

任意长二维 DFT 的多项式变换算法 及其并行算法*

蒋增荣 付彬**

(国防科技大学系统工程与数学系, 长沙: 410073)

摘要 本文给出任意长二维 DFT 的 FPT 算法及其并行算法, 详细地讨论了 $N=p^c$ 的情况 (p 为素数)。与通常二维 DFT 的行列算法比较, 乘法量减少约 50%, 加法量略有增加。

关键词 离散富里叶变换 (DFT), 快速多项式变换 (FPT)。

分类号 TN911.72

关于多项式变换的理论, 人们已经深入地研究过了^{[1]~[3]}, 它在数学信号及图象信号处理中的应用也已越来越广泛^{[4]~[6]}。多项式变换特别适合多维信号的并行处理。本文讨论当 N 为任意正整数时, $N \times N$ 二维 DFT 的多项式变换算法及其并行计算, 为此, 首先简要的讨论 $N=2^c$ 的情况, 然后较详细的讨论 $N=p^c$ 的情况 (p 为素数), 最后利用 Good 下标映射, 给出任意长度二维 DFT 的多项式变换算法及其并行算法。

设 x_{n_1, n_2} 为 $N \times N$ 二维复序列, 其二维 DFT 定义为

$$X_{k_1, k_2} = \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N-1} x_{n_1, n_2} W_N^{n_1 k_1} W_N^{n_2 k_2}, \quad (1)$$

$$(k_1, k_2 = 0, 1, \dots, N-1)$$

其中 $W_N = e^{-2\pi j/N}$ 。

1

当 $N=2^c$ 时, (1) 的 FPT 算法最为简单。参考文献[1]中有详细讨论。读者可仿第 2 节的情况写出这时的并行算法, 此处从略。

2

当 $N=p^c$ (p 为奇素数, c 为正整数), 可将(1)式按 $k_2 = l \bmod p$, 即 $k_2 = pu + l$ ($l=0, 1, \dots, p-1; u=0, 1, \dots, N/p-1$) 分离为如下 p 个式子

* 国防预研基金资助项目
** 现在湖南大学工作
1994 年 3 月 21 日收稿

$$X_{k_1, pu+l} = \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(l)} W_N^{n_1 k_1} W_N^{(pu+l)n_2} \quad (2)$$

$$(k_1 = 0, 1, \dots, N-1; u = 0, 1, \dots, N/p-1; l = 0, 1, \dots, p-1)$$

其中

$$x_{n_1, n_2}^{(l)} = \sum_{n=0}^{p-1} x_{n_1, n_2+nN/p} W_p^{nl} \quad (3)$$

$$(n_1 = 0, 1, \dots, N-1; n_2 = 0, 1, \dots, N/p-1; l = 0, 1, \dots, p-1)$$

(3)式是 N^2/p 个 p 点一维 DFT, 如设 $M_u(p)$ 和 $A_d(p)$ 是 p 点 DFT 所需的乘、加法量, 那么计算 $x_{n_1, n_2}^{(l)}$ 共需 $N^2 M_u(p)/p$ 和 $N^2 A_d(p)/p$ 次乘法 and 加法。

由于

$$z^N - 1 = (z^{N/p} - 1)(z^{(p-1)N/p} + z^{(p-2)N/p} + \dots + z^{N/p} + 1) \triangleq (z^{N/p} - 1)P_e(z)$$

而

$$z^N - 1 = \prod_{k=0}^{N-1} (z - W_N^k) = \prod_{k \equiv 0 \pmod{p}} (z - W_N^k) \cdot \prod_{k \not\equiv 0 \pmod{p}} (z - W_N^k)$$

$$z^{N/p} - 1 = \prod_{k \equiv 0 \pmod{p}} (z - W_N^k)$$

故

$$P_l(z) = \prod_{k \not\equiv 0 \pmod{p}} (z - W_N^k)$$

即

$$P_l(z) \equiv 0 \pmod{(z - W_N^{pu+l})}, (l \neq 0)$$

下面以 $\langle k_1 \rangle$ 表示 k_1 关于模 N 的最少非负剩余, 即 $\langle k_1 \rangle \triangleq k_1 \pmod{N}$. 由于 $l \neq 0$ 时, $(pu+l, N)=1$, 故当 $k_1=0, 1, \dots, N-1$ 时, $\langle k_1(pu+l) \rangle$ 也取值 $0, 1, \dots, N-1$, 只是排列次序不同。

利用上述两点, (2)式中的六个式可分别计算如下:

(1)当 $l=0$ 时, 改变(2)式的计算次序, 有

$$\begin{aligned} X_{\langle k_1(pu+1) \rangle, pu} &= \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(0)} W_N^{n_1 \langle k_1(pu+1) \rangle} W_N^{n_2 pu} \\ &= \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} \{x_{n_1, n_2}^{(0)} W_N^{-n_2}\} W_N^{n_1 \langle k_1(pu+1) \rangle} W_N^{n_2 pu + n_2} \\ &= \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} \{x_{n_1, n_2}^{(0)} W_N^{-n_2}\} z^{n_2} z^{n_1 \langle k_1 \rangle} \pmod{P_l(z)}, (z - W_N^{pu+1}) \end{aligned}$$

这只要以 $z = W_N^{pu+1}$ 代入就可验证上式的正确性。关于以 $P_l(z)$ 为模的运算, 是因为 $P_l(z) \equiv 0 \pmod{(z - W_N^{pu+1})}$ 的缘故。于是, 若令

$$(I) \begin{cases} X_{n_1, n_2}^{(*, 0)} = W_N^{-n_2} x_{n_1, n_2}^{(0)}, (n_1 = 0, 1, \dots, N-1; n_2 = 0, 1, \dots, N/p-1) \\ X_{n_1}^{(0)}(z) = \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(*, 0)} z^{n_2}, (n_1 = 0, 1, \dots, N-1) \\ \bar{X}_{k_1}^{(0)}(z) = \sum_{n_1=0}^{N-1} X_{n_1}^{(0)}(z) z^{n_1 \langle k_1 \rangle} \pmod{P_l(z)}, (k_1 = 0, 1, \dots, N-1) \end{cases} \quad (4)$$

就有

$$X_{\langle k_1(pu+1) \rangle, pu} \equiv \bar{X}_{k_1}^{(0)}(z) \pmod{(z - W_N^{pu+1})}, \quad (5)$$

$$(k_1 = 0, 1, \dots, N-1; u = 0, 1, \dots, N/p-1)$$

由于 $(P_l(z), z, N)$ 构成多项式变换^[1], 故(4)式是 $\{X_{n_1}^{(0)}(Z)\}$ 的多项式变换, 可用 FPT 计算, 只需 $(p-1)NA_d(N)/p + (p-1)N^2/p$ 次加法(这里第二项是模运算所需的加法量,

$A_d(N)$ 是 N 点一维 FFT 所需的加法量)。如设(4)式的计算结果为

$$\bar{X}_{k_1}^{(0)}(z) = \sum_{m=0}^{(\rho-1)N/p-1} y_{k_1, m}^{(0)} z^m, (k_1 = 0, 1, \dots, N-1)$$

则由(5)式有

$$\begin{aligned} X_{(k_1, (\rho u+1)), \rho u} &= \sum_{m=0}^{(\rho-1)N/p-1} y_{k_1, m}^{(0)} W_N^{m(\rho u+1)} \\ &= \sum_{m=0}^{N/p-1} \left[W_N^m \sum_{j=0}^{\rho-2} W_{\rho}^j y_{k_1, m+jN/p}^{(0)} \right] W_{N/p}^{um} \end{aligned} \quad (6)$$

$(k_1 = 0, 1, \dots, N-1; u = 0, 1, \dots, N/p-1)$

(6)式是以 k_1 为参数的序列 $\bar{y}_{k_1, m}^{(0)} = W_N^m \sum_{j=0}^{\rho-2} W_{\rho}^j y_{k_1, m+jN/p}^{(0)}$ 的 N/p 点一维 DFT(共 N 个), 可用基- ρ FFT 计算。因此由方程组(I)和(6)式计算 $X_{R_1, \rho u}$ 共需

$$M_1 = NM_u \left(\frac{N}{p} \right) + N^2 - N$$

$$A_1 = NA_d \left(\frac{N}{p} \right) + \frac{\rho-1}{p} NA_d(N) + \frac{2\rho-3}{p} N^2$$

次乘法和加法(其中 $M_u(k)$, $A_d(k)$ 表示 k 点 FFT 的乘加量, 下同)。

(2) $l \neq 0$, 改变(2)式计算次序, 有

$$\begin{aligned} X_{(k_1, (\rho u+l)), \rho u+l} &= \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(l)} W_N^{n_1 k_1 (\rho u+l)} W_N^{n_2 (\rho u+l)} \\ &\equiv \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(l)} z^{n_1 k_1 \bmod P} (z), (z = W_N^{\rho u+l}) \end{aligned}$$

因此, 若令

$$(II) \begin{cases} X_{n_1}^{(l)}(z) = \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(l)} z^{n_2}, (n_1 = 0, 1, \dots, N-1) \\ \bar{X}_{k_1}^{(l)}(z) = \sum_{n_1=0}^{N-1} X_{n_1}^{(l)}(z) z^{n_1 k_1 \bmod P}, (k_1 = 0, 1, \dots, N-1) \end{cases} \quad (7)$$

则有

$$X_{(k_1, (\rho u+l)), \rho u+l} \equiv \bar{X}_{k_1}^{(l)}(z) \bmod (z - W_N^{\rho u+l}), \quad (8)$$

$$(k_1 = 0, 1, \dots, N-1; u = 0, 1, \dots, N/p-1, l \neq 0)$$

与(4)式一样, (7)式是多项式序列 $\{X_{n_1}^{(l)}(z)\}$ 的多项式变换, 可用相同方法计算, 所需加法也相同, 如设(7)式的计算结果为

$$\bar{X}_{k_1}^{(l)}(z) = \sum_{m=0}^{(\rho-1)N/p-1} y_{k_1, m}^{(l)} z^m, (k_1 = 0, 1, \dots, N-1, l \neq 0)$$

则由(8)式有

$$\begin{aligned} X_{(k_1, (\rho u+l)), \rho u+l} &= \sum_{m=0}^{(\rho-1)N/p-1} y_{k_1, m}^{(l)} W_N^{m(\rho u+l)} \\ &= \sum_{m=0}^{N/p-1} \left[W_N^m \sum_{j=0}^{\rho-2} W_{\rho}^j y_{k_1, m+jN/p}^{(l)} \right] W_{N/p}^{um} \end{aligned} \quad (9)$$

$(k_1 = 0, 1, \dots, N-1; u = 0, 1, \dots, N/p-1; l \neq 0)$

(9)式是以 k_1 为参数的序列 $\bar{y}_{k_1, m}^{(l)} = W_N^{ml} \sum_{j=0}^{p-2} W_p^j y_{k_1, m+jN/p}^{(l)}$ 的 N/p 点 DFT (共 N 个), 可用基

$-p$ FFT 计算。因此用方程组(I)和(9)式计算 $X_{k_1, pu+l} (l \neq 0)$ 的运算量是

$$M_2 = NM_u \left(\frac{N}{p} \right) + \frac{p-1}{p} N^2$$

$$A_2 = NA_d \left(\frac{N}{p} \right) + \frac{p-1}{p} NA_d(N) + \frac{2p-3}{p} N^2$$

综上所述, $p^s \times p^s$ 二维 DFT 的 FPT 算法为:

Step1 计算(3)式中 N^2/p 个 p 点 DFT.

step2 利用方程组(I)和(5)式计算 $X_{k_1, pu}$.

step3 利用方程组(II)和(9)式计算 $X_{k_1, pu+l} (l \neq 0)$.

step4 结束。

上述 FPT 算法的运算量为

$$M(N) = \frac{N^2}{p} M_u(p) + M_1 + (p-1)M_2$$

$$= pNM_u \left(\frac{N}{p} \right) + \frac{M_u(p) + p^2 - p + 1}{p} N^2 - N$$

$$A(N) = \frac{N^2}{p} A_d(p) + A_1 + (p-1)A_2$$

$$= pNA_d \left(\frac{N}{p} \right) + (p-1)NA_d(N) + \frac{A_d(p) + 2p^2 - 3p}{p} N^2 \quad (10)$$

特别, 当 $p=3, N=p^s$ 时, $N \times N$ 二维 DFT 的 FPT 算法运算量为

$$M(3^s) = 3NM_u \left(\frac{N}{3} \right) + 3N^2 - N = 2sN^2 + 2N \quad (11)$$

$$A(3^s) = 3NA_d \left(\frac{N}{3} \right) + 2NA_d(N) + 5N^2 = (6s+3)N^2$$

其中用到了 $M_u(3^s) = 2s \cdot 3^s - 3^s + 1, A_d(3^s) = 2s \cdot 3^s (s > 1), M_u(3) = 2, A_d(3) = 6$.

当用行列算法计算 $3^s \times 3^s$ 二维 DFT 时, 运算量为

$$M_0(3^s) = 2 \cdot NM_u(3^s) = (4s-2)N^2 + 2N,$$

$$A_0(3^s) = 2 \cdot N^s A_d(3^s) = 4sN^2 \quad (12)$$

比较(11)与(12)式可知, FPT 算法的乘法量约减少一半, 加法量有所增加(可用下述改进算法使加法量减少)。

下面给出上述 FPT 算法的并行算法。

Algorithm 1 向量计算机的向量并行算法。

Step1 用多道 FFT 计算(3)式中 N 个 p 点 DFT; 所需运算量是 $NMu(p)/p$ 次和 $NA_d(p)/p$ 次向量长度为 N 的并行乘法和加法。

Step2 利用方程组(I)和(5)式向量并行计算 $X_{k_1, pu}$: 方程(I)的第一式需 $N/p-1$ 次长度为 N 的并行乘法; 用 PFPT 计算多项式变换需 $A_d(N)+N$ 次长度为 $(p-1)N/p$ 的并行加法; (5)式用多道 FFT 计算, 共需 $M_u(N/p) + (p-1)N/p$ 次和 $A_d(N/p) + (p-2)N/p$ 次长度为 N 的并行乘法和加法。

Step3 利用方程组(I)和(9)式向量并行计算 $X_{k_1, pu+i}$; 这一步除 Step2 中第一步外, 其余相同。

Step4 结束。

Algorithm I 所需的运算量为

$$\begin{aligned}\bar{M} &= pM_u\left(\frac{N}{p}\right) + [M_u(p) + p^2 - p + 1]N/p - 1 \\ \bar{A} &= pA_d\left(\frac{N}{p}\right) + [A_d(p) + p^2 - 2p]N/p\end{aligned}\quad (13)$$

次向量长度为 N 的并行乘法和加法, 以及

$$\bar{A}^* = pA_d(N) + pN$$

次向量长度为 $(p-1)N/p$ 的并行加法。加速比约等于 N 。

Algorithm II MIMD 计算机上的向量并行算法。

Step1 // 只有主进程工作 //

1) 主进程占有一台向量计算机, 向量并行计算(3)式中的 $x_{n_1, n_2}^{(l)}$;

Step2 // 并行计算 //

2) 创建 $p-1$ 个并行进程, 各占有一台向量计算机;

3) 主进程利用方程组(I)和(5)式向量并行计算 $X_{k_1, pu}$, 方法同 Algorithm I 的 step 2;

4) 其余 $p-1$ 个进程, 各利用方程组(II)和(9)式向量并行计算 $X_{k_1, pu+l}$ ($l=1 \sim p-1$), 方法同 3。

5) 终止并行进程。

Step3 结束。

Algorithm II 所需运行量为

$$\begin{aligned}\bar{M} &= M_u\left(\frac{N}{p}\right) + [M_u(p) + p]N/p - 1 \\ \bar{A} &= A_d\left(\frac{N}{p}\right) + [A_d(p) + p - 2]N/p\end{aligned}\quad (14)$$

次向量长度为 N 的并行乘法和加法, 以及

$$\bar{A}^* = A_d(N) + N$$

次向量长度为 $(p-1)N/p$ 的并行加法。加速比约等于 pN 。

最后指出, 上述算法还可加以改进, 事实上, 当 $l=0$ 时, (2)式就成为

$$X_{k_1, pu} = \sum_{n_1=0}^{N-1} \sum_{n_2=0}^{N/p-1} x_{n_1, n_2}^{(0)} W_N^{n_1 k_1} W_{N/p}^{n_2 k_2},$$

$$(k_1 = 0, 1, \dots, N-1; u = 0, 1, \dots, N/p-1)$$

这是一个 $N \times (N/p)$ 二维 DFT, 可按 $k_1 = l \bmod p$ 对它进行分离。对于 $l \neq 0$ 的 $p-1$ 个式子, 可利用多项式变换 $(P_r(z), z^p, N/p)$ 和 $(P_r(z), z, N)$ 计算, 而 $l=0$ 的那一项就成为 $(N/p) \times (N/p)$ 二维 DFT, 可用同一过程计算, 直至 $p \times p$ 二维 DFT 为止。 $p \times p$ 二维 DFT 也可用 FPT 计算^[1]。如记 $M(N)$ 和 $A(N)$ 为用这种递归算法计算 $N \times N$ 二维 DFT 所需乘法和加法运算量, 则有

$$M(N) = M(N/p) + (p^2 - 1)M_u(N/p)N/p + [p^3 - p^2 - p + 1 + pM_u(p) + M_u(p)]N^2/p^2$$

$$A(N) = A(N/p) + (p - 1)^2A_d(N/p)N/p + 2(p - 1)NA_d(N/p) + [3p^3 - 6p^2 + p + 2 + pA_d(p) + A_d(p)]N^2/p^2$$

与前面一样, $M_u(k), A_d(k)$ 表示 k 点一维 FFT 的乘、加量。特别, 当 $p=3, N=3^5$ 时, 有

$$M(N) = M(N/3) + \frac{16}{9}sN^2 + \frac{8}{3}N$$

$$A(N) = A(N/3) + \frac{32}{9}sN^3 + \frac{8}{3}N^2$$

上述算法反复使用, 直至 3×3 二维 DFT 为止。由 $M(3)=8, A(3)=36$, 最后得

$$\begin{aligned} M(N) &= \left(2s - \frac{1}{4}\right)N^2 + 4N - \frac{79}{4} \\ A(N) &= \left(4s + \frac{5}{2}\right)N^2 - \frac{45}{2} \end{aligned} \quad (15)$$

与(11)式和(12)式比较, 运算量有所减少, 特别加法量减少更多。

3

现在来给出任意长二维 DFT 的 FDT 算法及其并行算法。

当 $N=N_1 \cdot N_2, (N_1, N_2)=1$, 利用简单映射和孙子定理映射^{[1]·[4]}, 可将 $N \times N$ 二维 DFT(1)式映射成 $(N_1 \times N_1) \times (N_2 \times N_2)$ 四维 DFT, 当应用素因子算法计算这个四维 DFT 时, 运算量为

$$M = N_1^2 M_2 + N_2^2 M_1; A = N_1^2 A_2 + N_2^2 A_1$$

当用 Winograd 嵌套算法计算这个四维 DFT 时, 运算量为

$$M = M_1 M_2; A = N_2^2 A_1 + M_1 A_2$$

其中 M_i, A_i 为 $N_i \times N_i$ 二维 DFT 的运算量。当 $N_i=2^r$ 或 p^s 时, $N_i \times N_i$ 二维 DFT 如前述可用 FPT 算法及其并行算法计算, 因此 N 有双因子时, $N \times N$ 二维 DFT 可用 FPT 算法及其并行算法计算。

当 $N=N_1 N_2 \cdots N_r, (N_i, N_j)=1 (i \neq j)$ 时, 同样用简单映射和孙子定理映射将(1)式映射为 $(N_1 \times N_1) \times (N_2 \times N_2) \times \cdots \times (N_r \times N_r) 2r$ 维 DFT, 当用素因子算法时, 运算量为

$$M = \sum_{i=1}^r M_i \frac{N^2}{N_i^2}, \quad A = \sum_{i=1}^r A_i \frac{N^2}{N_i^2} \quad (16)$$

当用 Winograd 嵌套算法时, 运算量为

$$M = \prod_{i=1}^r M_i, \quad A = A_1 \frac{N^2}{N_1^2} + M_1 A_2 \frac{N^2}{N_1^2 N_2^2} + \cdots + M_1 M_2 \cdots M_{r-1} A_r \quad (17)$$

当 $N_i=2^r$ 或 p^s 时, 各个 $N_i \times N_i$ 均可用前述 FPT 算法及其并行算法计算。

参 考 文 献

- 1 蒋增荣,曾泳泓.多项式变换及其应用.长沙:国防科技大学出版社,1989
- 2 蒋增荣.模 $Z^{2^q}-Z^q+1$ 的多项式变换.湖南数学年刊,1987,(2)
- 3 H J Nussbaumer, P Quandalle Fast computation of discrete Fourier transforms using polynomial transforms. IEEE Trans. (1979) Assp-27:169-181

Fast Polynomial Transform Algorithms and Parallel Algorithms for Two-Dimensional DFT of Arbitrary Length

Jiang Zengrong Fu Bin

(Department of System Engineering and Mathematics)

Abstract

In this paper, We present FPT algorithms and their parallel algorithms for $N \times N$ 2D-DFF, where N is any positive integer. Especially we describe the case $N=p^c$ in detail (where p is a prime number). As compared to the ordinary column-row algorithm of 2D-DFT, the number of multiplications of the FPT algorithm is reduced about 50%, while the number of additions increases a little.

Key words Discrete Fourier Transform (DFT), Fast Polynomial Transform (FPT)