Lab 1 实验报告

2021年11月26日

1 问题描述

在上一个实验中,我们通过动态规划打表的方式完成了 LCS 的长度计算和结果输出,打表顺序是很自然的从左到右、从上到下,但这种顺序构建的循环很显然是有数据依赖性的,根据状态转移方程,每一个 f(i,j+1) 都依赖于 f(i,j) 的结果,因此我们在得到 f(i,j) 之前无法提前开始计算之后的格子,换言之这种朴素的算法并不具有并行性。

于是在这次实验中,我们将根据以下状态转移方程,设计新的打表顺序打破现有数据依赖性,以得到可以并行的程序。

$$f(i,j) = \begin{cases} 0, & i < 1 \text{ or } j < 1 \\ f(i-1,j-1) + 1, & A[i] = B[j] \\ \max(f(i,j-1), f(i-1,j)), & A[i] \neq B[j] \end{cases}$$

2 算法设计

如下图所示,注意到每一个格子的值仅与其左、上、左上的格子有关,于是沿着反对角线的方向构造内层循环,每次内层循环计算一条反对角线,图中橙色表示已计算的格子,绿色表示正在计算的格子,灰色表示还未访问的格子,很明显绿色格子是可以并行计算的。外层循环沿对角线方向进行。

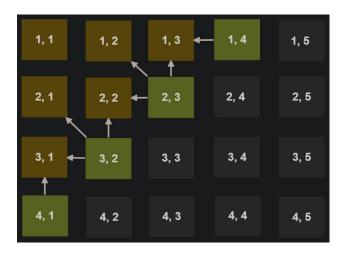


图 1: 反对角线

于是将二维表旋转至反对角线水平方向,假设原索引 (i,j) 分别代表行序与列序,则新构建的 双层循环变量 (s,t) 满足 s=i+j 和 t=j-i 关系,具体实现只需再加一个偏移即可,再根据边界条件的区别分为三类,如图所示划分。

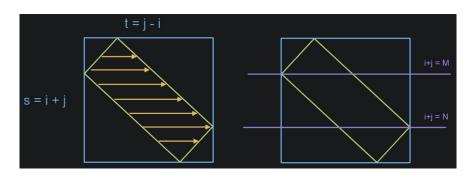


图 2: 索引关系

3 算法细节

- 受到 Lab0 参考答案的启发,设计使用一维数组存储动态规划表,空间复杂度减少至 O(M+N)。
- 一开始将 for 循环分三类写,代码长而丑,后经助教指导合并为一个 for 循环,在外层循环计算内层循环边界条件即可,美化代码,更具有可读性。
- 用三目运算符代替一些 if-else 分支,减少分支预测开销,且在 O3 优化中速度更快,实验表明有效。
- 在 cilk_for 前编译指示颗粒度大小为 2048 (经粗略调参所得),减少并行产生的 block 数量,减少通讯开销。

4 实验结果

最早运行样例代码,在小阶数 (约 10^4 量级)情况下出现反对角线并行速度慢于串行速度的异常情况。

图 3: 小阶数测试结果

后将阶数增大 (约 10^5 量级),反对角线并行速度远快于串行,并且超过朴素算法速度,证明了并行计算在大阶数情况下的有效性。

图 4: 大阶数测试结果

5 实验结果分析

- 小阶数情况下反对角线串行速度慢于朴素串行算法,可能是因为反对角线空间不连续导致的 cash miss 代价高于 O3 优化带来的加速,反对角线并行慢于反对角线串行的原因,可能是并 行通讯开销代价高,总体不如 pipeline 优化速度。
- 大阶数情况下反对角线并行时间复杂度 $O(n \log n)$,反对角线串行时间复杂度 $O(n^2)$,在 n 足够大时,会克服常数项趋向该加速比。