

# 矩阵形式的快速沃尔什变换法

汤 国 熙

**提 要** 本文用矩阵形式, 建立系统地快速沃尔什变换(FWT)运算方法, 它应用了二进制顺序 Walsh—paley, 列率顺序 Walsh—Kaczmarz 和 Kronecker 顺序 Walsh—Hadamard 变换。由文献可知, 某些 FWT 运算是借助于一定的矩阵编制计算程序的新方法, 这样的变换法, 可作为数字计算机的辅助设备。

快速 Walsh 变换, 简记为 FWT。

设  $\{X(m)\}$  表示为如下形式的实数序列:

$$\{X(m)\} = \{X(0), X(1), \dots, X(N-1)\}$$

其中  $N=2^n$ ,  $n=0, 1, 2, \dots$ 。

$\{X(m)\}$  的 Walsh 变换定义为:

$$Y(n) = \frac{1}{N} W_N X(n) \quad (1)$$

式中  $n = \log_2 N$ ,  $W_N$  表示为二进制顺序、列率顺序和 Kronecker 顺序的 Walsh 矩阵, 这些均为  $N \times N$  矩阵。

因为  $W_N$  是正交和对称矩阵, 所以逆变换定义为:

$$X(n) = W_N Y(n) \quad (2)$$

由于 Walsh 函数的定义是多样形式, 所以它所对应的变换形式也多种形式。这里仅介绍矩阵形式的 FWT 法。

## 一、一维序列的 FWT 法

### 1. $W_N$ 分解成几个矩阵因子的乘积

在利用矩阵形式研究 FWT 时, 对于任何一个顺序的 Walsh 函数来说, 其 FWT 算法的基本想法是秩为  $N=2^n$  的 Walsh 矩阵  $W_N$ , 恰好分解为相同秩数的  $n$  个矩阵因子的乘积:

$$W_N = M_N^{(1)} M_N^{(2)} \dots M_N^{(n)} \quad (3)$$

式中  $M_N^{(i)}$  ( $i=1,2,\dots,n$ ) 的每一列 (或行) 仅包含有两个非零元素。

这里取“稀疏”的优点是任何两个矩阵因子的乘积计算,是等效到  $2^{n-1}$  次加法和  $2^{n-1}$  次减法的运算。

根据线性代数知识,非奇异矩阵恒为若干初等矩阵之积。因此(3)这种分解法是正确的。

把(3)代入(1)得:

$$Y(n) = \frac{1}{N} (M_N^{(1)} M_N^{(2)} \dots M_N^{(n)}) X(n) \quad (4)$$

其中  $X'(n) = [X(0) \dots X(N-1)]$  为  $X(n)$  的转置矩阵。记

$$\left. \begin{aligned} X^{(1)}(n) &= M_N^{(n)} X(n) \\ X^{(2)}(n) &= M_N^{(n-1)} X^{(1)}(n) \\ &\dots \dots \\ X^{(n-1)}(n) &= M_N^{(2)} X^{(n-2)}(n) \\ NY(n) &= M_N^{(1)} X^{(n-1)}(n) \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

在(5)中,每个等式有  $\frac{N}{2}$  次加法和  $\frac{N}{2}$  次减法,共有  $n$  个等式,故总共有  $n \cdot 2^n = N \cdot$

$\log_2 N$  次运算,而如果直接进行计算,就必须进行  $N \times (N-1)$  次运算。

由上论述,这样的 Walsh 变换计算法比直接计算的速度快,故称之为 FWT,又因为 Walsh 函数仅取值 +1 和 -1,在变换的运算过程中不考虑乘法,在同样情况下,对  $N$  个点信号进行 Fourier 变换时,需要  $N \log_2 N$  次复数乘法和  $N \log_2 N$  次加减法,所以 FWT 比 FFT 运算速度还快。

这种方法是迭代的方法,变换(4)由  $n$  次迭代而成的,因此,在信号流程图中分成  $n$  个部分。

下面首先研究 Hadamard 顺序的 FWT 的计算法。用  $W_N^{(h)}$  表示 Hadamard 顺序的 Walsh 矩阵。

由上的论述可知,用矩阵的形式研究 FWT 时,问题在于如何把一个秩为  $N$  的矩阵分解成为具有相同的秩数的  $n$  个矩阵因子的乘积。

在一般情况下,  $W_N^{(h)}$  可分解成:

$$\begin{aligned} W_N^{(h)} &= (\underbrace{H_2 \otimes I_2 \otimes \dots \otimes I_2}_{n-1 \text{ 个}}) (\underbrace{I_2 \otimes H_2 \otimes I_2 \otimes \dots \otimes I_2}_{n-2 \text{ 个}}) \dots (\underbrace{I_2 \otimes I_2 \otimes \dots \otimes I_2 \otimes H_2}_{n-1 \text{ 个}}) \\ &= M_N^{(h,1)} M_N^{(h,2)} \dots M_N^{(h,n)} \end{aligned} \quad (6)$$

其中  $H_2 = W_2^{(h)}$ ,  $I_2$  表示 2 阶么阵,  $\otimes$  表示逻辑乘。

$$M_N^{(h,1)} = \underbrace{H_2 \otimes I_2 \otimes \dots \otimes I_2}_{n-1 \text{ 个}}, \dots, M_N^{(h,n)} = I_2 \otimes I_2 \otimes \dots \otimes I_2 \otimes I_2$$

(6)式的成立是对于自然数  $n$  ( $2^{n+1} \leq 200$  或  $n \geq \log_2(200) - 1, N \equiv 0 \pmod{4}$ ) 的取值是正确的。

从(6)式可知,  $W_N^{(h)}$  可以分解成  $n$  个矩阵乘积的形式,而每个矩阵因子恰好是  $n$  项

$(n-1)$  个  $\mathbf{I}_2$  和  $\mathbf{H}_2$ ) 所组成的。同时每个矩阵因子均满足“稀疏”条件。即矩阵的每一列(行)仅包含两个非零元素。矩阵  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  和  $\mathbf{M}_N^{(i)}$  ( $i=1, 2, \dots, n$ ) 均是对称矩阵。

对于  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  分解成相同阶数的  $n$  个矩阵因子的乘积的方法, 还有:

① 由于 Hadamard 矩阵的对称性, 所以

$$\mathbf{W}_N^{(h)} = (\mathbf{W}_N^{(h)})' = (\mathbf{M}_N^{(h,n)})' (\mathbf{M}_N^{(h,n-1)})' \dots (\mathbf{M}_N^{(h,1)})' = \mathbf{M}_N^{(h,n)} \dots \mathbf{M}_N^{(h,1)} \quad (7)$$

② 设  $\mathbf{M}_N^{(h)} = \mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_2 \otimes \dots \otimes \mathbf{I}_2$ , 由线性代数的矩阵相似的性质, 存在非奇异矩阵  $\mathbf{P}_N$ , 使

$$\begin{aligned} \mathbf{I}_2 \otimes \mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_2 \otimes \dots \otimes \mathbf{I}_2 &= \mathbf{P}_N \mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-1} \\ \mathbf{I}_2 \otimes \mathbf{I}_2 \otimes \mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_2 \otimes \dots \otimes \mathbf{I}_2 &= \mathbf{P}_N^2 \mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-2} \\ &\dots \dots \dots \\ \mathbf{I}_2 \otimes \dots \otimes \mathbf{I}_2 \otimes \mathbf{H}_2 &= \mathbf{P}_N^{(n-1)} \mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-(n-1)} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{那么, } \mathbf{W}_N^{(h)} &= (\mathbf{M}_N^{(h)}) (\mathbf{P}_N \mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-1}) \dots (\mathbf{P}_N^{(n-1)} \mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-(n-1)}) \\ &= (\mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N) (\mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-1} \mathbf{P}_N^2) \dots (\mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N^{-(n-1)} \mathbf{P}_N^n) \\ &= (\mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N)^n \end{aligned} \quad (8)$$

这里  $\mathbf{P}_N^n = \mathbf{I}_N$ ,  $\mathbf{I}_N$  表示  $N$  阶么阵。

③ 由于 Hadamard 矩阵是对称的, 所以

$$\mathbf{W}_N^{(h)} = (\mathbf{W}_N^{(h)})' = ((\mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N)^n)' = ((\mathbf{M}_N^{(h)} \mathbf{P}_N)')^n = (\mathbf{P}_N' \mathbf{M}_N^{(h)})^n \quad (9)$$

利用(8)和(9)式计算时, 要比用(7)式简单些。但当使用数字计算机时, 它们要求一个较大的存储数量。

前面是对 Kronecker 顺序的 Hadamard 矩阵分解成  $n$  个矩阵乘积而引伸得来的变换法。对于其它顺序的矩阵, 也可以如法泡制, 但我们知道 Paley 矩阵  $\mathbf{W}_N^{(p)}$  和 Kaczmarz 矩阵  $\mathbf{W}_N^{(k)}$  均是  $N=2^n$  阶矩阵, 而且是由于同阶的 Hadamard 矩阵  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  交换行(列)而得到的。由线性代数知识得到, 如果对于矩阵  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  的行(列)施以几次初等变换而得到  $\mathbf{W}_N^{(p)}$  (或  $\mathbf{W}_N^{(k)}$ ), 则必有非奇异矩阵  $\mathbf{P}_N$  (或  $\mathbf{Q}_N$ ), 使得

$$\mathbf{W}_N^{(p)} = \mathbf{P}_N \mathbf{W}_N^{(h)} \quad (10)$$

$$\mathbf{W}_N^{(k)} = \mathbf{Q}_N \mathbf{W}_N^{(h)} \quad (11)$$

由于  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  的对称性, 所以  $\mathbf{W}_N^{(p)}$  或  $\mathbf{W}_N^{(k)}$  可以由一个确定的置换行(列)的初等矩阵去左乘矩阵  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  或右乘一个转置的初等矩阵。即

$$\mathbf{W}_N^{(p)} = \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{P}_N' \quad \text{或} \quad \mathbf{W}_N^{(k)} = \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{Q}_N'$$

在(10)中根据矩阵的乘法定理得:

$$\text{Wal}_p(k, r) = \sum_{j=0}^{N-1} P_{kj} \text{Wal}_H(j, r) \quad (k, r=0, 1, \dots, N-1)$$

其中  $\text{Wal}_p(k, r)$ ,  $\text{Wal}_H(j, r)$  分别表示 Paley 矩阵, Hadamard 矩阵的元素,  $P_{kj}$  是  $\mathbf{P}_N$  的第  $k$  行第  $j$  列元素。

根据不同顺序的 Walsh 函数之间的关系

$$P_{kj} = \begin{cases} 1, & j = \langle k \rangle \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (12)$$

其中  $\langle k \rangle$  表示  $k = (k_{n-1} k_{n-2} \dots k_0)_2$  的逆顺序  $(k_0 k_1 \dots k_{n-1})_2$ 。

同理可得:

$$Q_{ki} = \begin{cases} 1, & j = \langle k \oplus \lfloor \frac{k}{2} \rfloor \rangle \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

其中 $\oplus$ 表示模2加,  $\lfloor \frac{k}{2} \rfloor$ 表示不超过 $\frac{k}{2}$ 的最大整数。 $Q_{ki}$ 是 $\mathbf{Q}_N$ 中第 $k$ 行第 $i$ 列的元素。

由(12)可知,  $\mathbf{P}_N$ 是对称的, 则

$$\mathbf{P}_N \mathbf{P}_N' = \mathbf{I}_N \quad (13)$$

事实上, 由于

$$\mathbf{W}_N^{(p)} = \mathbf{P}_N \mathbf{W}_N^{(h)} = \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{P}_N'$$

从而

$$\mathbf{W}_N^{(p)} \mathbf{W}_N^{(p)} = \mathbf{P}_N \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{P}_N' = N \mathbf{P}_N \mathbf{P}_N'$$

另一方面,  $\mathbf{W}_N^{(p)} \mathbf{W}_N^{(p)} = N \mathbf{I}_N$ , 故(13)式成立。

可是我们不能说,  $\mathbf{Q}_N$ 是对称的, 不过由定义它保持了 $\mathbf{Q}_N \mathbf{Q}_N' = \mathbf{I}_N$ 。这样一来, 由(10)和(11)我们建立起快速 Walsh-Paley 变换(FWPT)法和快速 Walsh-Kaczmarz 变换(FWKT)法。

下面介绍 Paley 矩阵 $\mathbf{W}_N^{(p)}$ 的第二个分解法。事实上, 在上面的基础上, 作了简单变换, 使之比上面方法更适用于计算机计算。

设 $\mathbf{S}_N^{(i)}$ 是任意置换矩阵系, 具有

$$\mathbf{S}_N^{(1)} = \mathbf{P}_N, \quad \mathbf{S}_N^{(i)} \mathbf{S}_N^{(i)'} = \mathbf{I}_N \quad (i=1, 2, \dots, n)$$

由方程(10)得:

$$\begin{aligned} \mathbf{W}_N^{(p)} &= (\mathbf{S}_N^{(1)} \mathbf{M}_N^{(h,1)} \mathbf{S}_N^{(2)}) (\mathbf{S}_N^{(2)} \mathbf{M}_N^{(h,2)} \mathbf{S}_N^{(3)}) \dots (\mathbf{S}_N^{(n)} \mathbf{M}_N^{(h,n)}) \\ &= \mathbf{M}_N^{(p,1)} \mathbf{M}_N^{(p,2)} \dots \mathbf{M}_N^{(p,n)} \end{aligned}$$

令

$$\mathbf{S}_N^{(i)} = \mathbf{P}_{2^{n+1-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}} \quad (i=1, 2, \dots, n)$$

这里 $\mathbf{P}_{2^{n+1-i}}$ 由(12)确定,  $\mathbf{I}_{2^{i-1}}$ 是 $2^{i-1}$ 阶单位矩阵。

由(6)和(7)有

$$\mathbf{M}_N^{(p,i)} = (\mathbf{P}_{2^{n+1-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}}) (\mathbf{I}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}}) (\mathbf{P}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^i})' \quad (14)$$

因为 $(\mathbf{P}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^i})' = \mathbf{P}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^i}$ , 且利用关系:

$$(\mathbf{A}_m \otimes \mathbf{B}_n) (\mathbf{C}_m \otimes \mathbf{D}_n) = \mathbf{A}_m \mathbf{C}_m \otimes \mathbf{B}_n \mathbf{D}_n$$

式中 $\mathbf{A}_m, \mathbf{C}_m; \mathbf{B}_n, \mathbf{D}_n$ 分别是 $m$ 和 $n$ 阶方阵, 那么

$$\begin{aligned} & (\mathbf{I}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}}) (\mathbf{P}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^i})' \\ &= [\mathbf{I}_{2^{n-i}} \otimes (\mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}})] [\mathbf{P}_{2^{n-i}} \otimes \mathbf{I}_{2^i}] \\ &= (\mathbf{I}_{2^{n-i}} \mathbf{P}_{2^{n-i}}) \otimes ((\mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}}) \mathbf{I}_{2^i}) \\ &= \mathbf{I}_{2^{n-i}} \mathbf{P}_{2^{n-i}} \otimes (\mathbf{H}_2 \otimes \mathbf{I}_{2^{i-1}}) \end{aligned}$$

把上式代入(14)得:

$$\begin{aligned} M_N^{(p,i)} &= (P_{2^{n+1-i}} \otimes I_{2^{i-1}})(P_{2^{n-i}} \otimes H_2 \otimes I_{2^{i-1}}) \\ &= P_{2^{n+1-i}}'(P_{2^{n-i}} \otimes H_2) \otimes (I_{2^{i-1}} I_{2^{i-1}}) \\ &= [P_{2^{n+1-i}}(P_{2^{n-i}} \otimes H_2)] \otimes I_{2^{i-1}} \quad (i=1,2,\dots,n) \end{aligned}$$

如果令  $S_N^{(i)} = I_{2^{i-1}} \otimes P_{2^{n+1-i}} \quad (i=1,2,\dots,n)$ , 那么, 可得到另一个相类似的结

论:

$$\underline{M}_N^{(p,i)} = I_{2^{i-1}} \otimes (P_{2^{n+1-i}}(H_2 \otimes P_{2^{n-i}})) \quad (i=1,2,\dots,n)$$

用同样方法, 把 Kaczmarz 矩阵  $W_N^{(K)}$  分解成  $n$  个同阶矩阵的乘积, 这里令

$$S_N^{(i)} = I_{2^{n+1-i}} \otimes P_{2^{i-1}}$$

式中  $P_{2^{i-1}}$  由(12)所确定。最后的矩阵因子:

$$M_N^{(K,i)} = I_{2^{n-i}} \otimes [(H_2 \otimes P_{2^{i-1}})P_{2^i}']$$

上述的讨论说明了 FWT 算法是多样性, 具体算法最好配合计算机完成, 所有算法具有相同的算术运算次数, 一个 FWT 的结构, 在一般计算机上不依赖于编制程序的窍门, 而是仅仅与比较存贮的数量要求有关。根据 FFT 理论, (6) 的方法, 不要求存贮的辅助设备, 能够妥当的完成。而(10)和(11)的方法是不允许进位计算。因此, 要求附加  $N=2^n$  存贮单元系统。

在信号处理中, 为了应用计算机技术, 采用 FWT 的算法是比较好的。

## 2. 矩阵的分块法

首先研究 Hadamard 顺序的 FWT 法

设

$$W_N^{(h)} = H_N = \begin{bmatrix} H_{2^{n-1}} & H_{2^{n-1}} \\ H_{2^{n-1}} & -H_{2^{n-1}} \end{bmatrix} \quad (15)$$

由(1)得:

$$\begin{pmatrix} Y_h(0) \\ \vdots \\ Y_h(2^{n-1}-1) \\ \cdots \\ Y_h(2^{n-1}) \\ \vdots \\ Y_h(N-1) \end{pmatrix} = \frac{H_N}{N} \begin{pmatrix} X(0) \\ \vdots \\ X(2^{n-1}-1) \\ \cdots \\ X(2^{n-1}) \\ \vdots \\ X(N-1) \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{N} \begin{pmatrix} \mathbf{H}_{2^{n-1}} & \mathbf{H}_{2^{n-1}} \\ \mathbf{H}_{2^{n-1}} & -\mathbf{H}_{2^{n-1}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X(0) \\ \vdots \\ X(2^{n-1}-1) \\ \hline X(2^{n-1}) \\ \vdots \\ X(N-1) \end{pmatrix}$$

因此, 有

$$\begin{pmatrix} Y_h(0) \\ \vdots \\ Y_h(2^{n-1}-1) \end{pmatrix} = \frac{\mathbf{H}_{2^{n-1}}}{N} \begin{pmatrix} X_1(0) \\ X_1(1) \\ \vdots \\ X_1(2^{n-1}-1) \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} Y_h(2^{n-1}) \\ \vdots \\ Y_h(N-1) \end{pmatrix} = \frac{\mathbf{H}_{2^{n-1}}}{N} \begin{pmatrix} X_1(2^{n-1}) \\ \vdots \\ X_1(N-1) \end{pmatrix}$$

这里

$$X_1(l) = X(l) + X(l+2^{n-1}) \quad (l=0, 1, \dots, 2^{n-1}-1)$$

$$X_1(l) = X(l-2^{n-1}) - X(l) \quad (l=2^{n-1}, 2^{n-1}+1, \dots, N-1)$$

利用(15)继续递推, 最后可得一般形式的结果:

$$X_k(l) = X_{k-1}(l) + X_{k-1}(l+2^{n-k}) \quad (l=i \cdot 2^{n-k}, \dots, (i+1)2^{n-k}-1 < 2^n-1)$$

$$X_k(l) = X_{k-1}(l-2^{n-k}) - X_{k-1}(l) \quad (l=(i+1)2^{n-k}, \dots, (i+2)2^{n-k}-1 \leq 2^n-1)$$

其中  $i=0, 2, \dots, 2(k-1)$ ,  $2k, k=1, 2, \dots, n$ . 同时, 规定  $X_0(\cdot) = X(\cdot)$ .

其次研究 Paley 顺序的 FWT 法。

由线性代数知识, 对于矩阵  $\mathbf{W}_N^{(h)}$ , 必存在一个非奇异初等矩阵  $\mathbf{R}_N$  或  $\mathbf{P}_N$ , 使

$$\mathbf{W}_N^{(p)} = \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{R}_N, \quad \mathbf{W}_N^{(p)} = \mathbf{P}_N \mathbf{W}_N^{(h)} \quad (16)$$

由(12)知

$$R_{kj} X(j) = X(\langle k \rangle)$$

从而

$$\mathbf{R}_N \mathbf{X}(n) = \mathbf{X}(\langle n \rangle)$$

记  $\hat{\mathbf{X}}(n) = \mathbf{X}(\langle n \rangle)$ , 其中  $\langle n \rangle$  表示  $n$  的二进制顺序的逆顺序排列。

把(16)的左边等式代入(1)得:

$$N \mathbf{Y}_p(n) = \mathbf{W}_N^{(p)} \mathbf{X}(n) = \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{R}_N \mathbf{X}(n) = \mathbf{W}_N^{(h)} \hat{\mathbf{X}}(n) \quad (17)$$

从(17)我们看到, 二进制顺序的 FWT 法与 Kronecker 顺序的 FWT 法是相类似地, 只是在 Kronecker 顺序的 FWT 中的  $\mathbf{X}(n)$  换成  $\hat{\mathbf{X}}(n)$ 。其它步骤完全一样。

最后研究 Kaczmarz 顺序的 FWT 法。

由线性代数的知识: 如果对于  $\mathbf{W}_N^{(h)}$  的行和列施以若干次初等变换而得到  $\mathbf{W}_N^{(k)}$ , 则必有非奇异矩阵  $\mathbf{P}_N$  和  $\mathbf{R}_N$  存在, 使

$$\mathbf{W}_N^{(k)} = \mathbf{P}_N \mathbf{W}_N^{(h)} \mathbf{R}_N$$

即

$$\mathbf{W}_N^{(k)} = \mathbf{P}_N \mathbf{W}_N^{(p)}$$

从而得 Kaczmarz 顺序的 FWT

$$NY_K(n) = P_N W_N^{(h)} R_N X(n) = P_N W_N^{(h)} \hat{X}(n)$$

或

$$NY_K(n) = P_N W_N^{(p)} X(n)$$

## 二、二维序列的 FWT 法

给定  $N_1 \times N_2$  矩阵

$$X(n_2, n_1) = \begin{pmatrix} X(0,0) & \cdots & X(0, N_1-1) \\ X(1,0) & \cdots & X(1, N_1-1) \\ \cdots & & \cdots \\ X(N_2-1,0) & \cdots & X(N_2-1, N_1-1) \end{pmatrix}$$

其中  $N_1 = 2^{n_1}$ ,  $N_2 = 2^{n_2}$ ,  $n_1, n_2$  均为非负整数。

二维 Walsh 变换定义为:

$$Y(n_2, n_1) = \frac{1}{N_2 N_1} W_{N_2}(n_2) X(n_2, n_1) W_{N_1}(n_1) \quad (18)$$

其逆变换定义为

$$X(n_2, n_1) = W_{N_2}(n_2) Y(n_2, n_1) W_{N_1}(n_1) \quad (19)$$

其中

$$W_{N_2}(n_2) = \begin{pmatrix} Wal(0,0) & Wal(0,1) & \cdots & Wal(0, N_2-1) \\ Wal(1,0) & Wal(1,1) & \cdots & Wal(1, N_2-1) \\ \cdots & & \cdots & \\ Wal(N_2-1,0) & Wal(N_2-1,1) & \cdots & Wal(N_2-1, N_2-1) \end{pmatrix} \quad (20)$$

而  $W_{N_1}(n_1)$  与上矩阵相同, 只是把上矩阵中  $N_2$  换成  $N_1$  而已。

下面讨论它的快速变换法:

在(18)中, 记

$$Y_*(n_2, q) = \frac{1}{N_2} W_{N_2}(n_2) X(n_2, q) \quad (21)$$

其中  $Y_*(n_2, q) = [Y_*(0, q) \cdots Y_*(N_2-1, q)]$ ,  $X'(n_2, q) = [X(0, q) X(1, q) \cdots X(N_2-1, q)]$ ,  $q=0, 1, \cdots, N_1-1$ ,  $W_{N_2}(n_2)$  由(20)表示。

从而(18)可改写成:

$$Y(n_2, n_1) = \frac{1}{N_1} Y_*(n_2, q) W_{N_1}(n_1) \quad (22)$$

其中  $W_{N_1}(n_1)$  是将(20)式中  $N_2, n_2$  分别换成  $N_1, n_1$ .  $Y(n_2, n_1) = [Y(k, q)]$ ,  $k=0, 1, \cdots, N_2-1, q=0, 1, \cdots, N_1-1$ .

上面的变换运算, 说明二维变换或逆变换可以利用两次一维 FWT 来计算。第一次是关于  $X(p, q)$  的  $N_1$  个列的每一个列进行 FWT。由(21)获得。第二次是在子序列

$\{Y_*(k, q)\}$  的  $N_2$  个行的每一个行进行 FWT, 这个由(22)得到。

上述的运算, 总共要进行  $N_1 N_2$  个 FWT。如果直接进行计算, 那么要进行  $N_2 N_1 (N_2 - 1) + N_1 N_2 (N_1 - 1)$  次加法和减法。如果用快速算法, 那么, 二维 FWT 只要进行  $N_1 N_2 (\log_2 N_1 + \log_2 N_2) = N_1 N_2 \log_2 N_1 N_2$  次加法和减法。

如果  $N_1 = N_2 = N$ , 那么, (18)和(19)变成:

$$\mathbf{Y}(n, n) = \frac{1}{N^2} \mathbf{W}_N(n) \mathbf{X}(n, n) \mathbf{W}_N(n)$$

和

$$\mathbf{X}(n, n) = \mathbf{W}_N(n) \mathbf{Y}(n, n) \mathbf{W}_N(n)$$

例 设  $n=3, N=8$ , 二维数据组序列为

$$\mathbf{X}(3, 3) = \begin{pmatrix} X(0,0) & X(0,1) & \cdots & X(0,7) \\ X(1,0) & X(1,1) & \cdots & X(1,7) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ X(7,0) & X(7,1) & \cdots & X(7,7) \end{pmatrix}$$

求二维 Kronecker 顺序的  $\text{FWT}\mathbf{Y}(3, 3)$ 。

解 由(21)得:

$$\mathbf{Y}_1(3, q) = \frac{1}{8} \mathbf{H}_8 \mathbf{X}(3, q), \quad q=0, 1, \cdots, 7 \quad (23)$$

其中  $\mathbf{H}_8$  表示  $8 \times 8$  Hadamard 矩阵, 表示为:

$$\mathbf{H}_8 = \begin{bmatrix} \mathbf{H}_4 & \mathbf{H}_4 \\ \mathbf{H}_4 & -\mathbf{H}_4 \end{bmatrix}$$

根据(21)用 FWT 法求得变换:

$$\mathbf{Y}_1(k, q) = \frac{1}{8} \mathbf{H}_8 \mathbf{X}(k, q) \quad (k=0, 1, \cdots, 7)$$

上等式可分解成:

$$\mathbf{Y}_1(l, q) = \frac{1}{8} \mathbf{H}_4 \mathbf{X}_1(l, q) \quad (l=0, 1, 2, 3)$$

$$\mathbf{Y}_1(m, q) = \frac{1}{8} \mathbf{H}_4 \mathbf{X}_1(m, q) \quad (m=4, 5, 6, 7)$$

其中  $\mathbf{X}_1(k, q)$  的元素  $X_1(k, q)$  和  $\mathbf{X}(k, q)$  的元素  $X(k, q)$  有如下的关系:

$$\left. \begin{aligned} X_1(l, q) &= X(l, q) + X(l+4, q) \quad (l=0, 1, 2, 3) \\ X_1(l, q) &= X(l-4, q) - X(l, q) \quad (l=4, 5, 6, 7) \end{aligned} \right\} \quad (24)$$

这里  $q=0, 1, \cdots, 7$ , 进一步计算有

$$\left. \begin{aligned} X_2(l, q) &= X_1(l, q) + X_1(l+2, q) \quad (l=0, 1, 4, 5) \\ X_2(l, q) &= X_1(l-2, q) - X_1(l, q) \quad (l=2, 3, 6, 7) \end{aligned} \right\} \quad (25)$$

从而

$$\left. \begin{aligned} 8Y_1(l, q) &= X_2(l, q) + X_2(l+1, q) \quad (l=0, 2, 4, 6) \\ 8Y_1(l, q) &= X_2(l-1, q) - X_2(l, q) \quad (l=1, 3, 5, 7) \end{aligned} \right\} \quad (26)$$



这里  $q=0,1,\dots,7$ .

由(24),(25)和(26)可得:

$$8Y_1(k,q) = \sum_{i=0}^7 (-1)^{\sum_{r=0}^2 \left[ \frac{i}{2^{k_r}} \right]} X(i,q) \quad (27)$$

这里假定  $k = \sum_{r=0}^2 2^{k_r}$ , “ $\sum_{r=0}^2$ ”表示部分项之和, 如 $k=5$ 时,  $k=2^{k_0}+2^{k_2}$ , 而 $k_0=0, k_1=1, k_2=2$ . 在(27)式中, “ $\sum$ ”表示在 $k$ 的表达式中, 关于 $k_r$ 那些项之和;  $[x]$ 表示不超过 $x$ 的最大整数; 如果 $k=0$ , 那么, 令 $[\cdot] \equiv 0$ ;  $q=0,1,\dots,7$ .

在一般情况下, 设  $k = \sum_{r=0}^{t-1} 2^{k_r}$ , “ $\sum$ ”表示关于 $k_r$ 的部分项之和, 且  $0=k_0 < k_1 < k_2 < \dots < k_{t-1} = n-1$ ,  $k_r (r=0,1,\dots,t-1)$ 是整数;  $t > 0$  整数, 那么,

$$NY_1(k,q) = \sum_{i=0}^{N-1} (-1)^{\sum_{r=0}^{t-1} \left[ \frac{i}{2^{k_r}} \right]} X(i,q)$$

这里“ $\sum$ ”表示 $k$ 的表达式中, 关于 $k_r$ 那些项之和;  $[x]$ 表示不超过 $x$ 的最大整数。

根据(22)有

$$Y(3,3) = \frac{1}{8} F_1(3,3) H_8$$

上等式可分解为:

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} Y(0,0) \cdots Y(0,3) \\ \cdots \cdots \\ Y(3,0) \cdots Y(3,3) \end{pmatrix} &= \frac{1}{8} \begin{pmatrix} Y_2(0,0) \cdots Y_2(0,3) \\ \cdots \cdots \\ Y_2(3,0) \cdots Y_2(3,3) \end{pmatrix} H_4 \\ \begin{pmatrix} Y(4,0) \cdots Y(4,3) \\ \cdots \cdots \\ Y(7,0) \cdots Y(7,3) \end{pmatrix} &= \frac{1}{8} \begin{pmatrix} Y_2(4,0) \cdots Y_2(4,3) \\ \cdots \cdots \\ Y_2(7,0) \cdots Y_2(7,3) \end{pmatrix} H_4 \\ \begin{pmatrix} Y(0,4) \cdots Y(0,7) \\ \cdots \cdots \\ Y(3,4) \cdots Y(3,7) \end{pmatrix} &= \frac{1}{8} \begin{pmatrix} Y_2(0,4) \cdots Y_2(0,7) \\ \cdots \cdots \\ Y_2(3,4) \cdots Y_2(3,7) \end{pmatrix} H_4 \\ \begin{pmatrix} Y(4,4) \cdots Y(4,7) \\ \cdots \cdots \\ Y(7,4) \cdots Y(7,7) \end{pmatrix} &= \frac{1}{8} \begin{pmatrix} Y_2(4,4) \cdots Y_2(4,7) \\ \cdots \cdots \\ Y_2(7,4) \cdots Y_2(7,7) \end{pmatrix} H_4 \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned} Y_2(l,m) &= Y_1(l,m) + Y_1(l,m+4) \quad (m=0,1,2,3) \\ Y_2(l,m) &= Y_1(l,m-4) - Y_1(l,m) \quad (m=4,5,6,7) \end{aligned}$$

这里  $l=0,1,\dots,7$ .

进一步计算得:

$$\left. \begin{aligned} Y_3(l,m) &= Y_2(l,m) + Y_2(l,m+2) \quad (m=0,1,4,5) \\ Y_3(l,m) &= Y_2(l,m-2) - Y_2(l,m) \quad (m=2,3,6,7) \end{aligned} \right\} \quad (28)$$

这里  $l=0,1,\dots,7$ , 从而得:

$$\left. \begin{aligned} 8Y(l,m) &= Y_3(l,m) + Y_3(l,m+1) & (m=0,2,4,6) \\ 8Y(l,m) &= Y_3(l,m-1) - Y_3(l,m) & (m=1,3,5,7) \end{aligned} \right\} \quad (29)$$

这里  $l=0,1,2,\dots,7$ .

将(28)代入(29)得:

$$8Y(l,m) = Y_2(l,m) + Y_2(l,m+1) + Y_2(l,m+2) + Y_2(l,m+3) \quad (m=0,4)$$

$$8Y(l,m) = Y_2(l,m-1) - Y_2(l,m) + Y_2(l,m+1) - Y_2(l,m+2) \quad (m=1,5)$$

$$8Y(l,m) = Y_2(l,m-2) + Y_2(l,m-1) - Y_2(l,m) - Y_2(l,m+1) \quad (m=2,6)$$

$$8Y(l,m) = Y_2(l,m-3) - Y_2(l,m-2) - Y_2(l,m-1) + Y_2(l,m) \quad (m=3,7)$$

最后得到结果:

$$8Y(k,m) = \sum_{q=0}^7 (-1)^{\sum_{r=0}^2 \left[ \frac{q}{2^{m_r}} \right]} Y_1(k,q) \quad (30)$$

这里假定  $m = \sum_{r=0}^2 2^{m_r}$ , “ $\sum$ ” 表示关于  $m_r$  的部分项之和。且  $m_0=0, m_1=1, m_2=2$ ;  $[x]$

表示不超过  $x$  的最大整数; 如果  $m=0$ , 那么, 令  $[\cdot] \equiv 0$ ;  $k=0,1,\dots,7$ .

根据(27)和(30)有

$$8^2 Y(k,m) = \sum_{q=0}^7 \sum_{p=0}^7 (-1)^{\sum_{r=0}^2 \left[ \frac{q}{2^{m_r}} \right] + \sum_{r=0}^2 \left[ \frac{p}{2^{k_r}} \right]} X(p,q)$$

这里  $k,m=0,1,\dots,7$ .

在一般情况下, 最后得到

$$N^2 Y(k,m) = \sum_{p=0}^{N-1} \sum_{q=0}^{N-1} (-1)^{\sum_{r=0}^{t-1} \left[ \frac{p}{2^{k_r}} \right] + \sum_{r=0}^{t-1} \left[ \frac{q}{2^{m_r}} \right]} X(p,q)$$

这里的记号如上所述。

我们可用信号流程图说明第一步变换方向和过程, 其中“ $\longrightarrow$ ”表示前一个数乘 1 加到后一个数上, “ $\dashrightarrow$ ”表示前一个数乘 -1 加到后一个数上。

对于第二步运算, 在图中将  $X(p,q)$  ( $p=0,1,\dots,7$ ) 相应地换成  $Y_1(k,m)$  ( $k,m=0,1,\dots,7$ ),  $X_i(p,q)$  ( $p,q=0,1,\dots,7$ ;  $i=1,2$ ) 分别换成  $Y_i(k,m)$  ( $k,m=0,1,\dots,7$ ;  $i=1,2$ ), 最后可得  $Y(k,m)$  ( $k,m=0,1,\dots,7$ ).

由上例可以看到, 利用两次一维的 FWT 法去计算二维 Walsh 变换法时, 只需要进行  $2N^2 \log_2 N$  次运算就能达到结果。

在实际应用中, 可用计算机来完成变换的计算, FWT 程序控制要比 FFT 程序控制容易。

附信号流程图

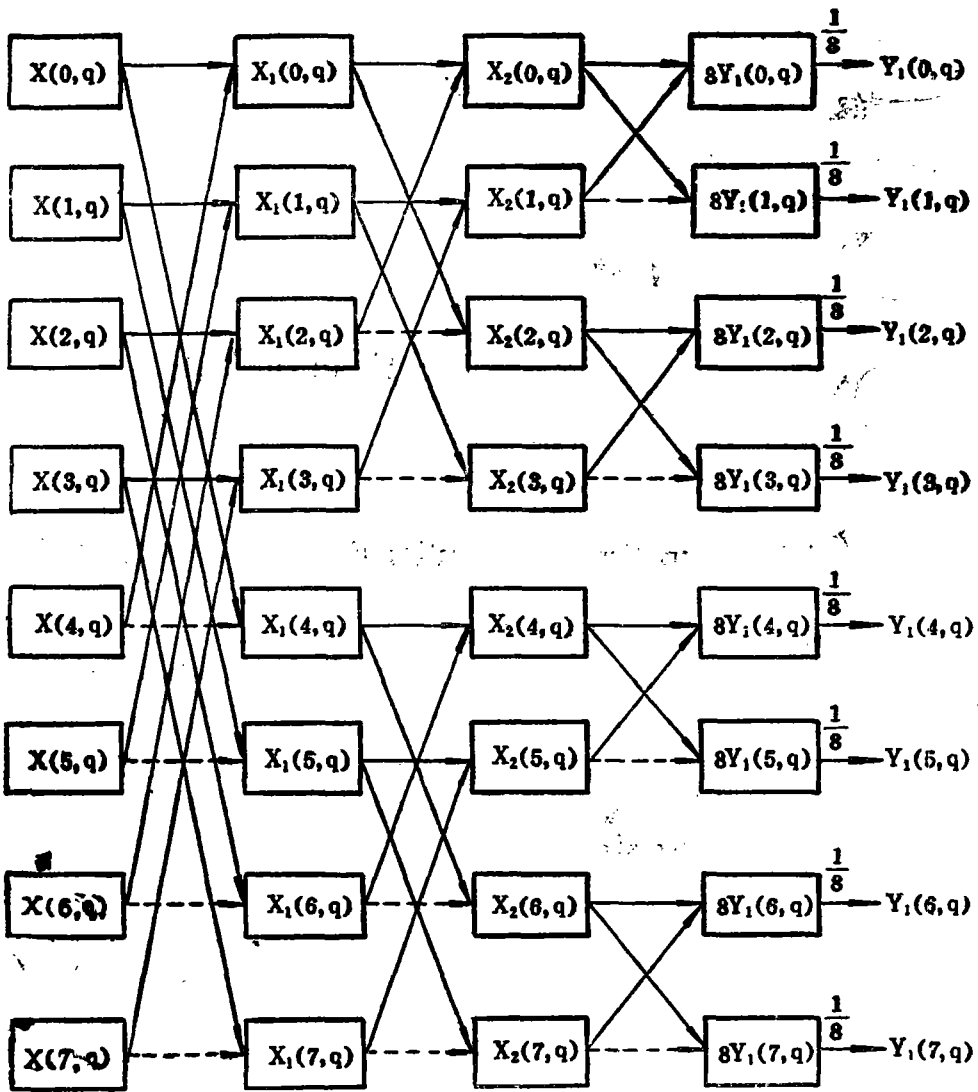


图  $N=8$  时, FWT 的信号流程图

参 考 文 献

- [1] Rushforth, C.K.: Fast Fourier-Hadamard decoding of orthogonal codes. Information and control 15(1969), P.33—37
- [2] Andrews, H.C.; Pratt, W.K.; Caspari, K.: Computer techniques in image processing. Academic press New York/London 1970
- [3] Kremer, H.: Praktische berechnung des spektrums mit der Schnellen Fourier-Transformation, elektronische datenverarbeitung 11 (1969), P.281—284
- [4] Cochran, W.T, et al.: What is the Fast Fourier Transform? Proc,

IEEE 55(1967), P.1664—1674

- [5] Kremer, H.: Representations and mutual relations of the different Systems walsh functions, proceedings Hatfield 1973

## Fast Walsh Transform into Form of Matrix

Tang Guo-xi

### Abstract

A method for systematically constructing Fast Walsh Transform algorithms is given. This method is applicable to binary-ordered Walsh—, Paley—, Sequency-ordered Walsh—Kaczmarz—and Kronecker—ordered Walsh—Hadamard Transformations. Using this method, some FWT algorithms already known from literature can be presented in a novel way by means of certain matrix factorizations. As the transformations are normally done with the aid of a digital computer, it is important to establish effective and time-saving computer algorithms.