FFT 仿真报告

吴彦成

2023年3月13日

1 概述

本次仿真的最终目标是在 matlab 中完成实现一个 64 位的 FFT 的运算的函数。该函数的输入是 1×64 的向量,输出是 1×64 的向量。相较于 DFT 算法,该算法可以将乘法的使用次数从 64^2 降低到 64×8 。

该算法的核心思想是运用原文中的公式 (3):

$$F(k) = \sum_{n=0}^{63} x(n) W_{64}^{nk}$$

$$= \sum_{n_2=0}^{7} W_8^{n_2 k_1} [W_{64}^{n_2 k_2} \sum_{n_1=0}^{7} x(8n_1 + n_2) W_8^{n_1 k_2}]$$

其中,F(k) 是 FFT 输出的 64 位向量的第 k 项,x 是 FFT 输入的 64 位原始数据向量, $W_N=e^{-2\pi i/n}$.

公式 (3) 利用三角函数的周期性,将公式第一行的 64 次运算简化为了第二行的 16 次运算。在后续的操作中,我们会进一步利用此特性将 16 次运算简化到 8 次。

2 进一步化简以及对公式错误的修正

为了实现进一步的化简,我们注意到形如:

$$\sum_{m=0}^{7} x(m) W_8^{mk}$$

的结构多次出现。

在原文公式 (4) 中也对此结构进行了描述,但有一些符号上的错误,具体如下:

$$\alpha(k) = \sum_{m=0}^{7} x(m) W_8^{mk}$$

$$= \left\{ \sum_{m=0}^{7} [x_{RE}(m) \cos(mk\pi/4) + x_{IM}(m) \sin(mk\pi/4)] + j \sum_{m=0}^{7} \sum_{RE} (m) \sin(mk\pi/4) - x_{IM}(m) \cos(mk\pi/4)] \right\}$$
(4)

我们对其修正如下:

$$\begin{split} \alpha(k) &= \sum_{m=0}^{7} x(m) W^{mk} \\ &= \sum_{m=0}^{7} [x_{RE}(m) cos(\frac{mk\pi}{4}) + x_{IM}(m) sin(\frac{mk\pi}{4})] \\ &+ j \sum_{m=0}^{7} [-x_{RE}(m) sin(\frac{mk\pi}{4}) + x_{IM}(m) cos(\frac{mk\pi}{4})] \end{split}$$

利用三角函数的基本性质:

$$\sin(\pi + \phi) = -\sin(\phi)$$
, and $\cos(\pi + \phi) = -\cos(\phi)$ (5)

文中对公式(4)进行了如下的进一步化简:

$$\alpha(k)_{RE} = \sum_{m=0}^{3} [(x_{RE}(m) - x_{RE}(4+m)) \cos(mk\pi/4) + (x_{IM}(m) - x_{IM}(4+m)) \sin(mk\pi/4)]$$

$$\alpha(k)_{IM} = j \sum_{m=0}^{3} [(x_{RE}(m) - x_{RE}(4+m)) \sin(mk\pi/4) - (x_{IM}(m) - x_{IM}(4+m)) \cos(mk\pi/4)]$$
(6)

此番操作是在公式 (4) 错误的基础上再误认为 $cos((4+m)k\pi/4) = -cos(mk\pi/4)$ 对一切的 k 都成立。然而事实上, $cos((4+m)k\pi/4) = cos(mk\pi/4+k\pi) = (-1)^k cos(mk\pi/4)$ 。 我们对公式 (6) 修正如下:

3 仿真的流程 3

$$\alpha(k)_{RE} = \sum_{m=0}^{3} [(x_{RE}(m) + (-1)^k x_{RE}(4+m)) cos(\frac{mk\pi}{4}) + (x_{IM}(m) + (-1)^k x_{IM}(4+m)) sin(\frac{mk\pi}{4})]$$

$$\alpha(k)_{IM} = j \sum_{m=0}^{3} \left[-(x_{RE}(m) + (-1)^k x_{RE}(4+m)) sin(\frac{mk\pi}{4}) + (x_{IM}(m) + (-1)^k x_{IM}(4+m)) cos(\frac{mk\pi}{4}) \right]$$

通过修正后的 α 操作,我们将需要的乘法次数从原来的 8 次缩减到现在的 4 次。

3 仿真的流程

我们注意到在公式(3)中括号内的部分:

$$W_{64}^{n_2k_2} \sum_{n_1=0}^{7} x(8n_1+n_2)W_8^{n_1k_2}$$

只与 n_2 和 k_2 有关,并且当 n_2 和 k_2 遍历 $0 \sim 7$ 时,其也会遍历 64 个值,所以也可以把这一部分看作一个 64 位的中间向量。我们仿真的第一步就是要得到这个中间向量。

得到中间向量的方法其实就是遍历 n_2 和 k_2 ,对每一个确定的 n_2 和 k_2 通过上述公式计算对应的值。当然,对于

$$\sum_{n_1=0}^{7} x(8n_1+n_2)W_8^{n_1k_2}$$

我们可以利用之前讨论过的 α 操作将循环的次数从 8 次降到 4 次。这样一来,我们便顺利地得到了中间向量 y。

下一步我们便可以直接通过中间向量 y 得到最终的结果:

$$F(k) = \sum_{n=0}^{7} W_8^{n_2 k_1} y(8k_2 + n_2)$$

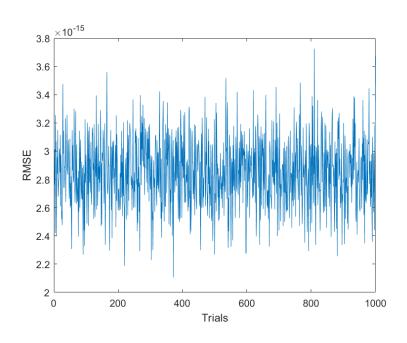
4 误差分析 4

注意到这一部分的和只与 k_1 和 k_2 有关,并且这样的结构同样可以使用 α 操作将循环的次数从 8 次降到 4 次。

至此我们便顺利得到了 FFT 的结果,一个 64 位的向量。

4 误差分析

为了验证仿真的正确性,我们用均方根进行了误差估计。具体的操作是每次生成一组 64 位随机数组成的向量作为函数的输入,将得到的结果与matlab 内置的 FFT 得到的结果进行均方差估计,并重复 1000 次,最终结果如下:



如果将 1000 组 64 位随机向量视为一组 64000 位的数据,其最终的均 方根误差为 2.8628×10^{-15} 。误差在可接受范围之类。

5 总结

本次仿真成功地完成了对原文中除去 LUTs 以外核心算法的论证,为下一步工作奠定了基础。