



南開大學

Nankai University

计算机学院

并行程序设计实验报告

体系结构相关实验分析

姓名：刘家骥

学号：2211437

专业：计算机科学与技术

2024 年 3 月 27 日

# 目录

<b>1 实验环境</b>	<b>2</b>
<b>2 实验一：n*n 矩阵与向量内积</b>	<b>2</b>
2.1 算法设计	2
2.1.1 平凡算法	2
2.1.2 cache 优化算法	2
2.2 算法的性能比较和分析	3
2.3 汇编分析	4
<b>3 实验二：n 个数求和</b>	<b>5</b>
3.1 算法设计	5
3.1.1 平凡算法	5
3.1.2 多链路式算法	6
3.1.3 递归算法	6
3.1.4 双重循环算法	7
3.2 算法的性能比较和分析	7
3.3 汇编分析	7

## Abstract

实验一：给定一个  $n \times n$  矩阵，计算每一列与给定向量的内积，考虑两种算法设计思路：逐列访问元素的平凡算法和 cache 优化算法，进行实验对比。

实验二：计算  $n$  个数的和，考虑两种算法设计思路：逐个累加的平凡算法（链式）；适合超标量架构的指令级并行算法（相邻指令无依赖），如最简单的两路链式累加，再如递归算法——两两相加、中间结果再两两相加，依次类推，直至只剩下最终结果。

## 1 实验环境

- CPU: 12th Gen Intel(R)Core(TM)i7-12700H
- 指令集架构: x86 架构
- GPU: NVIDIA GeForce RTX 3060 Laptop GPU GDDR6 @ 6GB (192 bits)
- 内存容量: 16GB
- 操作系统及版本: Windows 11 家庭中文版
- 编译器及版本: GNU GCC Compiler
- 编译选项: Have g++ follow the C++17 GNU C++ language standard(ISO)  
Optimize even more(for speed) [-O2]

## 2 实验一： $n \times n$ 矩阵与向量内积

### 2.1 算法设计

#### 2.1.1 平凡算法

矩阵的每一列依次与向量相乘，逐列访问矩阵元素：一步外层循环（内存循环一次完整执行）计算出一个内积结果。

由于当  $n$  较小时，程序运行速度过快，导致时间测量不精准。所以将代码关键部分循环 times 次，最后算出平均时间，以减小误差。

#### 逐列访问平凡算法

```
1  for (int j=0;j<n;j++)  
2      sum[i]+=b[j][i]*a[j];
```

#### 2.1.2 cache 优化算法

相较于平凡算法，改为逐行访问矩阵元素：一步外层循环计算不出任何一个内积，只是向每个内积累加一个乘法结果。与平凡算法相比，访存模式与行主存储匹配，具有很好空间局部性，令 cache 作用得以发挥。

除算法部分代码外，其余部分与上述代码基本相同，cache 优化算法代码部分如下

## cache 优化算法

```

1      for (int i=0;i<n;i++)//cache 优化算法
2          sum[i]=0.0; //
3      for (int j=0;j<n;j++)
4          for (int i=0;i<n;i++)
5              sum[i]+=b[j][i]*a[j];

```

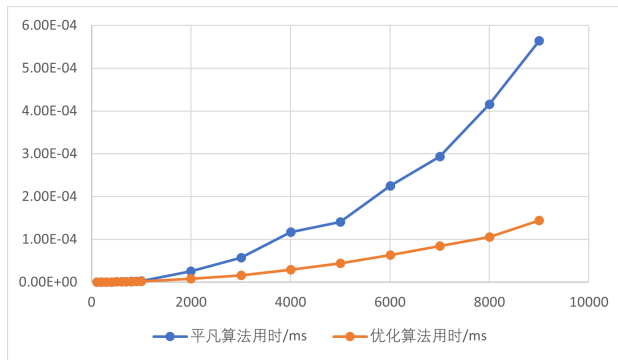
## 2.2 算法的性能比较和分析

通过测量算法核心步骤的运行时间，来比较两种算法的性能，运行时间越短说明算法性能越好

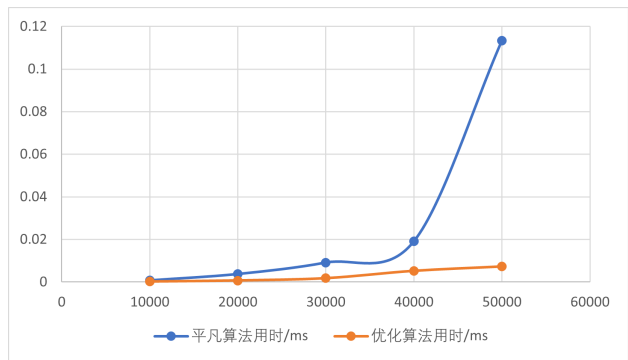
问题规模 n	平凡算法用时/ms	优化算法用时/ms
100	1.93E-08	1.93E-08
200	8.85E-08	7.88E-08
300	1.79E-07	1.71E-07
400	3.85E-07	3.64E-07
500	5.59E-07	4.31E-07
600	7.42E-07	6.49E-07
700	1.08E-06	8.46E-07
800	1.44E-06	1.11E-06
900	1.85E-06	1.39E-06
1000	2.31E-06	1.70E-06
2000	2.51E-05	7.65E-06
3000	5.71E-05	1.61E-05
4000	0.000116531	2.89E-05
5000	0.000140168	4.38E-05
6000	0.000225069	6.32E-05
7000	0.000292939	8.45E-05
8000	0.000415705	0.000105711
9000	0.000564145	0.000143588
10000	0.000731075	0.00017372
20000	0.00372609	0.000685627
30000	0.00910936	0.00176622
40000	0.019055	0.00526996
50000	0.113282	0.00734839

如图2.1所示，通过 excel 画出折线图，我们可以更加直观的看出两种算法运行的时间差异，以及随着问题规模的变化，从两张图我们可以看出，随着问题规模 n 增大，两种算法运行时间差异越来越大。

如图2.2所示，由于时间差异的数量级过大，所以引入优化力度这一参数，其中优化力度 = 平凡算法执行时间/优化算法执行时间，显然优化力度越大，算法优化效果越好，随着问题规模增加，优化力度有明显的增大趋势。



(a) 小规模矩阵内积运算时间对比



(b) 大规模矩阵内积运算时间对比

图 2.1: 不同并行优化算法的执行时间与准确率对比

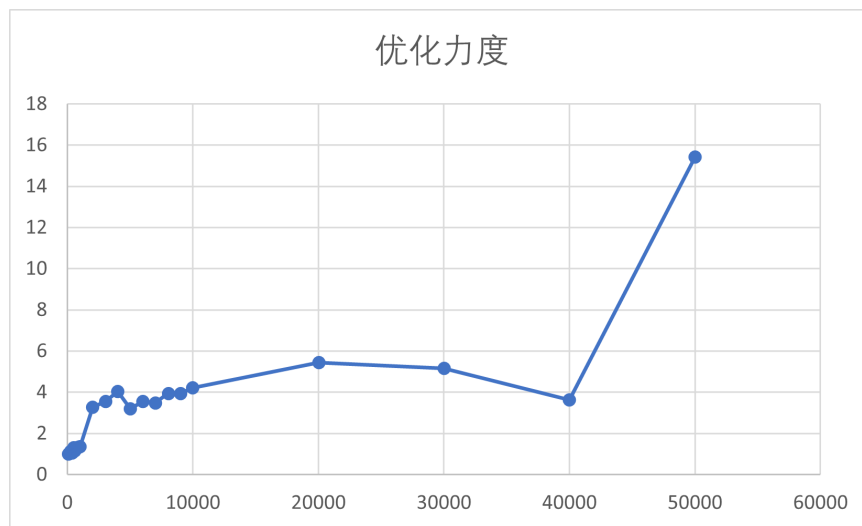


图 2.2: 优化力度

## 2.3 汇编分析

c++ 代码中算法关键部分的汇编代码如下

### 逐列访问平凡算法

```

1 .L23:
2     mov     eax, DWORD PTR [rbp-48]
3     cdqe
4     lea     rdx, [0+rax*4]
5     mov     rax, QWORD PTR [rbp-72]
6     add     rax, rdx
7     mov     ecx, DWORD PTR [rax]
8     mov     eax, DWORD PTR [rbp-44]
9     cdqe
10    lea     rdx, [0+rax*8]
11    mov     rax, QWORD PTR [rbp-56]
12    add     rax, rdx
  
```

```

13      mov     rax, QWORD PTR [rax]
14      mov     edx, DWORD PTR [rbp-48]
15      movsx   rdx, edx
16      sal     rdx, 2
17      add     rax, rdx
18      mov     edx, DWORD PTR [rax]
19      mov     eax, DWORD PTR [rbp-44]
20      cdqe
21      lea     rsi, [0+rax*4]
22      mov     rax, QWORD PTR [rbp-64]
23      add     rax, rsi
24      mov     eax, DWORD PTR [rax]
25      imul    edx, eax
26      mov     eax, DWORD PTR [rbp-48]
27      cdqe
28      lea     rsi, [0+rax*4]
29      mov     rax, QWORD PTR [rbp-72]
30      add     rax, rsi
31      add     edx, ecx
32      mov     DWORD PTR [rax], edx
33      add     DWORD PTR [rbp-48], 1

```

在指令 `mov eax, DWORD PTR [rbp-48]` 和 `mov eax, DWORD PTR [rbp-44]` 中，从内存中加载数据到 `eax` 寄存器。这里的 `[rbp-48]` 和 `[rbp-44]` 分别表示矩阵和向量中的某个元素的内存位置。

矩阵的每一行都是连续存储的，而向量也是连续存储的。这样的数据布局有助于利用缓存的空间局部性，此时相邻的数据项会被同时加载到缓存中。因此，cache 优化代码的数据访问模式是按行访问，能够充分利用缓存的空间局部性，在数据读取上可以节省很多时间。

矩阵 `b` 的每一行和向量 `a` 都是连续存储的。在乘积运算过程中，连续访问矩阵 `b` 的每一行和向量 `a` 的元素，使得它们很可能在同一个缓存行中，从而提高了缓存的利用率，充分利用缓存，加快了运算速度。

## 3 实验二：n 个数求和

### 3.1 算法设计

#### 3.1.1 平凡算法

由于递归算法的问题规模 `n` 均需要为 2 的指数幂，所以在这几种算法的比较中，问题规模 `n` 都取 2 的指数幂，且当 `n` 较小时程序运行过快导致时间难以测量，所以我们从 `n=1024` 开始测试。

#### 平凡算法

```

1      for (n=1024;n<=536870912;n*=2)
2      {
3          int* a=new int[n];
4          for (int i=0;i<n;i++)
5          {
6              a[i]=i;

```

```

7     }
8     long long total_time=0;
9     for(int num=0;num<times;num++)
10    {
11        QueryPerformanceCounter((LARGE_INTEGER *)&head);
12        for(int i=0;i<n;i++)
13        {
14            sum+=a[i];
15        }
16        QueryPerformanceCounter((LARGE_INTEGER *)&tail);
17        total_time+=(tail-head);
18    }
19    cout<< (total_time)/times * 1000.0 / freq<<endl;
20 }

```

### 3.1.2 多链路式算法

按照奇偶索引分成两部分,并分别计算这两部分的和。通过在循环中每次处理两个连续的元素,其中一个为偶数索引处的元素,另一个为奇数索引处的元素,然后将它们分别加到两个变量 sum1 和 sum2 中。

这样能够有效地利用循环,并且将数组元素的访问与加法操作结合在一起,每次迭代都同时处理了两个元素,减少了迭代次数。

#### 多链路式算法

```

1 sum1=0;sum2=0;
2 for(i=0;i<n;i+=2)
3 {
4     sum1+=a[i];
5     sum2+=a[i+1];
6 }
7 sum=sum1+sum2;

```

### 3.1.3 递归算法

通过递归算法,每次递归都将数组的规模减半,直到数组只有一项时停止递归。

#### 递归算法

```

1 function recursion(n)
2 {
3     if(n==1)
4     return;
5     else{
6         for(i=0;i<n/2;i++)
7             a[i]+=a[n-i-1];
8         n=n/2;
9         recursion(n);

```

```

10     }
11 }

```

### 3.1.4 双重循环算法

通过不断地合并相邻的元素, 将数组中的元素逐步减半, 最终  $a[0]$  存储整个数组的和。

#### 双重循环算法

```

1  for (int m=n;m>1;m/=2)
2      for (int i=0;i<m/2;i++)
3          a[i]=a[i*2]+a[i*2+1];

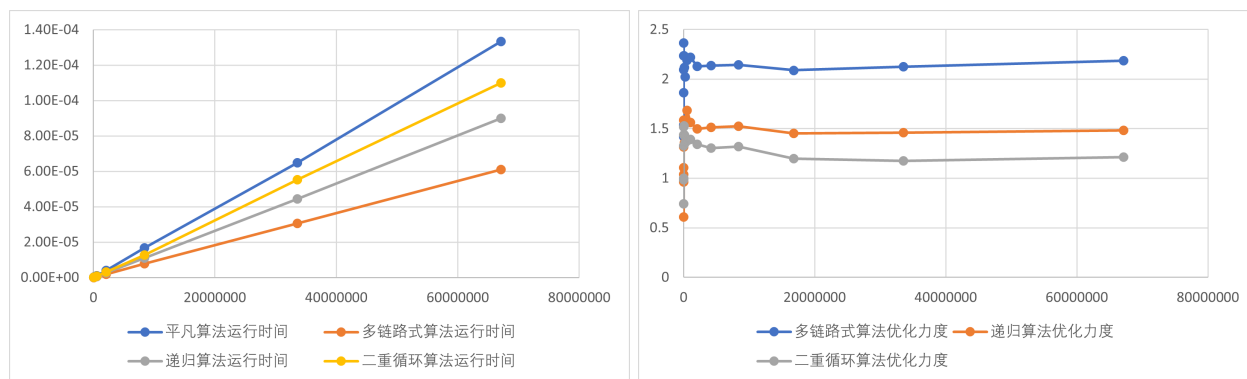
```

## 3.2 算法的性能比较和分析

从问题规模  $n=32768$  开始记录, 得到如表??所示数据, 并绘制折线图, 观察时间变化趋势, 以及各算法运行时间的差异。

问题规模 n	32768	131072	524288	2097152	8388608	33554432	67108864
平凡算法运行时间/ms	6.62E-08	2.69E-07	1.06E-06	4.05E-06	1.68E-05	6.48E-05	0.0001333
多链路式算法运行时间/ms	2.96E-08	1.27E-07	4.85E-07	1.90E-06	7.82E-06	3.05E-05	6.10E-05
递归算法运行时间/ms	4.18E-08	1.98E-07	6.31E-07	2.70E-06	1.10E-05	4.45E-05	8.99E-05
二重循环算法运行时间/ms	4.60E-08	1.87E-07	7.73E-07	3.02E-06	1.27E-05	5.52E-05	0.0001099
多链路式算法优化力度	2.234158	2.11611	2.187485	2.128292	2.143662	2.1260339	2.1844239
递归算法优化力度	1.585196	1.356067	1.682215	1.498416	1.525231	1.4580083	1.4828213
递归算法优化力度	1.438564	1.437637	1.374487	1.340518	1.317925	1.1748833	1.2122681

如图3(a)所示, 三种算法在计算上速度都有所增加, 运行速度最快的算法是多链路式算法, 其次是递归算法, 最后是二重循环算法。从优化力度上来看, 三种算法均随着  $n$  增大而趋于稳定。



(a) 求和各算法运行时间比较

(b) 求和各算法优化力度

图 3.3: 不同算法的性能对比

## 3.3 汇编分析

循环部分涉及到频繁的内存访问。然而, 由于数组  $a$  中的元素存储模式是连续的内存块, 所以访问也是连续的, 利用缓存机制来提高运算速度。缓存机制会将最近访问的内存块保存在高速缓存中, 以



便下一次访问时可以更快地获取数据, 依次提高运算速度。

#### 多链路式算法

```

1  mov     eax, DWORD PTR [rbp-16] ;sum1+=a[i]
2  cdqe
3  lea     rdx, [0+rax*4]
4  mov     rax, QWORD PTR [rbp-32]
5  add     rax, rdx
6  mov     eax, DWORD PTR [rax]
7  add     DWORD PTR [rbp-8], eax
8
9  mov     eax, DWORD PTR [rbp-16] ;sum2+=a[i+1]
10 cdqe
11 add     rax, 1
12 lea     rdx, [0+rax*4]
13 mov     rax, QWORD PTR [rbp-32]
14 add     rax, rdx
15 mov     eax, DWORD PTR [rax]
16 add     DWORD PTR [rbp-12], eax
17 add     DWORD PTR [rbp-16], 2

```

#### 双重循环算法

```

1  mov     eax, DWORD PTR [rbp-16]
2  add     eax, eax
3  cdqe
4  lea     rdx, [0+rax*4]
5  mov     rax, QWORD PTR [rbp-32]
6  add     rax, rdx
7  mov     ecx, DWORD PTR [rax]
8  mov     eax, DWORD PTR [rbp-16]
9  add     eax, eax
10 cdqe
11 add     rax, 1
12 lea     rdx, [0+rax*4]
13 mov     rax, QWORD PTR [rbp-32]
14 add     rax, rdx
15 mov     edx, DWORD PTR [rax]
16 mov     eax, DWORD PTR [rbp-16]
17 cdqe
18 lea     rsi, [0+rax*4]
19 mov     rax, QWORD PTR [rbp-32]
20 add     rax, rsi
21 add     edx, ecx
22 mov     DWORD PTR [rax], edx
23 add     DWORD PTR [rbp-16], 1

```

源代码 github: <https://github.com/RRRRReus/Parallel-Programming/tree/main/实验一>