Assignment 1 for CMU parallel Computer Architecture and Programming class

Assignment 1 for CMU parallel Computer Architecture and Programming class

```
环境准备
Problem 1: Pthread
1问题的分析和策略
2 思考
3 其他
Problem 2 向量化
```

TODIEITI Z PJ里化

1 问题的分析与策略

2 思考

3 其他

Problem 3 ISPC

1 问题的分析

Problem 4 迭代平方根

1 问题分析

Problem 5 saxpy

1 问题分析

2 思考

总结

环境准备

linux操作系统

Intel SPMD Program Compiler(ispc)安装后添加到系统Path

make命令编译

Problem 1: Pthread

1问题的分析和策略

使用Pthread命令进行mandelbrot分形图像生成的加速

对图片进行分割,不同的部分交给不同的线程进行生成从而达到加速的效果

难点在于如何分配任务,采取的策略是在图像的高度方向上进行任务的划分(宽度方向上一样),平均分配任务,坑点在于线程的个数不能整除图像的高度,此时将多余出来的像素交给最后一个线程处理。

具体实现在mandelbrot.cpp

2 思考

1.线程个数增加时,加速效果也会变好,但在分别使用2、4、8、16、32线程时,加速效果并不是线性增加的,分别为1.88x,2.40x,3.47x,5.90x,8.01x。为什么?

以我有限的知识来看,问题可能出在

- (1) 生成最终图像的过程中,线程访问图片进行修改的时候会产生写者问题,所以线程之间要避免冲突不能同时写入文件,这就造成了加速效果的减弱。
 - (2) 多线程并不意味着真正并行,线程分片实际上还是类似顺序执行。
 - (3) pthread join函数会让完成的线程等待未完成的线程。

3 其他

这个问题另一个坑点是,所有的线程要基于同一个标准进行任务的执行,在(x,y)点的计算要基于全局原点的相对位置进行。这启发我在进行任务的并行解决的时候,为了达到跟顺序执行的效果相同,要有一个统一的参考标准。

Problem 2 向量化

1问题的分析与策略

这个任务要求使用向量变量对求绝对值、求高次幂、序列求和三个任务进行加速。主要的难点在于将任意个数的数字进行向量化的计算,任务使用了自定义的向量生成函数和运算函数构建了一套类sse的向量运算体系。

在阅读了定义的所有函数后,发现任务使用"掩码"的方式形成控制流,使用8位的掩码控制对8个数组成的向量的函数的执行。

问题的坑点在于处理任务个数不能被向量宽度(Width)整除的情况,会造成代码处理了超出任务数量的任务,这种情况使用掩码在最后将要越界的时候进行控制要处理的位即可,具体实现位于functions.cpp

2 思考

- (1) 在使用不同的向量宽度运行的时候,任务会统计当前向量宽度情况下使用的向量命令个数、处理的向量对应的标量个数(比如一个8维向量其实包含了8个标量,16维依次类推)、实际处理的标量个数(一个向量里不可能所有的数都进行处理),并计算向量的利用率,即实际处理与总标量个数的比值。宽度分别取2、4、8、16、32,使用的向量个数在不断减少,基本符合线性减少;处理的实际标量和总包含的标量个数变化不大,利用率随着向量宽度的增大在降低,但变化其实不大,从91.97%降到91.63%,可以看出向量化的算法确实减少了执行的命令的数量,利用率其实没有太大的变化,这也比较符合实际,在数据确定的情况下,真正需要执行命令的数据个数是不会变的。
- (2) 从加速效果看,32维时加速效果最好,只用了线性顺序处理的算法一半的时间,但是在使用4维时加速效果已经很不明显,2维时甚至要花比原始算法更长的时间。初步认为维数少的时候,因为要执行的命令更多,将任务转化为并行执行付出的开销已经大于了加速效果节省的开销。

3 其他

在前两个任务中,向量计算的加速效果都不错,但在第三个任务中,即计算数列的和的时候,不管如何设定向量的宽度,计算消耗的时间都要比线性计算要多。

```
ARRAY SUM (bonus)
[sum serial]: [0.069] ms
[sum Vector]: [0.276] ms
Passed!!!
```

但从时间复杂度计算来看,线性计算复杂度为O(N),向量计算的复杂度为 $O(N/M + \log_2 W)$,M为向量的宽度,将最后的结果向量的各个数字相加。

这是一个问题

Problem 3 ISPC

1 问题的分析

part 1:编译并运行mandelbrot.ispc

part 2: 运行./mandelbrot_ispc --tasks

Part1使用了ispc对Problem 1进行SIMD加速,Part2使用了tasks加速,实际上是利用了多核加速。

问题的大坑在于,分配任务时,若采用以前的策略,由于给最后的task多分配了一些任务,其他task会等待完成,实际上加速效果会与ispc一样,所以要多launch一个task专门处理不能整除时的情况,然后又会出现一个问题,实际上空出来的任务个数可能会大于一个task可以处理的量,所以要在开始计算差值

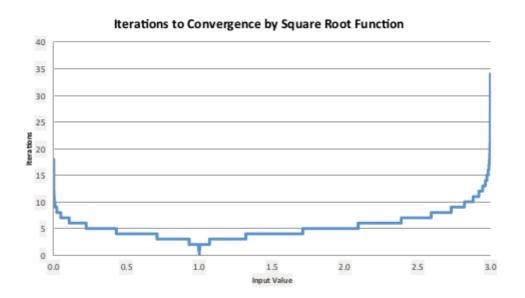
$$\frac{\left(\frac{\text{Height}}{\text{countThread}} - \left\lfloor \frac{\text{Height}}{\text{countThread}} \right\rfloor\right) \times \text{countThread}}{\left\lfloor \frac{\text{Height}}{\text{countThread}} \right\rfloor} \tag{1}$$

有趣的是,将任务分为750份,加速比也只能到达50,相同效果在任务分配为75时就差不多达到了

Problem 4 迭代平方根

1 问题分析

使用ispc加速牛顿迭代法求平方根,这个例子主要是体会初始值的设定对加速效果的影响



初始化数值靠近1时,因为需要迭代的次数较少,所以加速效果不明显,接近3时,越靠近3,需要的迭 代次数接近无穷大,此时加速效果十分明显。

Problem 5 saxpy

1问题分析

任务要求给定标量a,向量x和向量y,计算 $a\vec{x}+\vec{y}$

运行saxpy

```
[saxpy serial]:
                                         [28.825] GB/s
                        [10.339] ms
                                                         [1.934] GFLOPS
[saxpy streaming]:
                        [10.539] ms
                                        [28.279] GB/s
                                                         [1.898] GFLOPS
[saxpy ispc]:
                        [10.618] ms
                                        [28.066] GB/s
                                                         [1.884] GFLOPS
[saxpy task ispc]:
                        [11.555] ms
                                        [25.791] GB/s
                                                         [1.731] GFLOPS
                                (0.98x speedup from streaming)
                                (0.97x speedup from ISPC)
                                (0.89x speedup from task ISPC)
```

尴尬的是, 所有的加速方法都不如线性计算的结果

2 思考

1.在主程序中,使用 $4 \times N \times sizeof(float)$ 作为总的数据吞吐量,为什么是正确的?

我的回答:虽然程序读入向量x与y并将结果存入result只使用了 $3 \times N \times sizeof(float)$ 的数据量,但是从汇编语言的角度想一想,中间结果不可能是直接存入result,肯定要先使用 $1 \times N \times sizeof(float)$ 的空间来暂时保存

2.你能否利用Intel intrinsics把空间需求降 $3 \times N \times \text{sizeof(float)}$? 并实现加速?

根据代码注释里的一点点提示,看过Intel官方文档后,勉强用要求的命令实现了,但没有加速效果,也没有明白是否减少了空间要求。具体实现在saxpyStreaming.cpp

总结

总体来说,任务的基本要求不算难,但是思考部分以及额外的加分部分难度很大,需要大量的调试,问题里设置的坑也特别多,甚至3、4、5问题还需要改makefile才能编译通过……勉强算是完成了5个问题,人已经晕了……