2020 并行应用挑战赛

优化组决赛赛题

题目:

三维非标准快速傅里叶变换

简介:

非标准快速傅里叶变换(Non-Uniform Fast Fourier Transform, NUFFT)是一种处理非标准采样的快速算法,在信号处理方面广泛应用。快速傅里叶变换算法 FFT 广泛地应用于科学计算的各个领域,被评价为二十世纪十大算法之一。但是,FFT 算法对数据采样分布于非均匀网格上的情况时,如雷达信号处理、CT、MRI 等等,传统的 FFT 算法就束手无策了。而 NUFFT 算法就是为了解决这个问题应运而生。

本次赛题选用的背景是 3D-MRI 成像,NUFFT 算法通常使用两个 NUFFT 算子: forward NUFFT (FWD) 和 adjacent NUFFT (ADJ)。

计算一个信号 f 的 forward NUFFT 包括以下三步:

- (1) point-wise scaling of f by s (s is symmetric scaling function)
- (2) execution of a M-point FFT
- (3) convolution interpolation onto the set of $\omega's$

计算一个信号的 adjoint NUFFT 可以看做是前向 NUFFT 的逆运算:

- (1) convolution interpolation from the set of $\omega's$
- (2) execution of an inverse M-point FFT
- (3) point-wise scaling of f by s and M

convolution 在其中是最耗时的计算,其算法如下:

```
1: // Part 1: Common to FWD and ADJ
                                          1: // Part 2a: Only in FWD Convolution
                                                                                     1: // Part 2b: Only in ADJ Convolution
2: // N2: width of Cartesian Grid
                                          2: // Perform separable convolution
                                                                                     2: // Perform separable convolution
3: // wx[p]: x co-ordinate of sample
                                          3: // raw[p]: Sample value
                                                                                     3: // raw[p]: Sample value
4: // Form x interpolation kernel
                                          4: // f[x, y, z]: Cartesian Grid point
                                                                                    4: // f[x, y, z]: Cartesian Grid point
5: kx = wx[p]
                                          5: raw[p] = 0
6: x1 = ceil(kx - W)
                                          6: for x = 0 to lx - 1 do
                                                                                     6: for x = 0 to lx - 1 do
7: x2 = floor(kx + W)
                                          7: for y = 0 to ly - 1 do
                                                                                    7: for y = 0 to ly - 1 do
8: lx = x^2 - x^2 + 1
                                                for z = 0 to lz - 1 do
                                                                                           for z = 0 to lz - 1 do
                                          8:
                                                                                     8:
9: for i = 0 to lx - 1 do
                                                    raw[p] += f[kx[x], ky[y], kz[z]]
                                                                                              f[kx[x], ky[y], kz[z]] += raw[p]
                                          9:
                                                                                    9:
                                                     *\ win X[x]*win Y[y]*win Z[z]
                                                                                               *winX[x]*winY[y]*winZ[z]
10: nx = x1 + i
    kx[i] = mod(nx, N2)
                                                                                    10.
11:
                                          10.
                                                  end for
                                                                                            end for
    winX[i] = LUT(abs(nx - kx))
                                          11:
                                               end for
                                                                                    11:
                                                                                          end for
13: end for
                                          12: end for
                                                                                    12: end for
14: // Form y and z interpolation kernels
15: ...
```

Figure 2. Convolution Code

Convolution 的并行方法可以把所有采样分配到每个并行线程中计算,但是在相邻的点会出现互斥操作,影响并行效率。优化方法可参考文献 [1],使用数据块划分进行多线程设计,并利用 Intel 的 AVX 指令集进行 SIMD 向量化优化。

[1] Dhiraj D. Kalamkar, Joshua D. Trzasko, et al. High Performance Non-uniform FFT on Modern x86-based Multi-core Systems, IPDPS 2012.

程序说明:

代码为 C++代码,已经实现 OpenMP 功能,源代码在根目录下,输入数据在 data 目录下,编译需要安装 boost 和 fftw。

使用最新的 Intel 编译器

编译:

- 使用 source 命令加载计算节点或编译节点的 Intel 编译器
- 默认基准编译选项为:
 - -Wall -O3 -xCore-AVX512 -fopenmp -fp-model precise
- 编译命令: make

编译完成后,会在当前 NUFFT 目录下生成可执行代码: Demo 运行:

./Demo data/Orig \$NUM_THREAD \$NUM_ITERATION

\$NUM ITERATION 为迭代次数,最大设为 50。

输入数据为四组:

- (1) Orig: Orig.coord, Orig.KS, Orig.raw;
- (2) Random: Random.coord, Random.KS, Random.raw;
- (3) Radial: Radial.coord, Radial.KS, Radial.raw;
- (4) Spiral: Spiral.coord, Spiral.KS, Spiral.raw;

Orig 数据规模最小,可以作为调试数据集。

正确性验证:

规则:

- 1. 可以用其它功能相同的库或自行实现的函数替换 boost 和 fftw。
- 2. 计时由输入文件读入介绍开始,到开始输出结果文件前结束,禁止改变计时函数位置,一经查实,该题目成绩作废。
- 3. 最终优化成绩比较,以程序计时输出时间为评测依据。时间越短得分越高。
- 4. 代码提交后,由评委/组委会对代码进行验证和进行其他算例以验证代码正确性。规则最 终解释权在优化组评委