# 上04-0 并行编程基础

《并行处理》

邵恩

高性能计算机研究中心

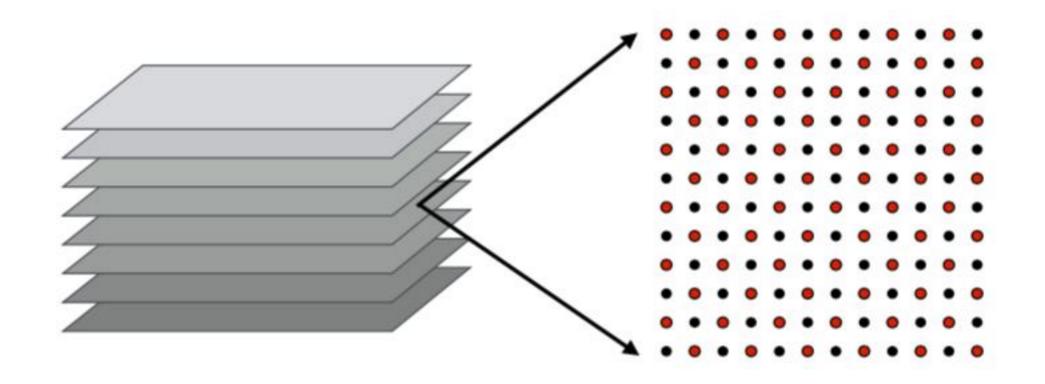


#### Review: 三种并行编程模型

- ●共享地址空间 (Shared address space)
  - 通信是非结构化的,隐含在 loads and stores中
  - 自然的编程方式,但很容易搬起石头砸自己的脚
    - ●程序可能是正确的,但性能不佳
- 消息传递 (Message passing)
  - 将所有通信结构化为消息 (messages)
  - ●通常比共享地址空间更难编程
  - ●结构通常有助于我获得第一个正确的、可扩展的程序
- ●数据并行 (Data parallel)
  - 结构化的计算可以被视为一组计算的集合
  - ●假设有一个共享空间来加载输入/存储结果,但数据并行编程模型严重限制了映 射迭代之间的通信(目标:保持迭代的独立处理)
  - 现代的编程模型解决方案中,鼓励但不强制执行这种结构



#### 并行化的应用程序示例



- 将 3D ocean volume离散化为表示为 2D 网格的切片
- 海洋的离散演化时间 (对每个点的计算时间) : △t
- 高精度仿真需要小 Δt 和高分辨率网格 (每个点数据量更大)



#### 创建并行程序

- 思考过程
  - 确定可以并行执行的"小程序"
  - 对各个可独立执行的"小程序"分配计算资源(以及与 "小程序"关联的数据的对应访存资源)
  - 管理数据访问、通信和同步

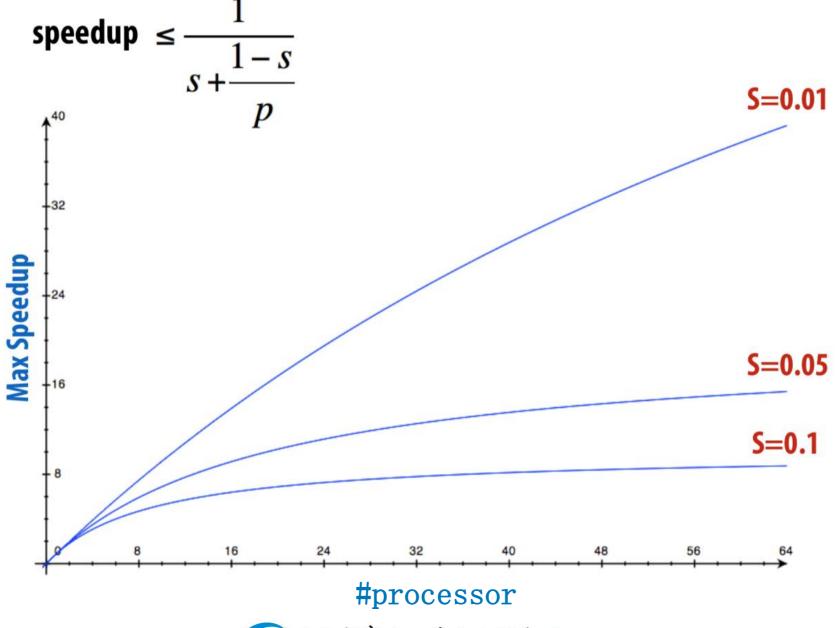
回想一下: 我们的主要目标之一是提高加速比 (Speedup)

对于一个确定性的计算:



### 阿姆达尔定律(Amdahl's Law)

- Let S = 只能串行的执行的程序在整个程序中的比例(不可并行加速的部分),S越小speedup越高
- 1-S=能够并行执行的程序在整个程序中的比例



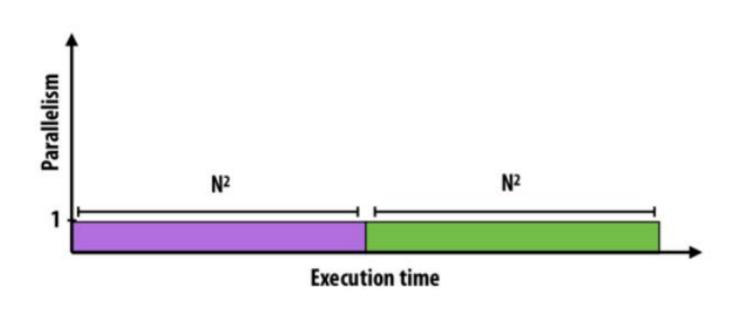
### 一个简单的例子

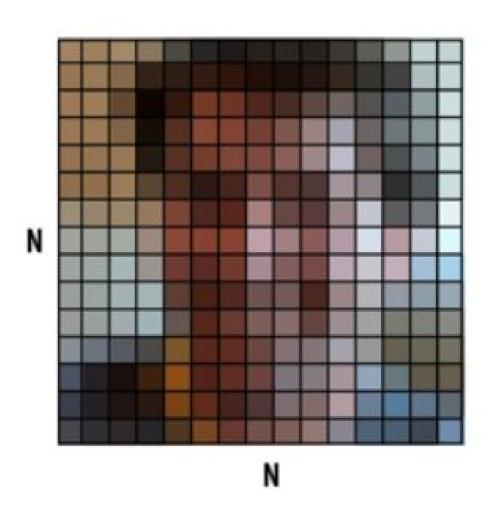
#### 一个简单的例子考虑对 N x N 图像进行两步计算

- · 第1步: 所有像素双倍亮度 (每个网格元素 独立计算)
- 第2步: 计算所有像素值的平均值

#### 顺序执行程序

这两个步骤都需要 ~ N<sup>2</sup> 时间,所以总时间是 ~ 2N<sup>2</sup>





### 并行性的首次尝试

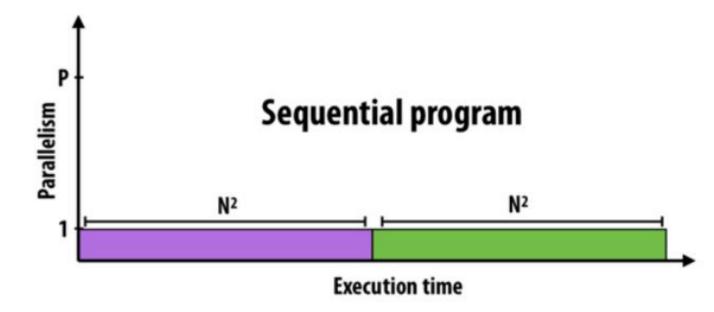
主要步骤:

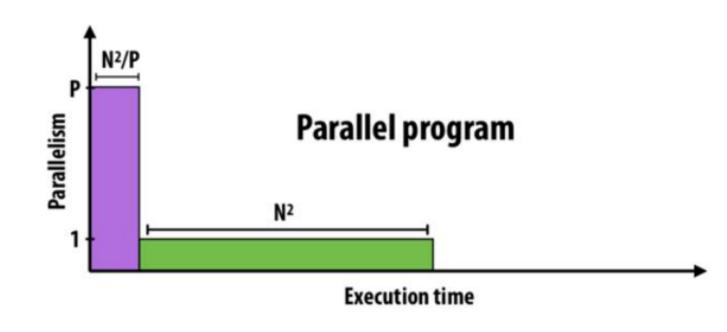
第 1 步: 并行执行阶段 1: N<sup>2</sup>/P

第 2 步: 串行执行第 2 阶段: N<sup>2</sup>

Speedup 
$$\leq \frac{2n^2}{\frac{n^2}{p} + n^2}$$

Speedup ≤ 2





### 再进一步进行并行优化

#### 主要步骤:

• 第 1 步: 并行执行阶段 1: N<sup>2</sup>/P

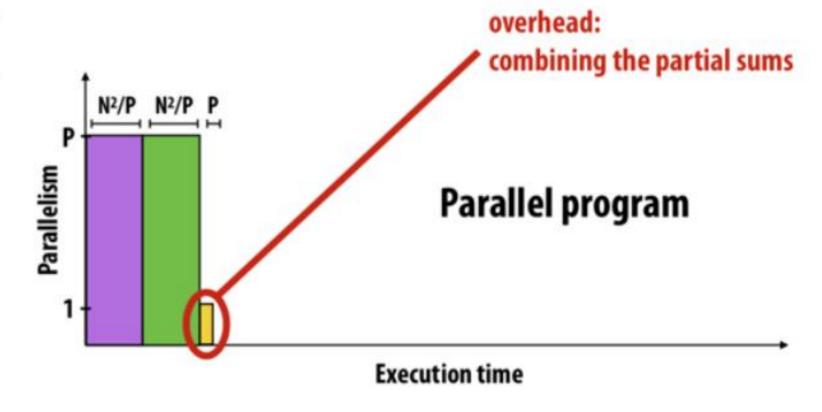
· 第2步: 并行计算部分和, 串行合并结果,阶段2的时间: N2/P+P

#### Overall performance:

- Speedup 
$$\leq \frac{2n^2}{\frac{2n^2}{p} + p}$$

#### Note:

speedup  $\rightarrow$  P when N >> P

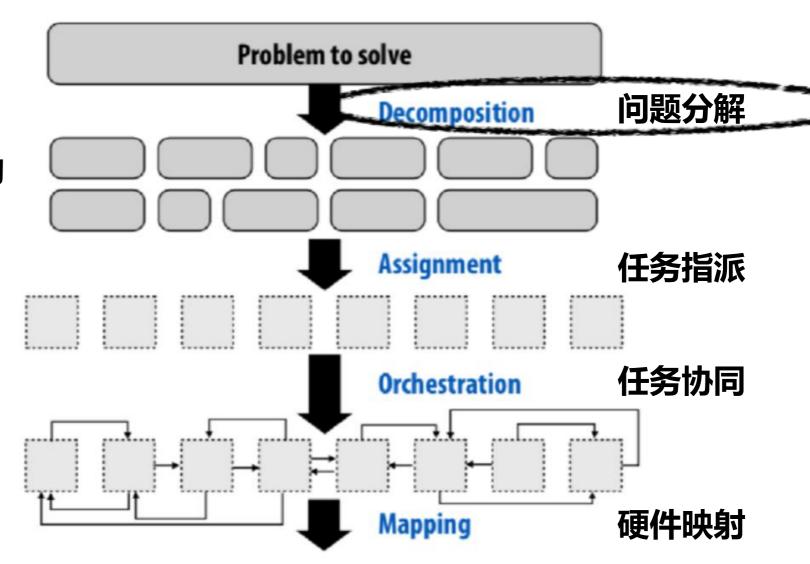


#### 创建并行程序

子问题 (又名"任务""需要要做的 各项独立可执行的工作")

> 并行线程\*\* ("工人")

> > 并行程序 (线程间通信)





这些编程的脑力活,可能由程序员、系统(编译器、运行时、硬件)独自或共同承担



### 问题分解

- 将问题分解成可以并行执行的任务
- 问题分解可以是静态发生,即运行前分解(也可动态)
- 可以在程序执行时识别新任务(在运行时完成)

Main idea: 创建至少足够的任务,以保持机器上的所有计算单元都保持忙碌,避免资源空闲

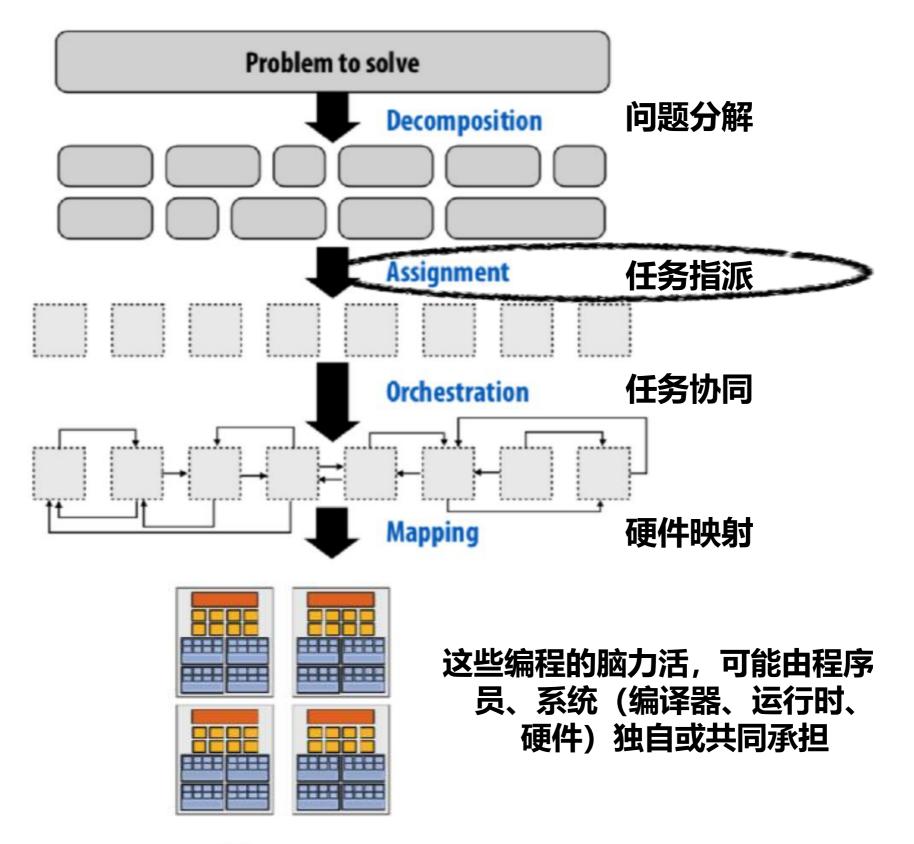
分解的关键方面:识别任务间的依赖关系(或识别哪些任务间缺 乏依赖关系)

### 问题分解

- 谁来做问题分解?
  - 大多数情况下:程序员
- 对顺序执行程序的**自动问题分解**仍然是一个具有挑战性的研究问题
  - 编译器必须分析程序, 识别依赖关系
  - 有通过简单的循环嵌套来实现问题分解的成功案例 (少数)
  - 用于复杂通用代码的"神奇并行编译器"尚未实现



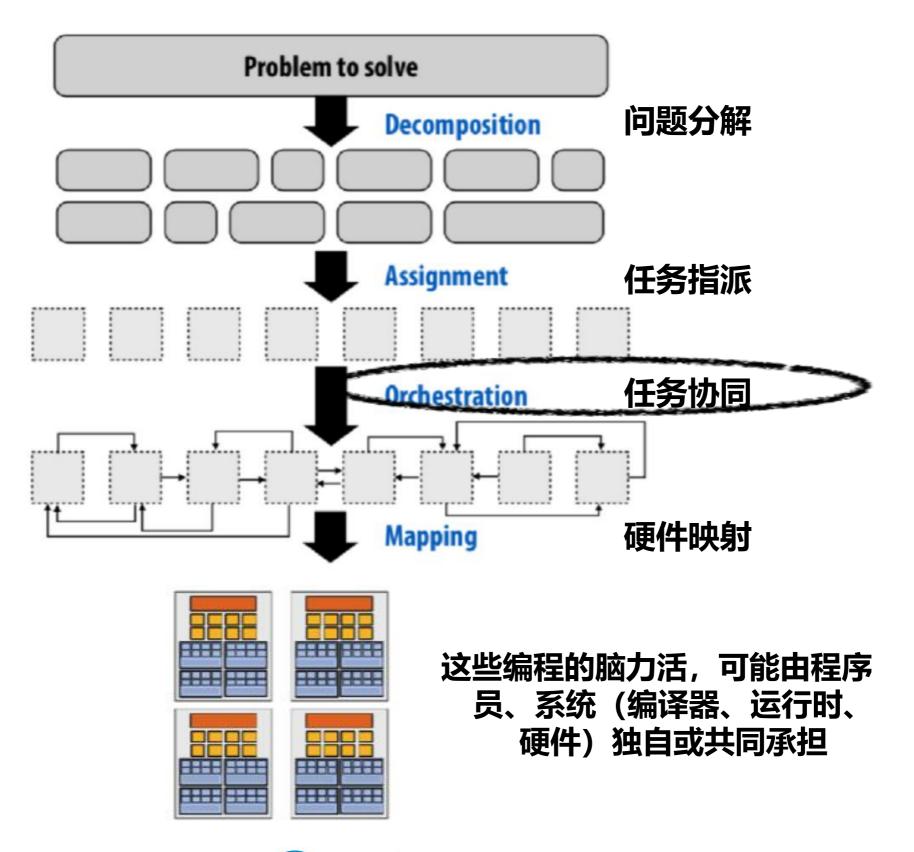
#### 任务指派



#### 任务指派

- 将任务分配给线程
  - 将任务视为要做的事情
  - 将线程视为工人
- 目标:平衡工作量,降低沟通成本
- 可以静态执行, 也可以在执行过程中动态执行
- 虽然程序员通常负责分解,但许多语言/运行时负责分配

#### 任务协同

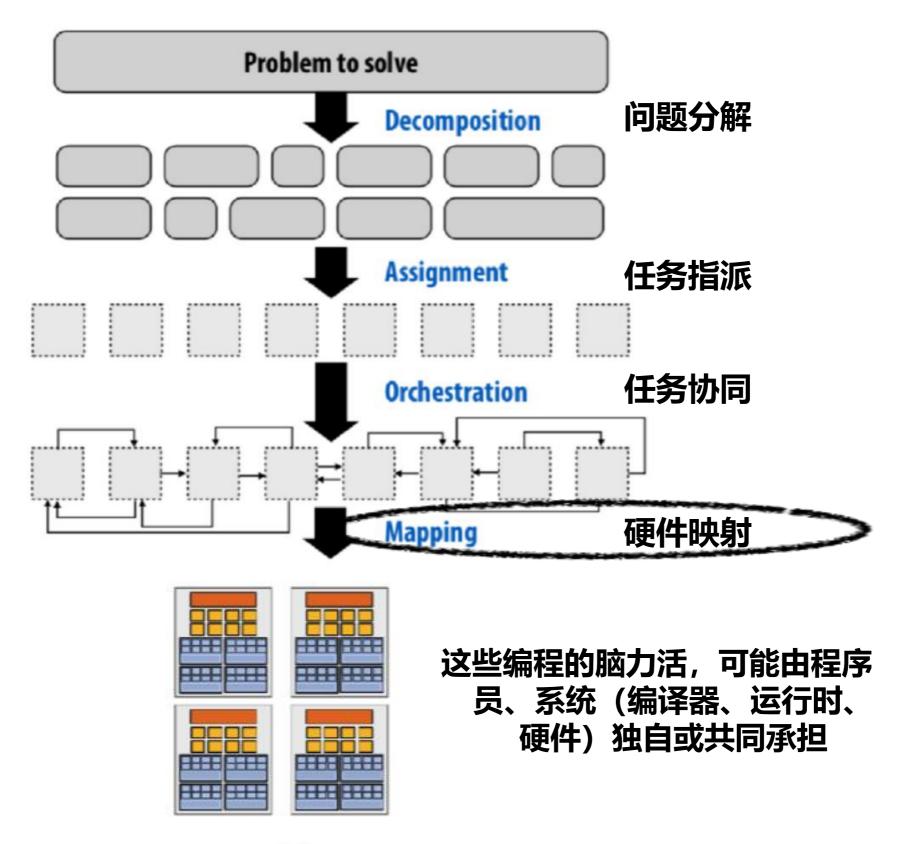


#### 任务协同

- 会涉及到以下细节
  - 构建进程间的消息沟通
  - 如有必要,需要额外添加同步,以保留依赖关系
  - 在内存中组织数据结构
  - 调度任务
- 目标: 计算系统体系结构会影响其中的许多设计或编程决策
  - 如果同步代价高昂(通信延迟或访存延迟开销大),可能会更少地使用调用进程间的同步



### 硬件映射



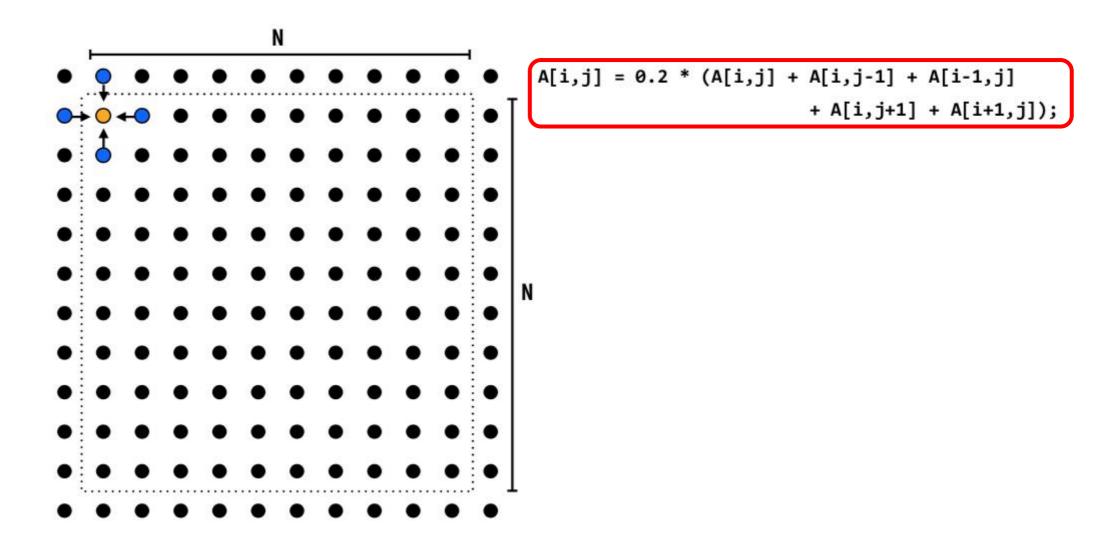
### 硬件映射

- ●将"线程"/"工作者"映射到硬件的计算执行单元
- ●示例 1:操作系统映射
  - 将 pthread 映射到 CPU core的硬件执行上下文
- ●示例 2:编译器映射
  - 将程序实例映射到向量指令通道 (vector instruction lanes)
- ●示例 3: 硬件映射
  - ●将 CUDA 线程块映射到 GPU cores上
- 一些有趣的映射
  - 将相关性高的多个线程(如:主线程与协作线程)放在同一个处理器上(最大化局部性、数据共享、最小化通信/同步成本)
  - 将不相关的线程放在同一个处理器上以更有效地使用机器
    - 可能是访存带宽有限的,避免访存强占
    - 可能是计算资源有限的,避免上下文切换



#### 示例:基于二维网格 (2D-grid) 的求解器

- 用迭代法求解 (N+2)x(N+2) 网格的偏微分方程(partial differential equation, PDE)
  - 对网格执行高斯-塞德(Gauss-Seidel)迭代扫描直到收敛



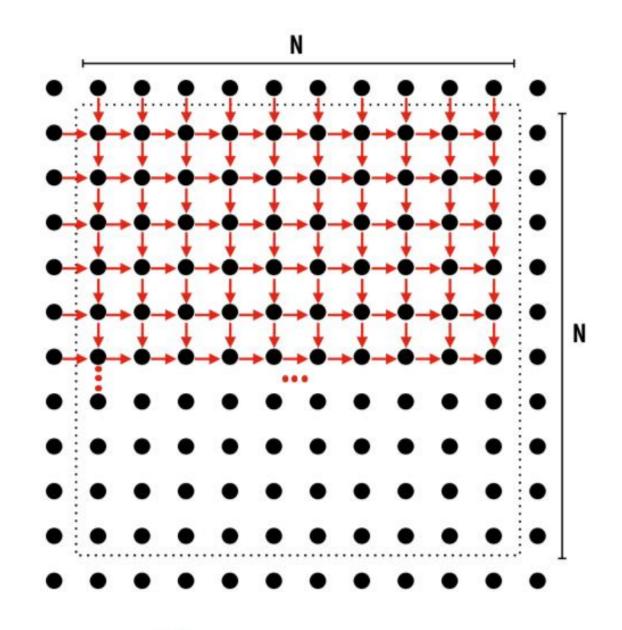


#### 网格求解器算法

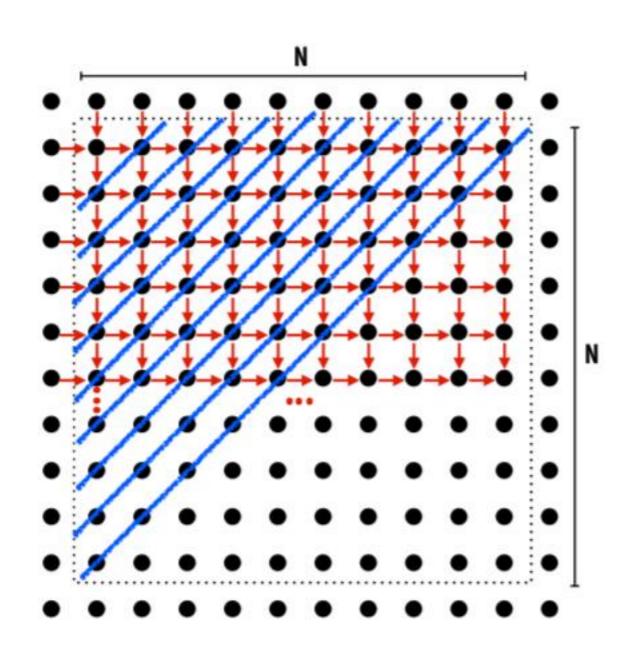
```
const int n;
float* A;
                             // assume allocated to grid of N+2 x N+2 elements
void solve(float* A) {
  float diff, prev;
  bool done = false;
  while (!done) {
                                        // outermost loop: iterations
    diff = 0.f;
    for (int i=1; i<n i++) {
                                        // iterate over non-border points of grid
      for (int j=1; j<n; j++) {
        prev = A[i,j];
        A[i,j] = 0.2f * (A[i,j] + A[i,j-1] + A[i-1,j] +
                                  A[i,j+1] + A[i+1,j]);
        diff += fabs(A[i,j] - prev);
                                     // compute amount of change
    if (diff/(n*n) < TOLERANCE)
                                   // quit if converged
      done = true;
```

## Step 1: 识别依赖项

- 每行元素依赖于左边的元素
- 每列取决于前一列



### Step 1:识别依赖项



- 沿对角线方向上的计算任务, 彼此独立
- 好处: 存在并行性, 可能的实施并行优化策略
  - 将对角线上的网格单元划分为独立执行的计算任务
  - 并行地进行计算,并更新值
  - 完成后,移动到下一个对角线
- 坏处:独立工作很难榨取并行的油水
  - 计算开始和结束时并行度不高
  - 频繁同步(完成每条对角线后)

### 别灰心,还有办法!

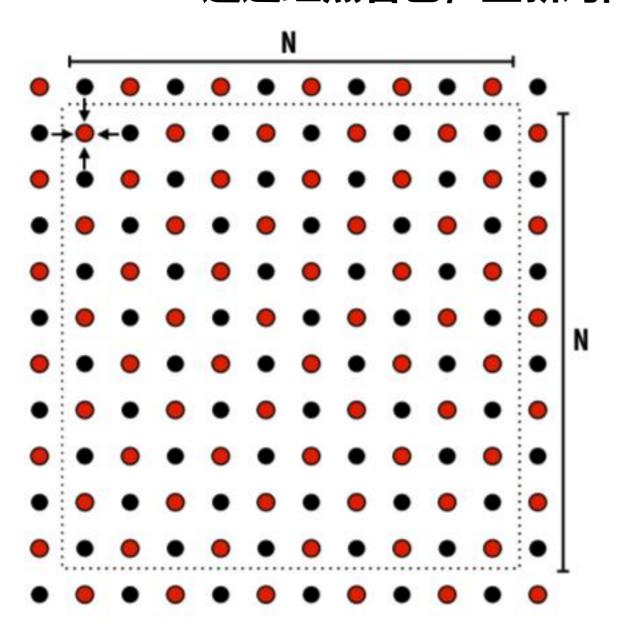
想法: 通过将算法更改为更适合并行性的算法来提高性能

- 更改网格单元格的更新顺序
- 能否在保证收敛性的条件下,求解近似解,来替代精确解?
  - 注意: 计算的浮点值不同, 但解仍然收敛到误差阈值内
- 是的,我们需要 Gauss-Seidel 方法的领域知识来求解线性系统, 以实现应用程序允许的这种变化



#### 新方法

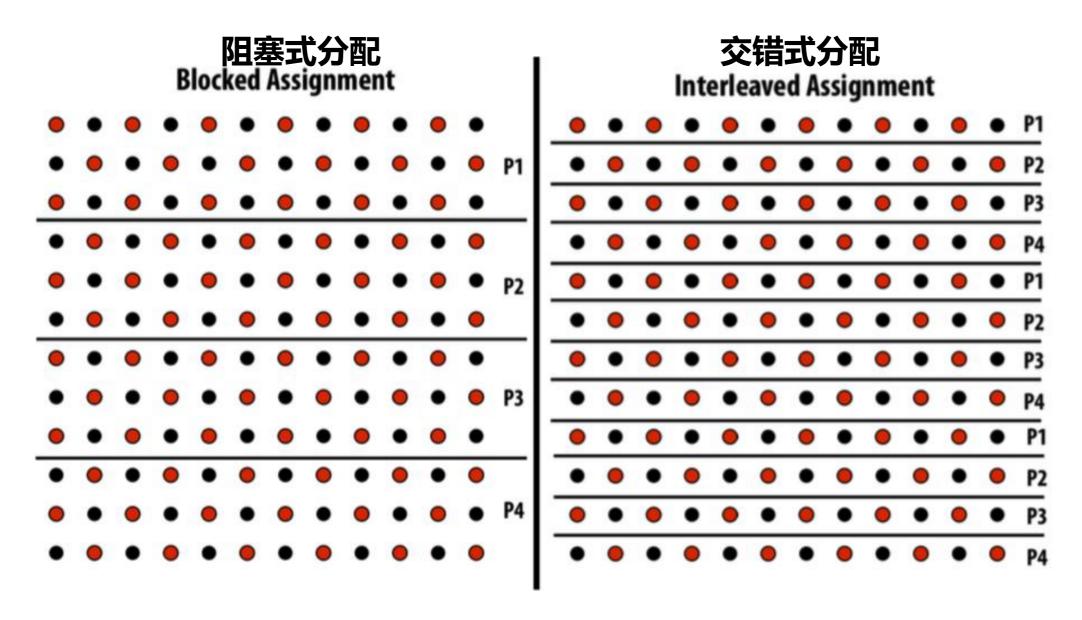
#### 通过红黑着色, 重新对网格单元更新顺序进行排序



- 并行更新所有红节点单元
  - 红色不会依赖红色
- 完成更新红色单元格后,并行更新 所有黑色单元格
  - 尊重对红色单元格的依赖性
  - 黑色不会依赖黑色
- 重复直到收敛



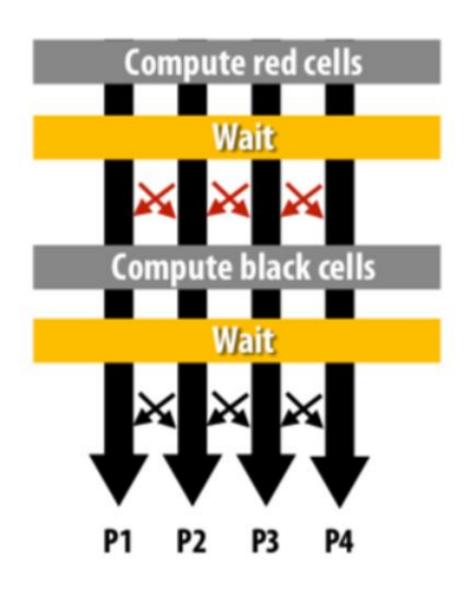
#### 将工作分配给处理器核



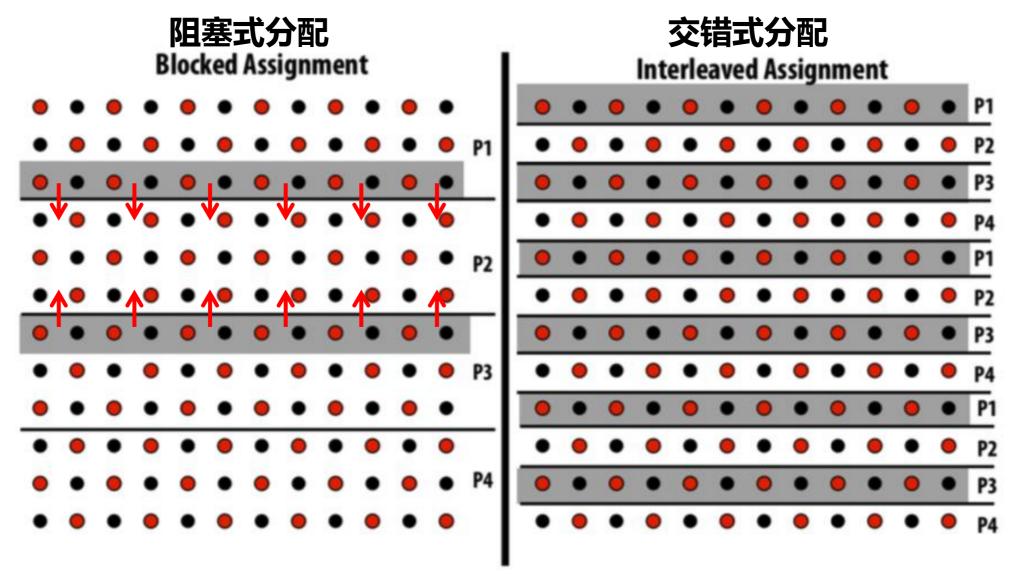
- 问题:哪个更好? 有关系吗?
- 答: 这取决于运行这个程序的硬件计算系统

### 考虑依赖关系(数据流)

- 1.并行执行红色点的计算任务,并更新结果
- 2.等待所有处理器完成更新
- · 3.将更新后的红色节点的结果,传达给其他处理 器
- 4.并行执行黑色点的计算任务,并更新结果
- · 5.等待所有处理器完成更新
- 6.将更新的黑色节点的结果,传送给其他处理器
- 7.重复,直到收敛



#### 由分配硬件资源,而产生的额外通信



- 阴影框:每次迭代必须发送到邻近的处理器(如: P2) 的数据
- 阻塞分配需要较少的数据在处理器之间进行通信,降低处理器间数据传输总量



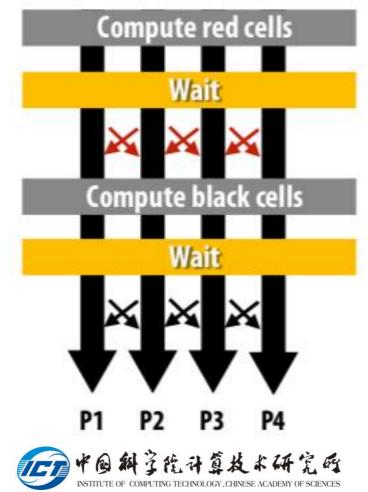
#### 网格求解器的数据并行编程模型的表达

• 只显示红色点的程序代码与结果更新

```
const int n;
                                                          资源分配
float* A = allocate(n+2, n+2)); // allocate grid
void solve(float* A) {
  bool done = false;
  float diff = 0.f;
  while (!done) {
    for all (red cells (i,j))
                                                             分解:
       +loat prev = A[1,j];
                                                          单独的网格元
       A[i,j] = 0.2f * (A[i-1,j] + A[i,j-1] + A[i,j] +
                                                          素构成独立的
                     A[i+1,j] + A[i,j+1]);
                                                            计算任务
       reduceAdd(diff, abs(A[i,j] - prev));
                                                    编排:由系统处理
                                               (内置通信原语: reduceAdd)
    if (diff/(n*n) < TOLERANCE)
       done = true;
                                                     编排:由系统处理
                                                (所有块的结束是隐式等待所有
                                                任务完成,然后返回顺序控制
```

#### 求解器的共享地址空间表达式

- 程序员负责同步
- 通用同步原语
  - 锁 (提供互斥): 一次只有一个线程在临界区
  - 阻塞操作 (Barriers) : 等待各个线程都结束,再执行下一项



#### 基于共享地址空间的求解器

```
假设这些是全局变量(所有线
                       // grid size
int
                                                                  程都可以访问)
bool
      done = false;
      diff = 0.0;
float
      myLock;
                                                         假设 solve 函数由所有可执行的
LOCK
BARRIER myBarrier;
                                                         线程执行 (SPMD 的工作模式)
// allocate grid
float* A = allocate(n+2, n+2);
                                                          每个 SPMD 实例的 threadId
void solve(float* A) {
                                                          值不同:程序员利用threadId
  int threadId = getThreadId();
                                                           值来计算要处理的网格区域
  int myMin = 1 + (threadId * n / NUM PROCESSORS);
  int myMax = myMin + (n / NUM_PROCESSORS)
  while (!done) {
    diff = 0.f;
                                                                 每个线程计算它负责更新
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
    for (j=myMin to myMax) {
                                                                           的行
      for (i = red cells in this row) {
         float prev = A[i,j];
         A[i,j] = 0.2f * (A[i-1,j] + A[i,j-1] + A[i,j] +
                       A[i+1,j], A[i,j+1]);
         lock(myLock)
         diff += abs(A[i,j] - prev));
         unlock(myLock);
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
    if (diff/(n*n) < TOLERANCE)
                                     // check convergence, all threads get same answer
       done = true;
    barrier(myBarrier, NUM PROCESSORS);
```

#### 需要互斥

- 每个线程执行过程中,对寄存器的操作
  - 指令1:将 diff的值存到寄存器 r1
  - 指令2: 将寄存器 r2 累加 (add) 到寄存器 r1
  - 指令3: 将寄存器 r1 的值存入 diff
- 一种有可能会出现的的交错赋值情况,如下: (让 diff = 0 的起始值, r1 = 1)
- 解决方案: 需要这组三个指令组合要具有原子性, 不可分, 避免交错被不同线程调用

线程0	
10 11	
r1 ← diff T0 reads value 0	
r1 ← diff	
r1 ← r1 + r2 T0 sets value of its r1	to 1
r1 ← r1 + r2 T1 sets value of its r1	to 1
diff ← r1 T0 stores 1 to diff	
diff ← r1  T1 stores 1 to diff	



#### 保持原子性的机制

• 通过Lock/unlock 保证关键指令或指令组的互斥

```
LOCK(mylock);
// critical section
UNLOCK(mylock);
```

• 一些编程语言对代码块的原子性有单独的支持

```
atomic {
   // critical section
}
```

通过硬件支持的内建专用指令,来保障原子性的"读取-修改-写入"操作

```
atomicAdd(x, 10);
```



#### 基于共享地址空间实现的求解器

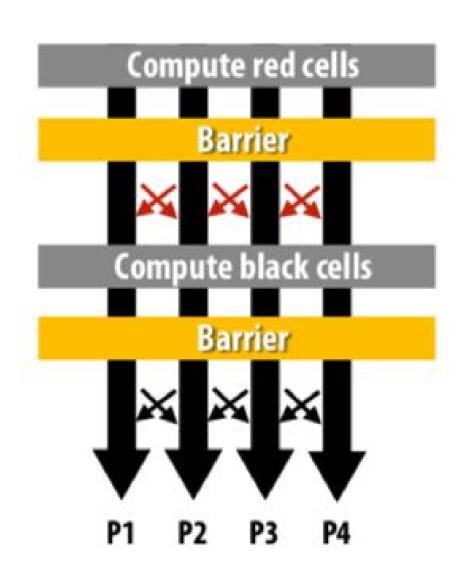
```
// grid size
int
       n;
bool
       done = false;
float
       diff = 0.0;
                                                         能看出来潜在的问题吗?
LOCK
       myLock;
BARRIER myBarrier;
                                                     共享地址空间的优势还存在吗?
                                                  Do you see a potential performance
// allocate grid
float* A = allocate(n+2, n+2);
                                                  problem with this implementation?
void solve(float* A) {
   int threadId = getThreadId();
   int myMin = 1 + (threadId * n / NUM PROCESSORS);
   int myMax = myMin + (n / NUM_PROCESSORS)
  while (!done) {
    diff = 0.f;
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
    for (j=myMin to myMax) {
       for (i = red cells in this row) {
          float prev = A[i,j];
          A[i,j] = 0.2f * (A[i-1,j] + A[i,j-1] + A[i,j] +
                          A[i+1,j], A[i,j+1]);
          lock(myLock)
          diff += abs(A[i,j] - prev));
          unlock(myLock);
    barrier(myBarrier, NUM PROCESSORS);
    if (diff/(n*n) < TOLERANCE)
                                         // check convergence, all threads get same answer
        done = true;
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
```

### 基于共享地址空间实现的求解器

```
// grid size
int
bool
      done = false;
      diff = 0.0:
float
                                            通过在局部累加为部分和,然后在迭代结
      myLock;
LOCK
BARRIER myBarrier;
                                               束时全局完成归约来,以提高性能。
// allocate grid
float* A = allocate(n+2, n+2);
void solve(float* A) {
  float myDiff;
  int threadId = getThreadId();
  int myMin = 1 + (threadId * n / NUM_PROCESSORS);
  int myMax = myMin + (n / NUM_PROCESSORS)
  while (!done) {
    float myDiff = 0.f;
    diff = 0.f;
    barrier(myBarrier, NUM PROCESSORS);
    for (j=myMin to myMax) {
      for (i = red cells in this row) {
                                                     将每个进程的结果独立设立局部变量
         float prev = A[i,j];
         A[i,j] = 0.2f * (A[i-1,j] + A[i,j-1] + A[i,j] +
                                                       myDiff,进行局部累加为部分和
                       A[i+1,j], A[i,j+1]);
         myDiff += abs(A[i,j] - prev));
                                                  现在每个线程只锁定一次,而不是每个
    lock(myLock);
                                                            (i,j) 循环迭代一次!
    diff += myDiff;
    unlock(myLock);
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
    if (diff/(n*n) < TOLERANCE)
                                     // check convergence, all threads get same answer
       done = true;
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
}
```

#### Barrier 阻塞式同步原语

- Barrier 是表达依赖关系的保守方式
- Barriers 将计算分为几个阶段
  - Barrier 之前所有线程的所有计算任务归为"上一轮",
  - Barrier 之后所有线程的所有计算任务归为"下一轮"
  - 只有上一轮全部完成,下一轮才能 开始



#### 基于共享地址空间实现的求解器

```
// grid size
int
        n;
       done = false:
bool
       diff = 0.0:
float
                                                    为什么要设立三次Barrier?
LOCK
       myLock;
BARRIER myBarrier;
// allocate grid
float* A = allocate(n+2, n+2);
void solve(float* A) {
  float myDiff;
  int threadId = getThreadId();
  int myMin = 1 + (threadId * n / NUM_PROCESSORS);
  int myMax = myMin + (n / NUM_PROCESSORS)
  while (!done) {
    float myDiff = 0.f;
    diff = 0.f:
    barrier(myBarrier, NUM PROCESSORS);
     for (j=myMin to myMax) {
       for (i = red cells in this row) {
          float prev = A[i,j];
          A[i,j] = 0.2f * (A[i-1,j] + A[i,j-1] + A[i,j] +
                           A[i+1,j], A[i,j+1]);
          myDiff += abs(A[i,j] - prev));
     lock(myLock);
     diff += myDiff;
    unlock(mvLock):
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
    if (diff/(n*n) < TOLERANCE)
                                           // check convergence, all threads get same answer
        done = true:
    barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
```

#### 基于共享地址空间实现的求解器:只有一次barrier

```
Idea:
                       // grid size
int
       n;
bool
       done = false:
LOCK
       myLock;
                                             通过在连续循环迭代中使用不同的 diff 变量
BARRIER myBarrier:
float diff[3]; // global diff, but now 3 copies
                                                             来删除依赖项
float *A = allocate(n+2, n+2);
void solve(float* A) {
                                              Trade off footprint :消除依赖性!
 float myDiff; // thread local variable
                                                       种常见的并行编程技术)
  int index = 0; // thread local variable
 diff[0] = 0.0f;
  barrier(myBarrier, NUM PROCESSORS); // one-time only: just for init
 while (!done) {
   myDiff = 0.0f;
   //
   // perform computation (accumulate locally into myDiff)
   11
   lock(myLock);
   diff[index] += myDiff; // atomically update global diff
   unlock(myLock);
   diff[(index+1) % 3] = 0.0f;
   barrier(myBarrier, NUM_PROCESSORS);
   if (diff[index]/(n*n) < TOLERANCE)</pre>
     break;
   index = (index + 1) % 3;
```

### 更多关于指定依赖关系

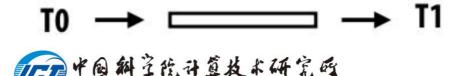
- Barriers: 简单但保守 (粗粒度依赖)
  - 程序中的所有工作都必须在任何线程开始下一阶段之前完成,不然下阶段无法开始
- 指定特定的依赖关系可以提高性能 (揭示更多的并行性)
  - 示例: 两个线程, 线程0产生结果(X), 线程1使用结果X的值

```
T0

// produce x, then let T1 know
x = 1;
flag = 1;
// do more work here...

// do stuff independent
// of x here
while (flag == 0);
print x;
```

#### A message queue of length 1



## 两种编程模型

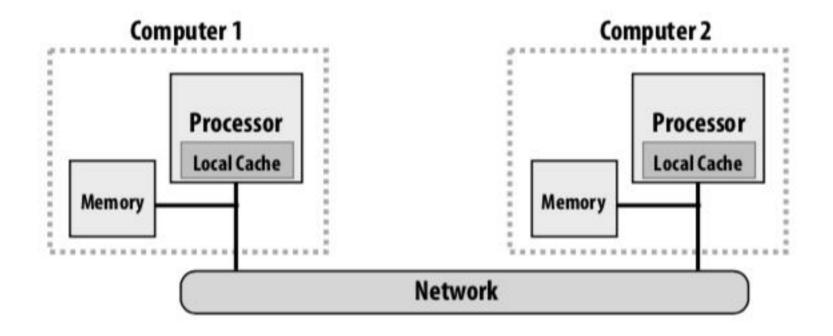
- 数据并行编程模型
  - 同步
    - 单个逻辑控制线程,但系统可以并行执行 forall 循环的迭代 (forall 循环体末尾的隐式barrier)
  - 通信
    - 隐式loads and stores (如共享地址空间)
    - 提供更复杂通信模式的特殊内建编程原语:例如, reduce
- 共享地址空间
  - 同步
    - 共享变量需要互斥 (例如,锁)
    - Barriers 用于体现各个计算阶段之间的依赖关系
  - 通信
    - 隐式的 loads/stores, 实现对共享变量的通信



### 基于消息传递(Message-passing )的求解器

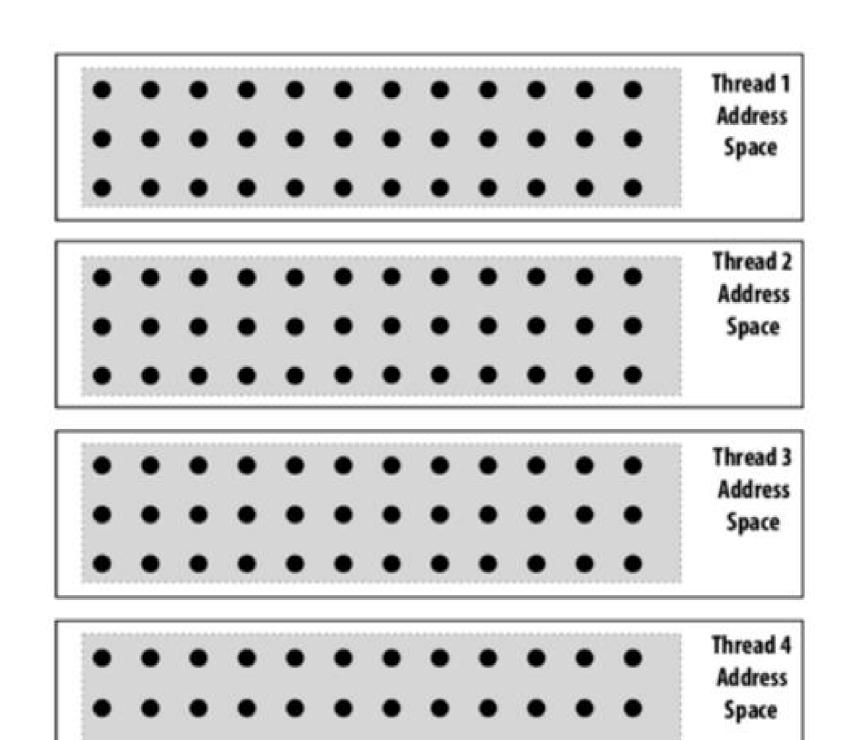
- 每个线程都有自己的地址空间
- 线程通过发送和接收消息进行通信和同步

#### 不同计算节点间的消息传递: 适合于有多个计算节点组成的机群 (cluster)





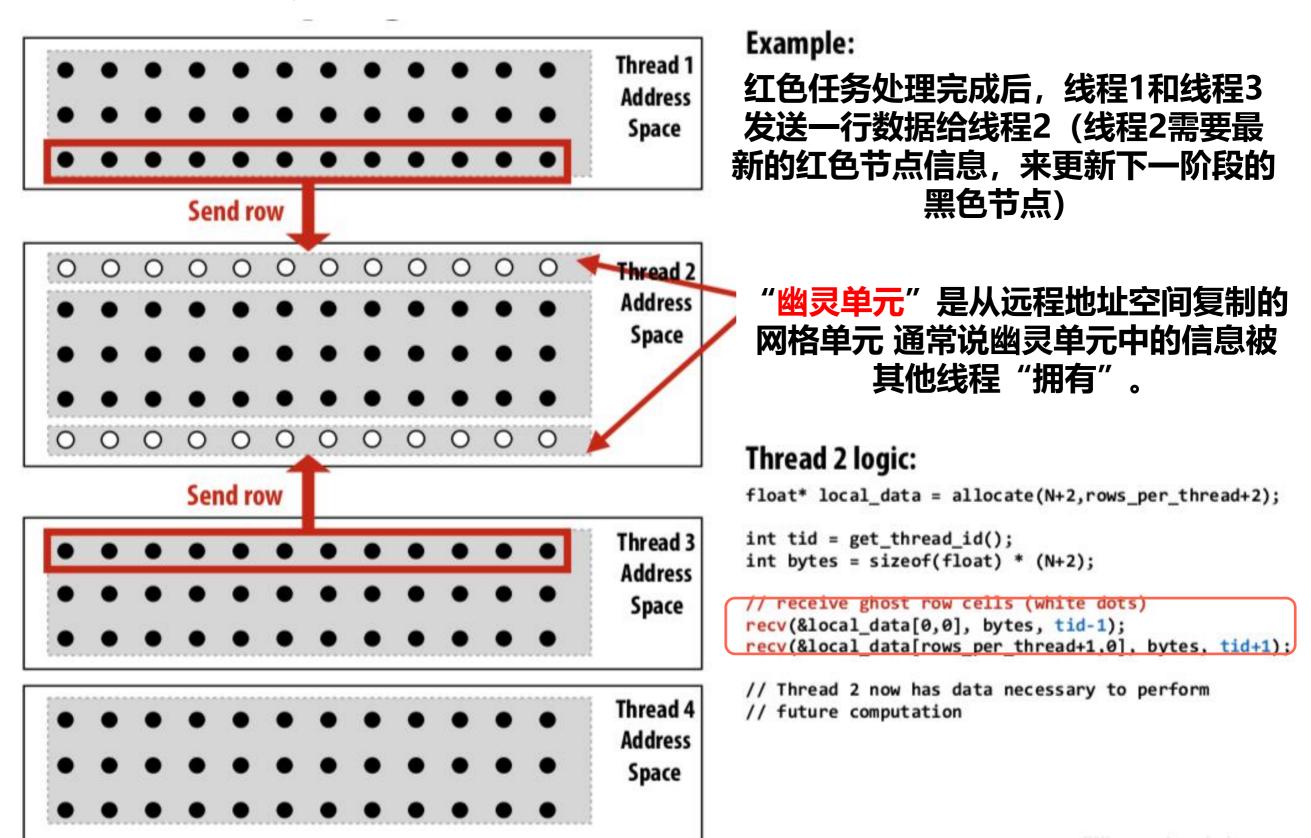
## 消息传递的编程模型



#### 图中包含四个线程

网格数据被划分为四个独立的数据划分(allocations),每个分配驻留在四个不同的独立地址空间中,分别从属于不同的线程(每线程的私有数组)

#### 需要数据的复制来实现线程间的通信



#### Message passing solver

类似于共享地址空间求解器的结构,但现在在消息发送和接收中通信是显式的

向"邻居线程"发送和接收幽灵行

执行计算(就像求解器的共享地 址空间版本一样)

所有线程将本地 my\_diff 发送 到线程 0

线程 0 计算全局diff, 评估是否满足终止条件,并将结果发送回其他 线程

```
int tid = get_thread_id();
int rows per thread = N / get num threads();
float* localA = allocate(rows_per_thread+2, N+2);
// assume localA is initialized with starting values
// assume MSG_ID_ROW, MSG_ID_DONE, MSG_ID_DIFF are constants used as msg ids
void solve() {
 bool done = false;
 while (!done) {
   float my diff = 0.0f;
   if (tid != 0)
      send(&localA[1,0], sizeof(float)*(N+2), tid-1, MSG_ID_ROW);
   if (tid != get_num_threads()-1)
      send(&localA[rows_per_thread,0], sizeof(float)*(N+2), tid+1, MSG_ID_ROW);
   if (tid != 0)
      recv(&localA[0,0], sizeof(float)*(N+2), tid-1, MSG ID ROW);
   if (tid != get num threads()-1)
      recv(&localA[rows_per_thread+1,0], sizeof(float)*(N+2), tid+1, MSG_ID_ROW);
   for (int i=1; i<rows per thread+1; i++) {
      for (int j=1; j<n+1; j++) {
        float prev = localA[i,j];
        localA[i,j] = 0.2 * (localA[i-1,j] + localA[i,j] + localA[i+1,j] +
                             localA[i,j-1] + localA[i,j+1]);
        my diff += fabs(localA[i,j] - prev);
   if (tid != 0) {
       send(&mydiff, sizeof(float), 0, MSG_ID_DIFF);
       recv(&done, sizeof(bool), 0, MSG_ID_DONE);
     else {
      float remote diff;
      for (int i=1; i<get_num_threads()-1; i++) {
         recv(&remote_diff, sizeof(float), i, MSG_ID_DIFF);
         my_diff += remote_diff;
      if (my_diff/(N*N) < TOLERANCE)
        done = true;
       for (int i=1; i<get num threads()-1; i++)
        send(&done, sizeof(bool), i, MSD_ID_DONE);
```



#### 消息传递示例的总结

- 计算
  - 数组索引是相对于本地节点的地址空间(不是全局网格坐标)
- 通信
  - 通过查看和接收消息实现节点间通信
  - 批量传输:一次传输整行(不是单个元素)
- 同步
  - 通过发送和接收消息实现进程间的同步
  - 想想如何使用消息实现互斥 (mutual exclusion) 、屏障 (barriers) 、标志 (flags )
- 为了方便起见,消息传递库通常包含更高级别的原语(通过发送和接收实现)



#### 同步synchronous (阻塞式) 发送和接收的 编程原语

- send()发送原语: 当发送方收到消息数据驻留在接收方地址空间后,发送方收到确认信息(ack),调用返回
- recv()接收原语: 当接收到的消息中的数据被复制到接收方的地址空间后,并将确认发送回发送方(向发送方发送ack动作后),调用返回

Sender:	Receiver:
Call SEND(foo)	Call RECV(bar)
Copy data from buffer 'foo' in sender's address space int Send message	
Receive ack ←	Copy data into buffer 'bar' in receiver's address space Send ack
SEND() returns	RECV() returns



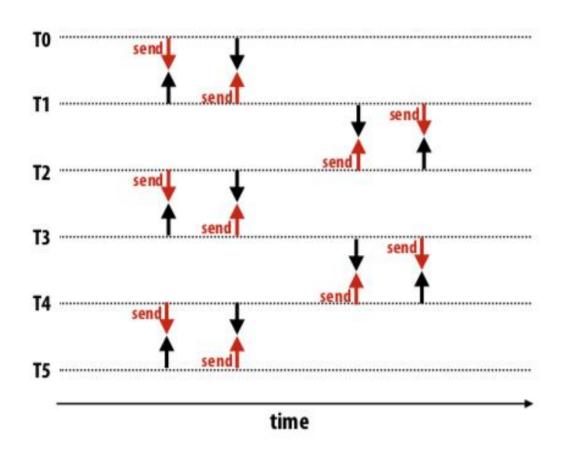
正如在之前的幻灯片中谈到的实现的情况,如果我们的消息传递求解器使用同步发送/接收,则存在一个大问题!

Why

如何解决?

# Message passing solver (fixed to avoid deadlock)

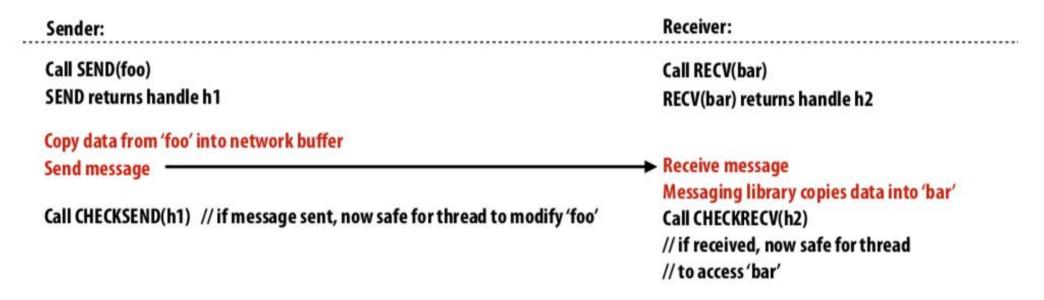
向"邻居线程"发送和接收幽灵行 偶数线程send;然后奇数线程 recv,然后再send。 线程超过3个后,会引发死锁



```
int N;
int tid = get_thread_id();
int rows_per_thread = N / get_num_threads();
float* localA = allocate(rows_per_thread+2, N+2);
// assume localA is initialized with starting values
// assume MSG_ID_ROW, MSG_ID_DONE, MSG_ID_DIFF are constants used as msg_ids
void solve() {
  bool done = false;
  while (!done) {
    float my diff = 0.0f;
    if (tid % 2 == 0) {
       sendDown(); recvDown();
       sendUp();
                  recvUp();
    } else {
       recvUp();
                  sendUp();
       recvDown(); sendDown();
    for (int i=1; i<rows_per_thread-1; i++) {
       for (int j=1; j<n+1; j++) {
         float prev = localA[i,j];
         localA[i,j] = 0.2 * (localA[i-1,j] + localA[i,j] + localA[i+1,j] +
                             localA[i,j-1] + localA[i,j+1]);
        my_diff += fabs(localA[i,j] - prev);
    if (tid != 0) {
       send(&mydiff, sizeof(float), 0, MSG_ID_DIFF);
       recv(&done, sizeof(bool), 0, MSG_ID_DONE);
    } else {
       float remote diff;
       for (int i=1; i<get_num_threads()-1; i++) {
         recv(&remote_diff, sizeof(float), i, MSG_ID_DIFF);
         my_diff += remote_diff;
      if (my_diff/(N*N) < TOLERANCE)
         done = true;
       if (int i=1; i<gen_num_threads()-1; i++)</pre>
         send(&done, sizeof(bool), i, MSD_ID_DONE);
```

## 异步Asynchronous (非阻塞 Non-blocking)

- send(): 调用立即返回
  - 提供给 send() 的缓冲区不能通过调用线程修改, 因为消息处理与线程执行同时发生
  - 调用线程可以在等待消息发送的同时执行其他工作
- recv(): 发布将来接收的意图, 立即返回
  - 使用 checksend(), checkrecv() 来确定发送/接收的实际状态
  - 调用线程可以在等待接收消息的同时执行其他工作



RED TEXT = executes concurrently with application thread



#### 总结

- 创建并行程序的各个方面
  - 通过问题分解创建独立任务,将任务分配给worker,通过任务指派(协调线程处理任务),映射任务到硬件
  - 在接下来的讲座中,我们将深入探讨如何在每个阶段做出更好的程序设计
- 今日重点:识别依赖关系
- 知识点: 结合局部性原理, 减少同步次数和同步开销

