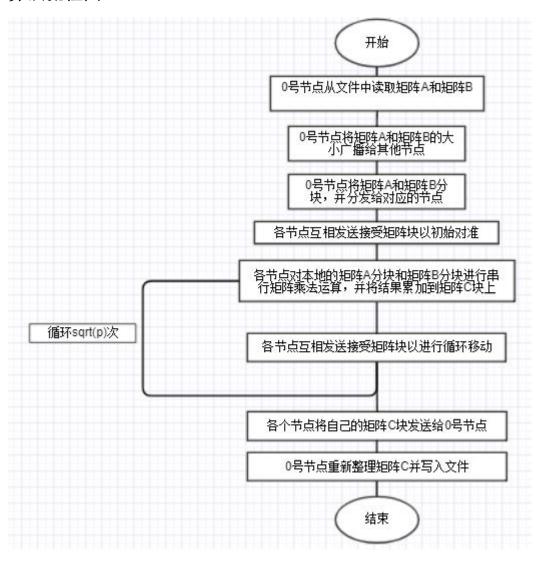
### 算法简介

将矩阵 A 和 B 分成 p 个方块  $A_{i,j}$  和  $B_{i,j}$  ( $0 \le i,j \le \sqrt{p}-1$ ), 每块大小为 $(n/\sqrt{p}) \times (n/\sqrt{p})$ ,并将它们分配给 $\sqrt{p} \times \sqrt{p}$ 个处理器 $(P_{0,0},P_{0,1},\cdots,P_{\sqrt{p}-1,\sqrt{p}-1})$ )。 开始时处理器  $P_{i,j}$  存放有块  $A_{i,j}$  和块  $B_{i,j}$  ,并负责 计算块  $C_{i,j}$  ,然后算法开始执行:

- ① 将央  $\mathbf{A}_{i,j}(0 \leq i,j < \sqrt{p})$ 向左循环移动 i 步; 将央  $\mathbf{B}_{i,j}(0 \leq i,j < \sqrt{p})$ 向上循环移动 j 步;
- ② P<sub>i,j</sub>执行乘 加运算;
  然后,将块 A<sub>i,j</sub>(0≤i,j<√p)向左循环移动1步;</li>
  将块 B<sub>i,j</sub>(0≤i,j<√p)向上循环移动1步;</li>
- ③ 重复第②步,在 $P_{i,j}$ 中共执行 $\sqrt{p}$ 次乘 加运算和 $\sqrt{p}$ 次块 $A_{i,j}$ 和 $B_{i,j}$ 的循环 单步移位。

#### 算法流程图



# 算法设计方法和模式

任务划分:

根据矩阵乘法公式中的累加计算的可分离性,将参与计算的两个矩阵分解成 p 个小矩阵块(共有 p 个计算节点),每个节点只进行局部的小矩阵乘法,最终计算结束后将局部的小结果矩阵发送回 Master 节点。

$$c_{12} = \sum_{k=0}^{n-1} a_{1k} b_{k2} = a_{10} b_{02} + a_{11} b_{12} + a_{12} b_{22} + \boxed{a_{13} b_{32}}$$

通讯分析:

由于算法在下发任务和收集结果的时候采用了主从模式,所以使用了 Master-Worker 的全局通讯,该部分通讯由于发送方只有一个 0 号线程,所以无法并行执行,只能串行执行。同时,在迭代进行小矩阵运算时,各计算节点之间也需要交换矩阵,进行了结构化通讯。该部分通讯由于通讯的局部特性,可以并行执行,能够提高效率。

任务组合:

每个节点负责一个小矩阵的串行计算,同时负责小矩阵之间的通讯传递。

处理器映射:

由于任务的划分个数等于处理器个数,所以在组合任务的同时完成了处理器映射。

Cannon 算法采用了主从模式的同时也采用了分而治之的模式。一方面,0号线程作为 Master,负责矩阵 A 和矩阵 B 以及矩阵 C 的 I/O,也负责小矩阵的分发和结果的聚集。而其他节点作为 Worker 进行本地的小矩阵串行乘法计算。另一方面,Cannon 算法将两个大矩阵的乘法运算分解为若干各小矩阵的乘法运算,最终计算结束后,将计算结果聚集回来,也采用了分而治之的思想。cannon 算法不仅实现了矩阵乘法运算的并行化,也减少了分块矩阵乘法的局部存储量,节省了节点的内存开销。

## 算法复杂度

设计算的是一个 n\*n 的矩阵乘一个 n\*n 的矩阵,共有 p 个节点,那么 Cannon 算法的时间复杂度计算如下:

矩阵乘加的时间由于采用了并行化,所以所需时间为:

$$\frac{n^3}{p}$$

若不考虑节点延迟时间,设节点之间通讯的启动时间为 $t_i$ ,传输每个数字的时间为 $t_w$ ,则在两个节点间传输一个子矩阵的时间是:

$$t_i + \frac{n^2 t_w}{p}$$

所以节点之间传输子矩阵所需的时间为:

$$2\sqrt{p}(t_i + \frac{n^2t_w}{p})$$

综上, cannon 算法总的所需时间为:

$$\frac{n^3}{p} + 2\sqrt{p} \left(t_i + \frac{n^2 t_w}{p}\right)$$

算法的时间复杂度为:

$$O(\frac{n^3}{p})$$

cannon 算法中每个节点(除 0 号 Master 节点外)只需要 3 个小矩阵块大小的内存空间,相

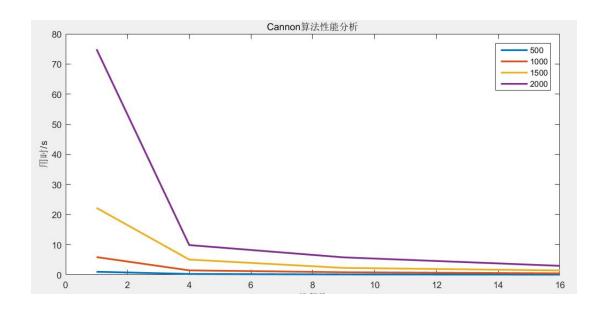
$$\frac{3n^2}{n}p = 3n^2$$

 $\frac{3 {\rm n}^2}{p} {\rm p} = 3 n^2$  比较条带分割的矩阵并行乘法,大大降低了其空间复杂度,共需内存大小  $\frac{1}{p}$  因此,算法的空间复杂度为。

$$O(n^2)$$

## 算法性能分析

| 矩阵大小<br>线程数 | 500*500 | 1000*1000 | 1500*1500 | 2000*2000 |
|-------------|---------|-----------|-----------|-----------|
| 1           | 0.99    | 5.87      | 22.21     | 74.90     |
| 4           | 0.27    | 1.46      | 5.05      | 9.86      |
| 9           | 0.11    | 0.83      | 2.28      | 5.78      |
| 16          | 0.05    | 0.47      | 1.43      | 2.97      |

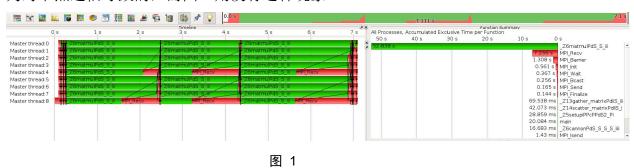


除了线程的个数对算法的性能有影响,线程在不同节点的分布也对算法的性能有影响。

经过实验,发现在同一节点下 9 个线程的效率比 3 个节点下,每个节点 3 个 线程,共 9 个线程的效率要高,通过 Vampir 分析,发现跨节点的线程通信的代 价要远高于本地跨核通信的代价。

这也提醒我们,在设计和运行并行算法时,也与要考虑线程在不同节点之间 和本节点之间通信的代价,尽量在本节点内通信。

下面两幅图是进行 1500\*1500 的矩阵乘法是,都使用 9 个线程进行计算的性能分析。其中图一使用了 3 个节点,每个节点 3 个线程,图二只使用了 1 个节点,共 9 个线程。可以看出 3 个节点中有两个线程进行线程通信时代价很高,这是因为跨节点通信导致的,而图二则没有这种现象。





当矩阵过小时,cannon 算法由于计算时间相比较初始化和通讯代价较小,无法体现出并行算法的优势。

如 11\*10 的矩阵乘 10\*13 的矩阵, 共使用 9 个线程: 并行算法和穿行算法苏勇时间都小于 0.01s, 如下图 3 所示并行算法中大部分计算量都是初始化工作和线程的通讯。

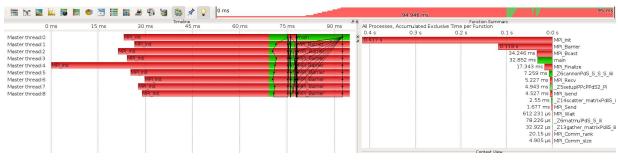


图 3

以 2000\*2000 大小的矩阵和 9 个线程的计算为例(图 4),可以看出,线程出现空闲等待的部分主要包括 0 号 Master 线程分发矩阵和收集结果的步骤,以及每完成一个周期的小矩阵块计算后需要同步再进入下一周期,此期间交换小矩阵块时的通信造成一定程度的空闲等待。

后续可以采用并行读写文件的方式将数据 I/0 也并行化,提高性能。



以下为性能测试的结果数据:

500\*500 500\*500 1thread 1 node

Serial algrithm: multiply a 500x500 with a 500x500, use 0.99(s)

500\*500 500\*500 4thread 1 node

Cannon algrithm: multiply a 500x500 with a 500x500, use 0.27(s)

500\*500 500\*500 9thread 1 node

# Cannon algrithm: multiply a 500x500 with a 500x500, use 0.11(s)



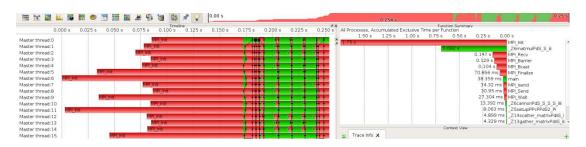
500\*500 500\*500 9thread 3 node

### Cannon algrithm: multiply a 500x500 with a 500x500, use 0.15(s)



500\*500 500\*500 16thread 1 node

### Cannon algrithm: multiply a 500x500 with a 500x500, use 0.05(s)



1000\*1000 1000\*1000 1thread 1 node

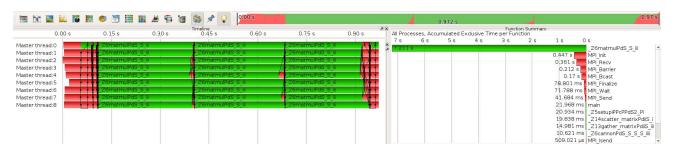
Serial algrithm: multiply a 1000x1000 with a 1000x1000, use 5.87(s)

1000\*1000 1000\*1000 4thread 1 node

Cannon algrithm: multiply a 1000x1000 with a 1000x1000, use 1.46(s)

1000\*1000 1000\*1000 9thread 1 node

Cannon algrithm: multiply a 1000x1000 with a 1000x1000, use 0.83(s)



1000\*1000 1000\*1000 16thread 1 node

Cannon algrithm: multiply a 1000x1000 with a 1000x1000, use 0.47(s)

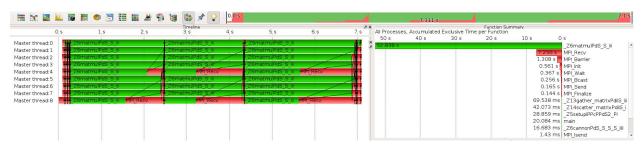


1500\*1500 1500\*1500 1thread 1 node

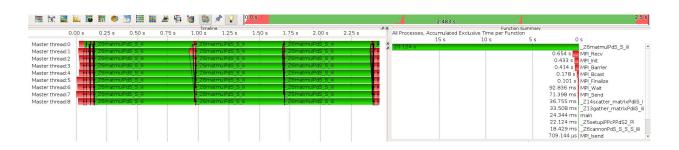
Serial algrithm: multiply a 1500x1500 with a 1500x1500, use 22.21(s

## Cannon algrithm: multiply a 1500x1500 with a 1500x1500, use 6.71(s

1500\*1500 1500\*1500 9thread 3 node



1500\*1500 1500\*1500 9thread 1 node



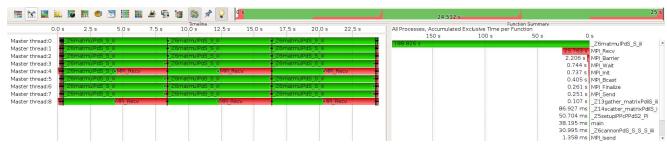
2000\*2000 2000\*2000 1thread 1 node

Serial algrithm: multiply a 2000x2000 with a 2000x2000, use 77.86(s

2000\*2000 2000\*2000 9thread 1 node

Cannon algrithm: multiply a 2000x2000 with a 2000x2000, use 23.88(s

#### 2000\*2000 2000\*2000 9thread 3 node



#### 2000\*2000 2000\*2000 9thread 1 node

