$$

其中 $[C_N^I] = \sqrt{\frac{2}{N}} \left[e_n \cos \frac{(2k+1)n}{2N} \pi \right] \quad (n, k = 0, 1, 2, \dots, N-1)$

$$[C_{N+1}^I] = \sqrt{\frac{2}{N}} \left[e_i e_j \cos \frac{ij}{N} \pi \right] \quad (i, j = 0, 1, 2, \dots, N)$$

$$[S_{N-1}^I] = \sqrt{\frac{2}{N}} \left[\sin \frac{ij}{N} \pi \right] \quad (i, j = 1, 2, \dots, N-1)$$

当 $i=0$ 或 N 时, $e_i=1/\sqrt{2}$, 否则 $e_i=1$.

由于逆变换矩阵是正变换矩阵的转置, 如果导出了正变换的快速算法, 只需反方向进行就可得到逆变换的快速算法。因此我们只需讨论各类正变换的快速算法。

2 2D-FCT(I)的算法推导

2.1 几个矩阵

$$[D_l] = (d_{ij})_{l \times l} \quad d_{ij} = \begin{cases} 0 & i < j \\ (-1)^{i+j} & 1 \leq j \leq i \leq l \end{cases} \quad (7)$$

$$[I_l] = (a_{ij})_{l \times l} \quad a_{ij} = \begin{cases} 1 & i+j=l+1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases} \quad (8)$$

$$[P_k] = (p_{ij})_{k \times k} \quad p_{ij} = \begin{cases} 1 & i+1=2j \text{ 或 } 2j=i+2 \left[\frac{k+1}{2} \right] \\ 0 & \text{其它} \end{cases} \quad (9)$$

(8)、(9)式都是置换矩阵。

$$[A_l^I] = \begin{bmatrix} I_{l/2} & I_{l/2} \\ I_{l/2} & -I_{l/2} \end{bmatrix} \quad (l \text{ 为偶数}) \quad (10)$$

$[A_{l/2}^I] = \text{diag} \{ 2C_{2l}^1, 2C_{2l}^3, \dots, 2C_{2l}^{l-1} \}$ (l 为偶数), diag 表示对角矩阵,

$$C_{2l}^i = \cos \frac{i\pi}{2l} \quad (11)$$

$$J_l = \text{diag} \left\{ I_{l/2}, \frac{1}{2}, I_{l/2-1} \right\} \quad (l \text{ 为偶数}) \quad (12)$$

2.2 算法推导

设 $[C_l^I] = \sqrt{\frac{2}{l}} \text{diag} \left\{ \frac{\sqrt{2}}{2}, I_{l-1} \right\} [C_l]$ ($l=N$ 或 M), 并令 $\bar{Y} = [C_N]y[C_M]^T$.

则

$$Y = \frac{2}{\sqrt{NM}} \text{diag} \left\{ \frac{\sqrt{2}}{2}, I_{N-1} \right\} \bar{Y} \text{diag} \left\{ \frac{\sqrt{2}}{2}, I_{M-1} \right\} \quad (13)$$

现在计算 \bar{Y} 。在文[4]中已建立了递推关系式:

$$[C_l] = L_l(1) \text{diag} \{C_{l/2}, C_{l/2}\} V_l(1) \quad (l \geq 4) \quad (14)$$

其中

$$L_l(1) = [P_l] \text{diag} \{I_{l/2}, D_{l/2}\} \cdot J_l, V_l(1) = \text{diag} \{I_{l/2}, A_{l/2}^1\} [A_l^1]$$

因此, 若记 $y_1 = V_N(1)y(V_M(1))^T$, 就有

$$\bar{Y} = L_N(1) \text{diag} \{C_{N/2}, C_{N/2}\} y_1 \text{diag} \{C_{M/2}^T, C_{M/2}^T\} L_M^T(1) \quad (15)$$

将 y_1 分为四个 $N/2 \times M/2$ 的子阵块

$$y_1 = \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{22} \end{bmatrix}$$

为计算 y_1 , 先计算

$$[A_N^1]y[A_M^1]^T = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}$$

由式(10)直接作矩阵乘法, 有

$$\begin{aligned} [A_{11}] &= (a_{ij}) = [(y_{ij} + y_{N-1-i,j}) + (y_{i,M-1-j} + y_{N-1-i,M-1-j})] \\ [A_{12}] &= (b_{ij}) = [(y_{ij} + y_{N-1-i,j}) - (y_{i,M-1-j} + y_{N-1-i,M-1-j})] \\ [A_{21}] &= (c_{ij}) = [(y_{ij} - y_{N-1-i,j}) + (y_{i,M-1-j} - y_{N-1-i,M-1-j})] \\ [A_{22}] &= (d_{ij}) = [(y_{ij} - y_{N-1-i,j}) - (y_{i,M-1-j} - y_{N-1-i,M-1-j})] \\ & \quad i = 0, 1, \dots, N/2 - 1; j = 0, 1, 2, \dots, M/2 - 1. \end{aligned} \quad (16)$$

直接计算得

$$y_1 = \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12}A_{M/2}^1 \\ A_{N/2}^1A_{21} & A_{N/2}^1A_{22}A_{M/2}^1 \end{bmatrix} \quad (17)$$

故

$$\begin{aligned} y_{11} &= A_{11} = (a_{ij}), y_{12} = [A_{12}A_{M/2}^1] = (2C_{2M}^{2i+1}b_{ij}) \\ y_{21} &= [A_{N/2}^1A_{21}] = (2C_{2N}^{2i+1} \cdot c_{ij}), y_{22} = (4C_{2N}^{2i+1}C_{2M}^{2j+1}d_{ij}) \end{aligned} \quad (18)$$

$$\bar{Y} = L_N(1) \begin{bmatrix} C_{N/2}y_{11}C_{M/2}^T & C_{N/2}y_{12}C_{M/2}^T \\ C_{N/2}y_{21}C_{M/2}^T & C_{N/2}y_{22}C_{M/2}^T \end{bmatrix} L_M^T(1) \quad (19)$$

从式(19)看出, $N \times M$ 的 2D-DCT(II) 可通过 4 个 $N/2 \times M/2$ 点的 2D-DCT(II), 然后左、右各乘以 $L_N(1)$ 和 $L_M^T(1)$ 来实现。 $N/2 \times M/2$ 的 2D-DCT(II) 可重复进行(19)式的运算, 如此递推下去, 共做 $r-1$ 次, 得到 4^{r-1} 个 $N_1 \times 2$ ($N_1 = 2^{r-r+1}$) 点的 2D-DCT(II)。上述递推过程可表示如下。

设 $L_N(m) = \text{diag} \{L_{N/2}(m-1), L_{N/2}(m-1)\}, V_N(m) = \text{diag} \{V_{N/2}(m-1), V_{N/2}(m-1)\}$
 $(2 \leq m \leq r-1);$

$$y_0 = y, y_i = V_N(i)y_{i-1}V_M^T(i), 1 \leq i \leq r-1, y_{r-1} = (y_{ij}^{(r-1)}), (y_{ij}^{(r-1)} \text{ 为 } N_1 \times 2 \text{ 阶矩阵}) \quad (20)$$

$$\bar{Y} = L_N(1)L_N(2)\cdots L_N(r-1)(C_{N_1}y_{ij}^{(r-1)}C_2^T)L_M^T(r-1)\cdots L_M^T(1) \quad (21)$$

又设 $y_{ij}^{(r-1)} = (a_{mn}^{(i,j)})_{N_1 \times 2}$, $\bar{Y}_{ij}^{(r-1)} = V_N(1)y_{ij}^{(r-1)}C_2^T$, 则由式(21)计算 \bar{Y} 的步骤为:

- (1) 从 $i=1$ 到 $r-1$ 计算 $y_i = V_N(i)y_{i-1}V_M^T(i)$
- (2) 计算

$$\bar{Y}_{ij}^{(r-1)} = \begin{bmatrix} V_1 & V_2 \\ V_3 & V_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{00}^{(i,j)} + a_{01}^{(i,j)} & 2C_4(a_{00}^{(i,j)} - a_{01}^{(i,j)}) \\ \vdots & \vdots \\ a_{N_1/2-1,0}^{(i,j)} + a_{N_1/2-1,1}^{(i,j)} & 2C_4(a_{N_1/2-1,0}^{(i,j)} - a_{N_1/2-1,1}^{(i,j)}) \\ a_{N_1/2,0}^{(i,j)} + a_{N_1/2,1}^{(i,j)} & 2C_4(a_{N_1/2,0}^{(i,j)} - a_{N_1/2,1}^{(i,j)})C_{2N_1} \\ \vdots & \vdots \\ a_{N_1-1,0}^{(i,j)} + a_{N_1-1,1}^{(i,j)} & 2C_4(a_{N_1-1,0}^{(i,j)} - a_{N_1-1,1}^{(i,j)})C_{2N_1} \end{bmatrix} \quad (22)$$

(V_1, V_2, V_3, V_4 是长为 $N_1/2$ 的向量)

$$Y_{ij}^{(r-1)} = \begin{bmatrix} I_N & \\ & D_{N_1/2} \end{bmatrix} L_{N_1}(1) \begin{bmatrix} C_{N_1/2}V_1 & C_{N_1/2}V_2 \\ C_{N_1/2}V_3 & C_{N_1/2}V_4 \end{bmatrix} = C_{N_1}y_{ij}^{(r-1)}C_2^T \quad (23)$$

从式(23)知, 求 $Y_{ij}^{(r-1)}$ 可归结为 4 个 $\frac{N_1}{2}$ 的 1D-DCT(II) 的计算, 而 1D-DCT(II) 可采用文[4]中方法进行, 然后作矩阵乘法。

(3) 令 $T_0 = (C_{N_1}y_{ij}^{(r-1)}C_2^T)$, $T_i = L_N(r-i)T_{i-1}L_M^T(r-i)$, ($i=1, 2, \dots, r-1$), 依次由 $i=1$ 到 $r-1$ 计算 T_i , 则 $\bar{Y} = Y_{r-1}$ 。

利用上述过程计算 \bar{Y} 的运算量为:

$$M_\mu = \frac{1}{2}MN\log_2 N + \frac{1}{4}MN\log_2 M$$

$$A_d = \frac{3}{2}MN\log_2(MN) - 3MN - \frac{M^2}{2} + (M + N) \quad (24)$$

3 利用 2D-FCT(II) 计算其它二维离散正、余弦变换以及 2D-DFT

3.1 2D-DCT(I, II) 的计算

设 $y = (y_{ij})$, $\hat{y} = \frac{2}{\sqrt{NM}}(e_j \cdot y_{ij})$, $[A_{N+1}] = (C_N^T)$, $\bar{Y} = [A_{N+1}]\hat{y}[C_M]$

由(3)有

$$Y = \text{diag} \left\{ \frac{\sqrt{2}}{2}, I_{N-1}, \frac{\sqrt{2}}{2} \right\} \bar{Y} \quad (25)$$

由文[4]有

$$[A_{N+1}] = [P_{N+1}]\text{diag}\{A_{N/2+1}, C_{N/2}^T\}[B_{N+1}^T] \quad (26)$$

其中

$$[B_{N+1}^T] = \begin{bmatrix} I_{N/2} & I_{N/2} \\ I_{N/2} & -I_{N/2} \end{bmatrix}$$

由式(14)与式(26)就得到

$$\bar{Y} = [P_{N+1}]\text{diag}\{A_{N/2+1}, C_{N/2}^T\}([B_{N+1}^T]\hat{y}L_M(1))\text{diag}\{C_{M/2}, C_{M/2}\}V_M(1) \quad (27)$$

$$\text{记 } \hat{y}^{(1)} = [B_{N+1}^T] \hat{y} L_M(1) = \begin{bmatrix} \hat{y}_{11} & \hat{y}_{12} \\ \hat{y}_{21} & \hat{y}_{22} \end{bmatrix} \quad (28)$$

其中 \hat{y}_{11} 与 \hat{y}_{12} 是 $\left(\frac{N}{2}+1\right) \times \frac{M}{2}$ 阶矩阵, \hat{y}_{21} 与 \hat{y}_{22} 是 $\frac{N}{2} \times \frac{M}{2}$ 阶矩阵。

直接计算(28)式只需 $\frac{3}{2}MN$ 次加法, 于是(27)式可化为

$$\bar{Y} = [P_{N+1}] \begin{bmatrix} A_{\frac{N}{2}+1} \hat{y}_{11} C_{M/2} & A_{N/2+1} \hat{y}_{12} C_{M/2} \\ C_{N/2}^T \hat{y}_{21} C_{M/2} & C_{N/2}^T \hat{y}_{22} C_{M/2} \end{bmatrix} V_M(1) \quad (29)$$

从(29)式可以看出, 一个 $(N+1) \times M$ 的 2D-DCT(I, II) 可以化为两个 $\left(\frac{N}{2}+1\right) \times \frac{M}{2}$ 的 2D-DCT(I, II) 与两个 $\frac{N}{2} \times \frac{M}{2}$ 的 2D-DCT(II)。对于 $\left(\frac{N}{2}+1\right) \times \frac{M}{2}$ 的 2D-DCT(I, II) 继续利用(29)式递推下去, 共 $r-1$ 步, 最后得到 2^{r-1} 个 $(N_1+1) \times 2$ ($N_1=2^{r-1}$) 的 2D-DCT(I, II) 与 2^{r-1} 个 $N_1 \times 2$ 的 2D-DCT(II)。在上述递推过程中, 2D-DCT(II) 均采用本文 §2 的方法计算。下面计算 $(N_1+1) \times 2$ 的 2D-DCT(I, II)。

设 $\bar{Y} = [A_{N_1+1}] y' [C_2]$, \bar{Y} 与 y' 均为 $(N_1+1) \times 2$ 矩阵。首先计算 $Z = y' [C_2]$

$$Z = \begin{bmatrix} y'_{00} + C_1^1 y'_{01} & y'_{00} - C_1^1 y'_{01} \\ \vdots & \vdots \\ y'_{N_1 0} + C_1^1 y'_{N_1 1} & y'_{N_1 0} - C_1^1 y'_{N_1 1} \end{bmatrix} = (Z_1, Z_2) \quad (30)$$

其中 Z_1, Z_2 是两个长为 N_1+1 的向量。

由式(30)得到 $\bar{Y} = (A_{N_1+1} Z_1, A_{N_1+1} Z_2)$ 。这样, \bar{Y} 可化为两个 N_1+1 的 1D-DCT(I)。采用文[4]方法计算 \bar{Y} 需乘法 $N_1 \log_2 N_1 - 2N_1 + 2$ 次, 加法 $3N_1 \log_2 N_1 - 4N_1 + 2 \log_2 N_1 + 8$ 次。

按上述过程计算 $(N+1) \times M$ 的 2D-DCT(I, II) 总的运算量为

$$\begin{cases} M_w = \frac{1}{4} NM \log_2 M + \frac{NM}{2} \log_2 N - \frac{3}{2} MN + \frac{5}{2} N \\ A_d = \frac{3MN}{2} \log_2 NM - \frac{15}{2} MN - \frac{M^2}{2} + M \log_2 N + N \log_2 M + 9N + 5M \end{cases} \quad (31)$$

类似于 2D-DCT(I, II), 可得到 2D-DCT(I), 2D-DST(I), 2D-DCST(I), 2D-DCST(I, I) 的快速算法, 所需的实乘与实加运算量见表 1。

3.2 2D-DFT 的快速算法

设

$$H_1(N) = \begin{bmatrix} I_{N/2} & -i\dot{I}_{N/2-1} \\ & 1 \\ 0 & I_{N/2-1} & i\dot{I}_{N/2-1} \end{bmatrix} \quad H_2(N) = \begin{bmatrix} I_{N/2} & \dot{I}_{N/2-1} \\ & 1 \\ 0 & I_{N/2-1} & -I_{N/2-1} \end{bmatrix}$$

N 阶 Fourier 变换矩阵为

$$[F_N] = \left[\exp \left\{ -\frac{2mn\pi}{N} i \right\} \right], i = \sqrt{-1} \quad (32)$$

由文[4]有

$$[F_N] = H_1(N)\text{diag}\{A_{N/2+1}, S_{N/2-1}\}H_2(N) \quad (33)$$

设 Y 、 y 为两个 $N \times M$ 点的复常数序列， y 的实部、虚部分别为 $\text{Re}y$ 、 $\text{Im}y$ 。将 2D-DFT 表示为

$$Y = [F_N]y[F_M]^T \\ = H_1(N)\text{diag}\{A_{N/2+1}, S_{N/2-1}\}(H_2(N)yH_2^T(M)\text{diag}\{A_{M/2+1}^T, S_{M/2-1}^T\}H_1^T(M) \quad (34)$$

$$\text{设} \quad \tilde{y} = \tilde{y}_1 + i\tilde{y}_2 = H_2(N)\text{Re}yH_2^T(M) + iH_2(N)\text{Im}yH_2^T(M) \\ = \begin{bmatrix} \tilde{y}_{11}^{(1)} & \tilde{y}_{12}^{(1)} \\ \tilde{y}_{21}^{(1)} & \tilde{y}_{22}^{(1)} \end{bmatrix} + i \begin{bmatrix} \tilde{y}_{11}^{(2)} & \tilde{y}_{12}^{(2)} \\ \tilde{y}_{21}^{(2)} & \tilde{y}_{22}^{(2)} \end{bmatrix} \quad (35)$$

直接计算(35)式只需 $4MN - 4(M+N)$ 次实数加，将(35)式代入(34)式得到

$$Y = H_1(N) \begin{bmatrix} A_{N/2+1}\tilde{y}_{11}^{(1)}(A_{M/2+1})^T & A_{N/2+1}\tilde{y}_{12}^{(1)}S_{M/2-1}^T \\ S_{N/2-1}\tilde{y}_{21}^{(1)}A_{M/2+1}^T & S_{N/2-1}\tilde{y}_{22}^{(1)}S_{M/2-1}^T \end{bmatrix} H_1^T(M) \\ + iH_1(N) \begin{bmatrix} A_{N/2+1}\tilde{y}_{11}^{(2)}A_{M/2+1}^T & A_{N/2+1}\tilde{y}_{12}^{(2)}S_{M/2-1}^T \\ S_{N/2-1}\tilde{y}_{21}^{(2)}A_{M/2+1}^T & S_{N/2-1}\tilde{y}_{22}^{(2)}S_{M/2-1}^T \end{bmatrix} H_1^T(M) \quad (36)$$

由(36)式知道， $N \times M$ 的 2D-DFT 可分解为 2 个 2D-DCT(I)，4 个 2D-DCST(I)，2 个 2D-DST(I)。对于这些二维离散正、余弦及其混合型变换，均可采用前面方法快速计算，然后左、右分别乘上 $H_1(N)$ 与 $H_1^T(M)$ 。左、右乘只需 $4NM - 4(N+M)$ 次实数加，计算(36)式所需的实运算量为：

$$\begin{cases} M_u = NM\log_2 N + \frac{NM}{2}\log_2 M - \frac{9}{2}NM + 4(N+M) \\ A_d = 3NM\log_2 NM - 5NM + (2N+M)\log_2 N + (2M+N)\log_2 M \end{cases} \quad (37)$$

当输入序列 y 为实数时，实运算量为

$$\begin{cases} M_u = \frac{1}{2}NM\log_2 N + \frac{1}{4}NM\log_2 M - \frac{9}{4}NM + 2(N+M) \\ A_d = \frac{3}{2}NM\log_2 NM - \frac{5}{2}NM + \left(N + \frac{M}{2}\right)\log_2 N + \left(M + \frac{N}{2}\right)\log_2 M \end{cases} \quad (38)$$

由式(37)、(38)不难看出，利用 2D-FCT 算法来计算 2D-DFT，所需实乘比基 2 FFT 减少 50% 左右，实加减少 15% 左右。与文[1]的快速多项式变换 (FPT) 计算 2D-DFT 比较，当 $N=M$ 时，乘法次数相同，加法次数略多于文[1]。但当 $N \geq M^2$ 时，乘法与加法次数均少于 DFT 的 FPT 算法。

表 1 列出了上述各类 $N \times M$ 的 DCT、DST 以及 DFT 所需的实运算量公式，其中 $N = 2^t$ ， $M = 2^r$ ， $t \geq r \geq 2$ 。

表 1 $N \times M$ 各类 DCT、DST 和 DFT 所需的运算量

类别	实乘次数	实加次数
2-DCT(I)	$\frac{MN}{2}\log_2 N + \frac{MN}{4}\log_2 M$	$\frac{3}{2}MN\log_2 MN - 3MN - \frac{M^2}{2} + M + N$
2D-DCT(I, II)	$\frac{MN}{2}\log_2 N + \frac{NM}{4}\log_2 M - \frac{3}{2}MN + \frac{5}{2}N$	$\frac{3}{2}MN\log_2 MN - \frac{15}{2}MN - \frac{M^2}{2} + 9N + 5M + M\log_2 N + N\log_2 M$

类别	实乘次数	实加次数
2D-DCT(I)	$\frac{MN}{2}\log_2 N + \frac{NM}{4}\log_2 M - MN + M + 2N$	$\frac{3}{2}MN\log_2 MN - 6MN - M^2 + 4N + M + N\log_2 N$
2D-DCST(I, I)	$\frac{MN}{2}\log_2 N + \frac{NM}{4}\log_2 M - \frac{3}{2}MN$	$\frac{3}{2}MN\log_2 MN - 6MN + 4N - 3N - \frac{M^2}{2}$
2D-DST(I)	$\frac{MN}{2}\log_2 N + \frac{MN}{4}\log_2 M - 2MN + N + M$	$\frac{3MN}{2}\log_2 NM - 8MN - \frac{M^2}{2} + M\log_2 N + N\log_2 M$
2D-DCST(I)	$\frac{MN}{2}\log_2 N + \frac{MN}{4}\log_2 M - \frac{3}{2}MN + M + \frac{N}{2}$	$\frac{3MN}{2}\log_2 NM - 5MN - \frac{M^2}{2} + \frac{N}{2}\log_2 M + M\log_2 N$
2D-DFT(输入复序列)	$NM\log_2 N + \frac{1}{2}NM\log_2 M - \frac{9}{2}MN + 4(N+M)$	$3MN\log_2 NM - 5MN + (2N+M)\log_2 N + (2M+N)\log_2 M$
2D-DFT(输入实序列)	$\frac{1}{2}NM\log_2 N + \frac{1}{4}NM\log_2 M - \frac{9}{4}NM + 2(N+M)$	$\frac{3}{2}NM\log_2 NM - \frac{5}{2}NM + \left(N + \frac{M}{2}\right)\log_2 N + \left(M + \frac{N}{2}\right)\log_2 M$

参 考 文 献

- 1 蒋增荣. 用多项式变换(FPT)计算二维离散富里叶变换(DFT). 高等学校计算数学学报, 1984(2)
- 2 Makhoul J. A Fast Cosine Transform in One and Two Dimension. IEEE. Trans. 1980, Assp-28(1)
- 3 Lee B G. A New Algorithm to Compute the Discrete Cosine Transform. IEEE. Trans. 1984, Assp-32(6)
- 4 蒋增荣, 成礼智. 离散余弦变换(DCT)与离散富里叶变换(DFT)的快速算法. 高等学校计算数学学报, 1990, (4)
- 5 Haque H A. A Two-Dimension Fast Cosine Transform. IEEE. Trans. 1985, Assp-13

Fast Algorithm for Two-dimensional Discrete Cosine Transform and Two-dimensional Discrete Fourier Transform

Jiang Zengrong Cheng Lizhi

(Department of System Engineering and Applied Mathematics)

Abstract

A fast algorithm for computing $N \times M$ 2D-DCT(II) is developed. The amount of the real operations are: $M_r = \frac{1}{2}NM\log_2 N + \frac{1}{4}NM\log_2 M$, $A_d = \frac{3}{2}NM\log_2 NM - 3MN - \frac{1}{2}M^2 + M + N$, where $N = 2^i$, $M = 2^j$. When $N = M$, the result is the same as in [5], which is the best result at present. But the algorithm in [5] has instability leading to large errors easily. This limitation has been overcome in the paper. We also derive some algorithms about 2D-DCT, 2D-DST, 2D-DCST. A fast algorithm about 2D-DFT is developed in particular, the amount of the operations in paper is similar to that in [1] with FPT to calculate 2D-DFT

Key words fast algorithm, discrete cosine transform, discrete Fourier transform