

浙江大学

本科生课程作业

并行矩阵乘法设计

课程名称： 并行计算与多核编程

姓名： 陈卓

学院： 计算机科学与技术学院

专业： 计算机科学与技术

学号： 3170101214

指导老师： 楼学庆

2020 年 4 月 17 日

1 设计原理

本实验分别采用 Cannon 算法和 DNS 算法实现 4×4 矩阵乘法。

1.1 Cannon 算法

对于 $N \times N$ 矩阵乘法 $A \times B$ ，本实验 Cannon 算法采用**二维网孔结构**。步骤如下：

- i) A_{ij} 向左循环移动 i 步； B_{ij} 向上循环移动 j 步¹；各结点清零；
- ii) 各结点做乘法运算并累加；
- iii) A_{ij} 向左循环移动 1 步； B_{ij} 向上循环移动 1 步；
- iv) 重复 $N - 1$ 次。

1.2 DNS 算法

2 设计思路与实现

2.1 Cannon 算法

根据 1.1 中的描述，本实验将 4×4 矩阵分块为 16 个结点，每个结点处理两个数的乘法运算。

2.1.1 cannon_unit 模块

首先设计出表达每个结点的 cannon_unit 模块。

```
1 module cannon_unit(  
2     input wire clk,  
3     input wire rst,  
4     input wire en,  
5     input wire a_init[7:0],  
6     input wire b_init[7:0],  
7     input wire a_in[7:0],  
8     input wire b_in[7:0],  
9     output wire a_out[7:0],  
10    output wire b_out[7:0],  
11    output reg s[7:0]  
12 );
```

其中 rst , a_init , b_init 用于步骤 i) 的初始化和清零； a_in , b_in , a_out , b_out 用于在二维网孔结构中连接其它结点； s 用于输出； en 用于计算完成后阻断后续计算。

在 cannon_unit 模块中有三个寄存器 a , b , s ，分别用于保存 A, B 矩阵的元素和结果。在每个时钟周期内，寄存器 a , b 接收来自输入 a_in , b_in 的值，同时将二者乘积累加在寄存器 s 中；若 rst 置位，则 s 清零， a , b 接收 a_init , b_init 的值。

¹ $i, j \in [0, N)$

2.1.2 cannon 模块

cannon 模块是一个状态机。根据 Cannon 算法设计 4 个状态，分别是 IDLE, LOAD, CALC, END。状态转移如图 2.1 所示。

```

1 module cannon(
2   input wire clk,
3   input wire rst,
4   input wire A[3:0][3:0][7:0],
5   input wire B[3:0][3:0][7:0],
6   output wire S[3:0][3:0][7:0],
7   output reg finished
8 );

```

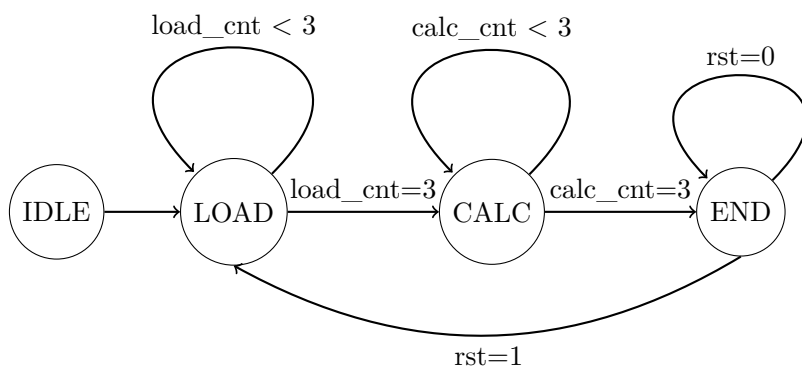


图 2.1: cannon 模块状态图

每个状态的动作如表 2.1 所示。

表 2.1: cannon 模块状态表

状态	描述
IDLE	模块初始化
LOAD	加载 A, B 矩阵, 并初始化各结点
CALC	循环位移计算
END	计算结束

详细代码见 cannon.v。

3 评价

3.1 Cannon 算法

设 k^2 个结点, 记单次传输时间 t_r , 单次计算时间 t_w , 由于步骤 ii) 和 iii) 同时进行, 且通常 $t_r \ll t_w$, 故总时间

$$T = (k - 1)t_r + kt_w$$

此外, 若单个结点中分块矩阵的乘法采用串行算法, 则

$$\begin{aligned} T &= (k - 1)O(1) + kO\left(\left(\frac{n}{k}\right)^3\right) \\ &= O(k) + O\left(\frac{n^3}{k^2}\right) \\ &= O(\sqrt{p}) + O\left(\frac{n^3}{p}\right) \\ &= O\left(\frac{n^3}{p}\right) \end{aligned}$$

在本实验中, 每个结点仅负责一阶矩阵的运算, 故 $T = O(\sqrt{p})$ 。

Cannon 算法的不足之处在于, 数据初始化需要 $k - 1$ 次的循环位移, 在本实验中, 由于规模不大, 可以通过直接在代码中交换输入实现加速, 但在大规模矩阵运算中仍然有这一方面的劣势。

3.2 DNS 算法

4 $N \times N$ 矩阵乘法设计

4.1 Cannon 算法

Cannon 算法是容易推广的——尽管本实验每个结点仅处理两个数的运算, 但在实际使用中可以令每个结点处理两个小矩阵的运算, 即 Cannon 算法描述中的**分块**。然而如此一来, 如何对大矩阵进行分块, 分块方式不同对运算复杂度是否有影响, 就成为应该思考的问题。此外, 本实验使用 verilog 设计 4×4 矩阵乘法, 而对于高阶矩阵乘法, 我们为它不可能设计新的硬件, 应该以小模块为基础, 利用高层的并行算法 (如 MPI) 实现高阶矩阵乘法。

假设已有用 Cannon 算法处理 S 阶矩阵乘法的结点 P 。由于任何 $S' (< S)$ 阶矩阵, 我们可以通过补零的方式用 P 计算。因此对于 $N (> S)$ 阶矩阵, 我们可以将其补成 N' 阶矩阵, 其中

$$N' = \lceil \frac{N}{S} \rceil S = kS$$

此时通过使用 k^2 个 P 结点, 就可以组成更高层的 Cannon 算法 (称为**法一**)。下面与硬件直接实现的 N 阶矩阵乘法 (称为**法二**) 比较。

记循环移动的次数、乘法累加的周期数分别为 r, w 。设法一不同结点之间的带宽是 S 阶矩阵的大小, 则需要 k 个周期初始化移动; 接下来的 $k - 1$ 次循环移动计算中, 每次都需要 P 结点内 S 个周期

初始化，并有 $S - 1$ 次结点内的循环移动计算。则有

$$r_1 = k - 1 + k(2S - 1)$$

$$= 2N' - 1$$

$$w_1 = kS$$

$$= N'$$

$$r_2 = 2N - 1$$

$$w_2 = N$$

从以上可以看出，使用法一所带来的性能损失仅为 $O(S)$ ，因此我们可以使用法一扩展 Cannon 算法。

4.2 DNS 算法