

《并行计算》上机报告--OpenMP实验

实验环境

一、算法设计与分析

题目

算法设计

题目一

题目二

算法分析

题目一

题目二

二、核心代码

题目一

题目二

三、结果与分析

题目一

题目二

总结

源码

《并行计算》上机报告--OpenMP实验

- 姓名：龚平
- 学号：PB17030808
- 日期：2019-4-22

实验环境

- CPU: Intel i5-8300HQ
- 内存: DDR4 2666Hz 16GB
- 操作系统: Ubuntu 18.10
- 软件平台: gcc (Ubuntu 8.2.0-7ubuntu1) 8.2.0

一、算法设计与分析

题目

1. 用4种不同并行方式的OpenMP实现 π 值的计算。
2. 用OpenMP实现PSRS排序。

算法设计

题目一

针对题目一，相关算法和代码都已给出，并且基本能够运行，但是存在访存模式不佳和计算冗余的问题，所以可以针对相关代码进行一定优化，提升程序性能。

题目二

PSRS算法步骤：

假设有 p 个进程，有 N 条数据需要排序。（ $N = k * p$ ， k 是正整数）

1. 均匀划分：将 N 条数据均匀划分成 p 段，每个进程处理一段数据。
2. 局部排序：各个进程对各自的数据进行排序。
3. 选取样本： p 个进程中，每个进程需要选取出 p 个样本，选取规则为 $\frac{i \times dataLength}{p}$ ，其中 $i=0, 2, \dots, p-1$
4. 样本排序：用一个进程对 p 个进程的共 $p \times p$ 个样本进行排序。
5. 选取主元：一个进程从排好序的样本中抽取 $p - 1$ 个主元。选取方法是 $i \times p$ ， $i = 1, 2, \dots, p - 1$ 。
6. 主元划分： p 个进程的数据按照 $p - 1$ 个主元划分为 p 段。
7. 全局交换：进程 i ($i=0,1,\dots,p-1$) 将第 j ($j=0,1,\dots,p-1$) 段发送给进程 j 。也就是每个进程都要给其它所有进程发送数据段，并且还要从其它所有进程中接收数据段，
8. 归并排序：各个进程对接收到的 p 个数据进行最终排序，然后写入全局变量result中。

算法分析

题目一

对四个代码优化主要为：增加局部变量 `sum_part` 替代 `sum[id]` 进行计算，在并行域快结束时，令 `sum[id] = sum_part`，从而减少内存访问，尽可能利用register和 caches。

题目二

如果注意到一个好的串行排序算法的时间复杂度为 $O(n\log n)$ ，上述PSRS算法的时间复杂度在 $n \geq p^3$ 时，为 $O\left(\frac{n}{p}\log n\right)$ ，其中p为线程数。

这里我们选取的串行排序算法为快速排序，其对随机数列排序效果最好。

二、核心代码

题目一

优化示例

```
1 //增加了sum_part局部变量，提高各个线程的访存性能
2 #pragma omp parallel private(i,x)
3 {
4     double sum_part = 0;
5     int id = omp_get_thread_num();
6     for(i = id; i < STEPS; i+=NUM_THREADS)
7     {
8         x = (i + 0.5) * step;
9         sum_part += 4.0/(1.0 + x * x);
10    }
11    sum[id] = sum_part;
12 }
```

其他三个代码类似优化。

题目二

```
1 //全局变量
2 int datas[1000000000];
3 //main函数初始化操作
4 int length = NUM_DATA / NUM_THREADS;
5
6 if (length == 0)
7     return 0;
8
9 datas_init(datas);
10
11 int regularSamples[NUM_THREADS * NUM_THREADS]; //样本数组
12 int privots[NUM_THREADS - 1]; //选取的主元数组
13 int partStartIndex[NUM_THREADS * NUM_THREADS]; // 主元划分：
    每段开始index
14 int partLength[NUM_THREADS * NUM_THREADS]; //主元划分：每段
    的长度
15 int tt = 0;
16
17 omp_set_num_threads(NUM_THREADS);
18 //程序开始
19 #pragma omp parallel shared(regularSamples, privots)
20 {
21     //step1:均匀划分
22     int id = omp_get_thread_num();
23     int idStart = id * length;
24     int *thread_datas = datas + idStart;
25     //step2: 局部排序
26     qsort(thread_datas, length, sizeof(int), cmp);
27     //step3: 选取样本
28     for (int i = 0; i < NUM_THREADS; i++)
29     {
30         regularSamples[NUM_THREADS * id + i] =
thread_datas[(i * length) / NUM_THREADS];
31     }
32
33 #pragma omp barrier
```

```

34         //step4: 样本排序
35         //step5: 选取主元
36 #pragma omp single
37     {
38         qsort(regularSamples, NUM_THREADS * NUM_THREADS,
39 sizeof(int), cmp);
40         for (int i = 0; i < NUM_THREADS - 1; i++) //选取p-
1个主元
41             privots[i] = regularSamples[(i + 1) *
NUM_THREADS];
42     }
43 #pragma omp barrier
44     //step6: 主元划分
45     int dataIndex = 0;
46     int anotherIdStart = id * NUM_THREADS;
47     for (int i = 0; i < NUM_THREADS - 1; i++)
48     {
49         partStartIndex[i + anotherIdStart] = dataIndex;
50         partLength[i + anotherIdStart] = 0;
51
52         while ((dataIndex < length) &&
(thread_datas[dataIndex] <= privots[i]))
53         {
54             dataIndex++;
55             (partLength[i + anotherIdStart])++;
56         }
57     }
58
59     partStartIndex[NUM_THREADS - 1 + anotherIdStart] =
dataIndex;
60     partLength[NUM_THREADS - 1 + anotherIdStart] = length
- dataIndex;
61
62 #pragma omp barrier
63     //step7: 全局交换
64     int size = 0;
65     for (int i = 0; i < NUM_THREADS; i++)

```

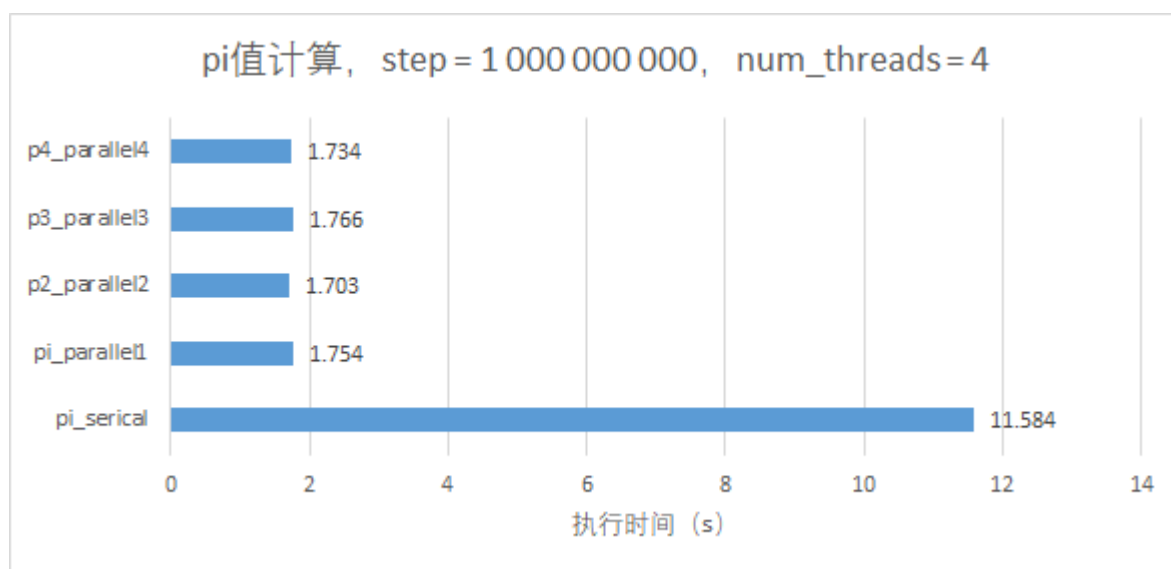
```

66         size += partLength[id + i * NUM_THREADS]; //每个线程
        计算自己所需排序数据的长度
67         int *temp = (int*)malloc(size * sizeof(int));
68         int index;
69         int len;
70         //取每个进程的段数据
71         for (int i = 0, k = 0; i < NUM_THREADS; i++)
72         {
73             index = partStartIndex[id + i * NUM_THREADS] + i *
length;
74             len = partLength[id + i * NUM_THREADS];
75             for (int j = 0; j < len; j++)
76             {
77                 temp[k++] = datas[index + j];
78             }
79         }
80         //step8: 归并排序
81         qsort(temp, size, sizeof(int), cmp);
82         //将结果顺序写入到datas中
83 #pragma omp for ordered schedule(static,1)
84         for (int t = 0; t < omp_get_num_threads(); ++t)
85         {
86 #pragma omp ordered
87             {
88                 for (int i = 0; i < size; i++)
89                     datas[tt++] = temp[i];
90             }
91         }
92     }
93     //结果检测
94     if (datas_check(datas))
95         printf("YOU ARE RIGHT\n");
96     else
97         printf("SOMETHINE WRONG\n");

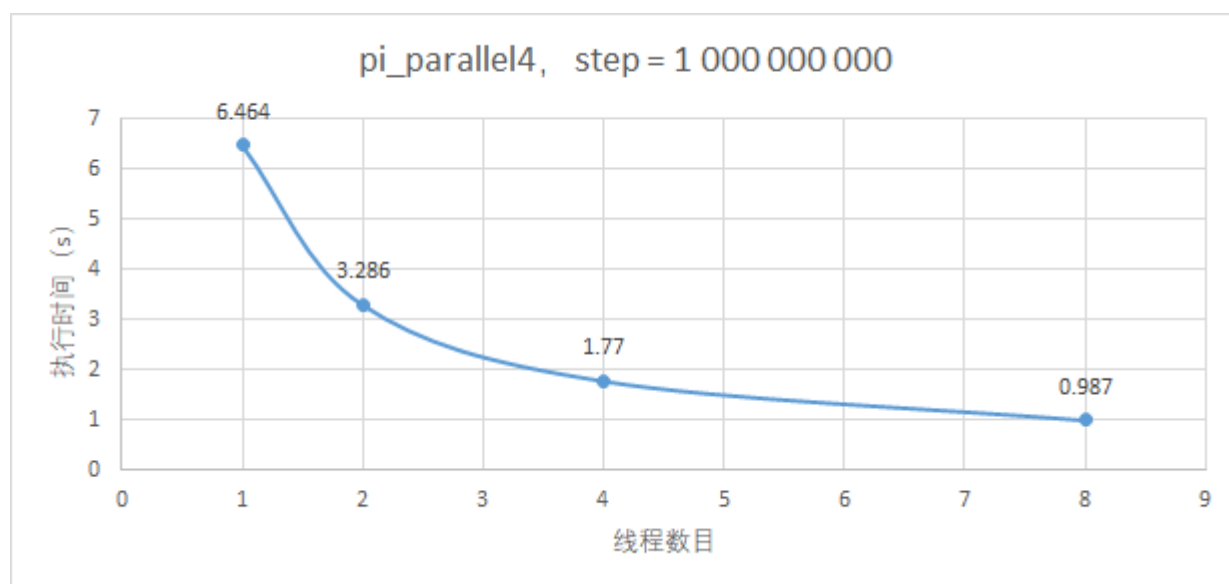
```

三、结果与分析

题目一



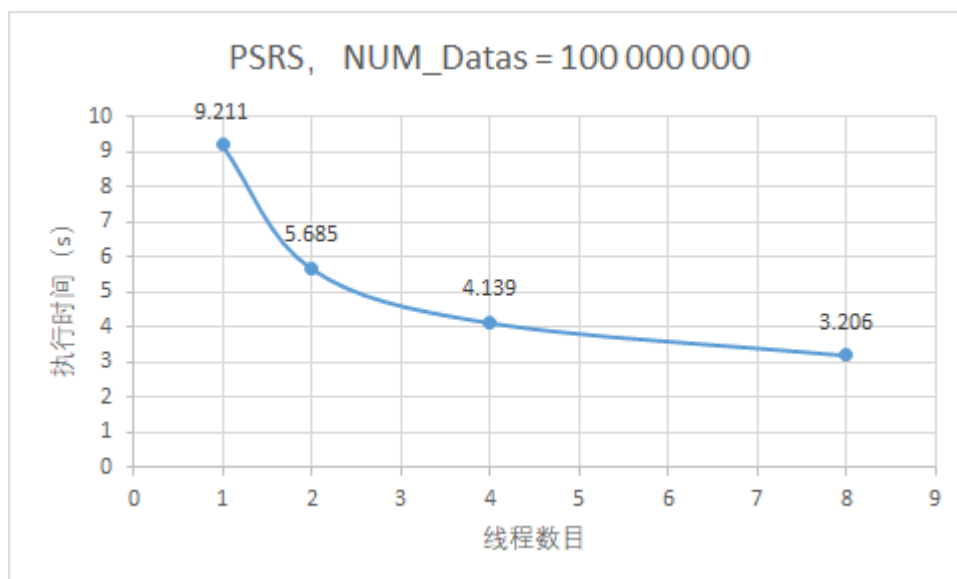
这里我们可以看出四种pi值的计算方式第二种效果最好，但是总体差距不大。另外，这里看似四种并行方式计算相比串行实现了超线性加速，但是需要指出的是，串行代码未进行彻底的优化。在这种情况下，比较结果是不可靠的。



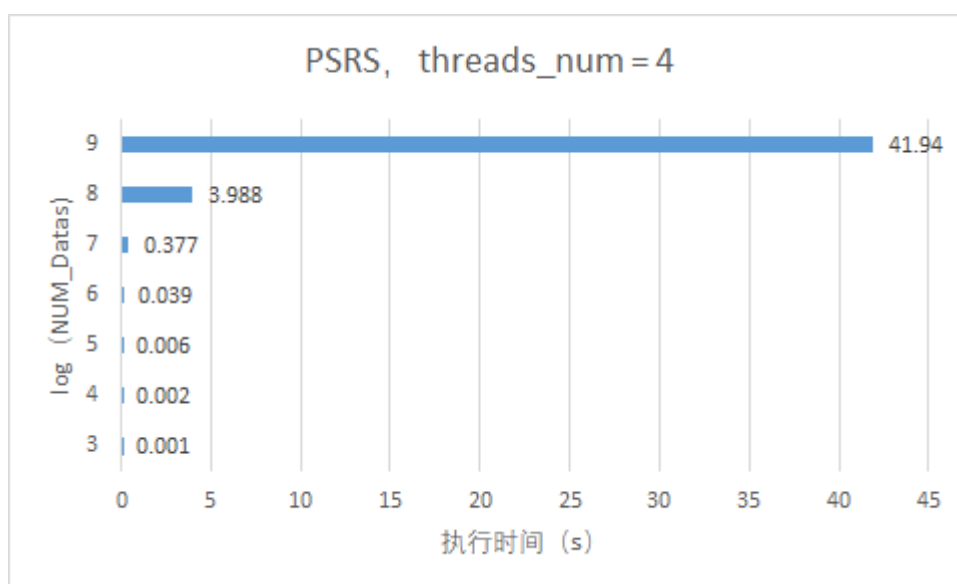
随着线程数目的增加，程序执行时间越来越短，但是减缓趋势逐渐变慢，在线程数为8时， $\text{speedup} = 6.55$ 。根据amdal定律， $\frac{\text{speedup}}{p}$ 下降主要受程序中串行部分的影响，当然我们也可以通过加大计算量提高 $\frac{\text{speedup}}{p}$ 。

题目二

这里我们针对排序的数据都是 `int32` 类型



同样，受制于amdal定理， $\frac{speedup}{p}$ 下降主要受程序中串行部分的影响，在8个线程时，`speedup = 2.87`



而当线程数固定，当计算量越来越大， $\frac{speedup}{p}$ 越来越高，接近于1。经过简单计算，PSRS算法的时间复杂度，在 $n \geq p^3$ 时，近似为 $O\left(\frac{n}{p} \log n\right)$ ，其中p为线程数。

总结

在本次实验中初步接触了 `openMP` 编程语言，其只需加上简单的并行编译制导语句就能实现程序并行化，对刚刚接触并行计算的新手非常友好。但是，需要指出的是，在设计和写并行代码时，还是非常需要并行计算思想，尤其是 `debug` 过程和串行的编程几乎完全不同。

源码

最好移步 `github` [gpplx1/parallel_computing_lab/omp](https://github.com/gpplx1/parallel_computing_lab/omp)