Chapter 3 Principles of Parallel Algorithm Design

3.3 Characteristics of Tasks and Interactions

问题:

把不同的任务分配(映射)到不同的进程上计算时,需要考虑任务的哪些特性?

这种映射关系需要考虑:

任务的规模有多大?

Knowledge of Task Sizes

If the size of all the tasks is known, then this information can often be used in mapping of tasks to processes.

每个任务需要处理的数据大小是多少?

Size of Data Associated with Tasks

3.3 Characteristics of Tasks and Interactions

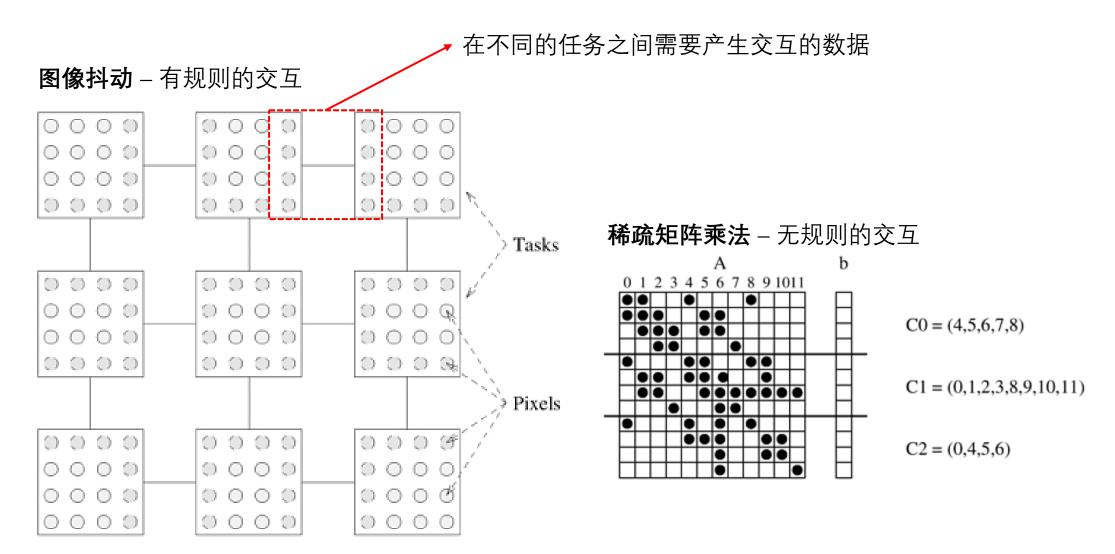
问题:

在不同的任务并行时,需要考虑任务交互的哪些特性?

静态交互 任务开始之前是否可以确定交互关系? 动态交互 有规则的 并行的任务在其空间位置上是否存在关系? 无规则的 只读数据 不同的数据共享关系决定着不同的映射方法 并行任务导致的数据共享关系?

3.3 Characteristics of Tasks and Interactions

有规则与无规则 (Regular versus Irregular)



问题:

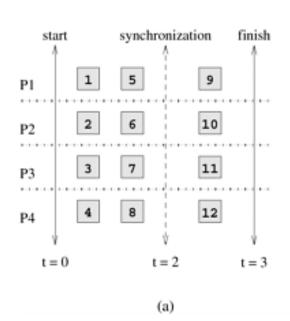
如何实现不同的效率最大化?

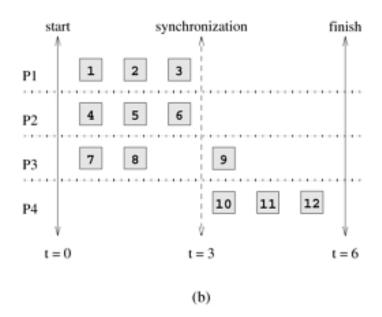


问题:

如何使不同的进程同时完成?







问题:

如何把不同的任务放到合适的进程上?



映射技术与负载均衡

动态映射

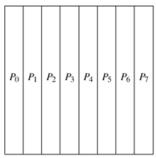
静态映射

静态映射 - 基于数据 - Block Distributions

row-wise distribution			
P_0			
P_1			
P ₂			

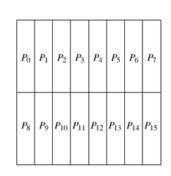
P₁
P₂
P₃
P₄
P₅
P₆

column-wise distribution

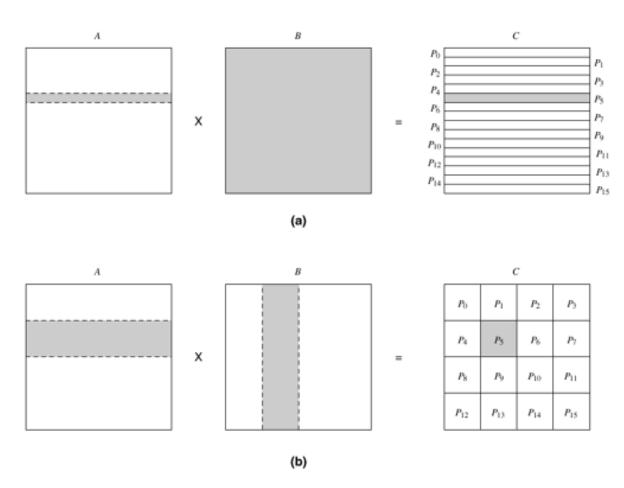


一维数据分割块分配映射

P_0	P_1	P ₂	P ₃
P_4	P ₅	P ₆	P ₇
P_8	P ₉	P_{10}	P ₁₁
P ₁₂	P ₁₃	P_{14}	P ₁₅



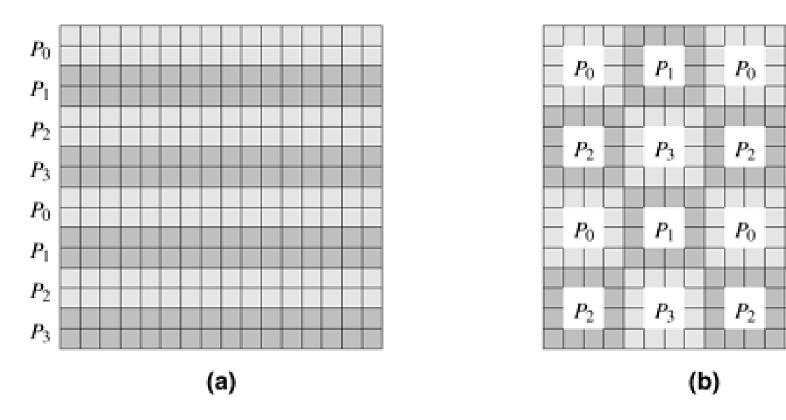
二维数据分割块分配映射



不同的块分割方法导致的共享数据量不同

如果拆分出来的块的数量多于进程数量,怎么进行映射?

静态映射 - 基于数据 - Cyclic and Block-Cyclic Distributions



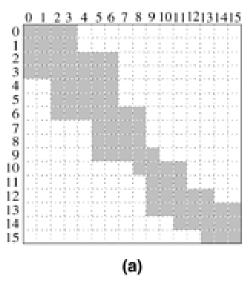
将数据拆分成足够多的小块,按照顺序给到指定的进程进行计算

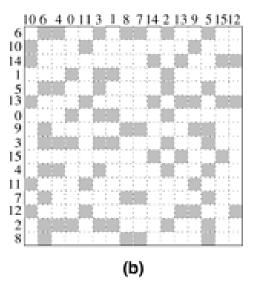
假如块分割出来的任务耗时不同,该怎么处理?

静态映射 - 基于数据 - Randomized Block Distributions

$$V = [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11]$$

$$random(V) = [8, 2, 6, 0, 3, 7, 11, 1, 9, 5, 4, 10]$$

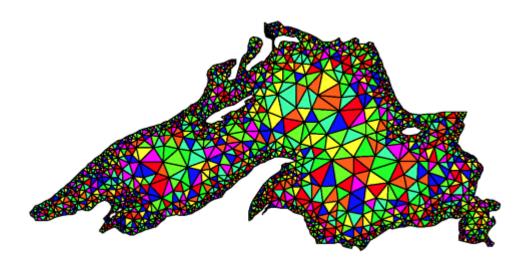




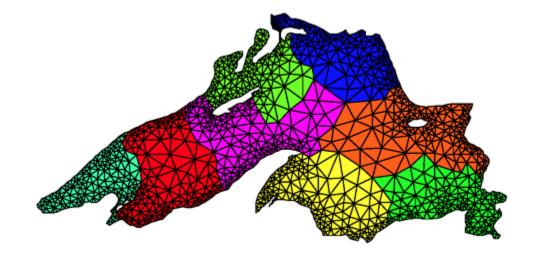
,	P_0 P_1		P_2	P ₃
,	24	P ₅	P_6	P_7
1	8	P9	P_{10}	P_{11}
P	12	P_{13}	P ₁₄	P ₁₅
	(c)			

如果数据之间的交互不规则怎么办?

静态映射 - 基于数据 - Graph Partitioning

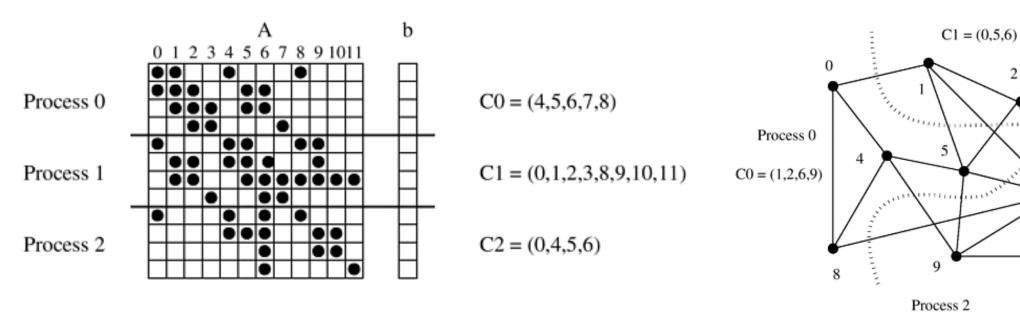


使用随机映射 导致数据不连续,需要大量的任务交互



使用图分区映射 大大降低了任务交互的数据量

静态映射 - 基于任务划分



按照每一行一个任务,循环分给不同的进程

进程C1需要大量的依赖其他进程的数据

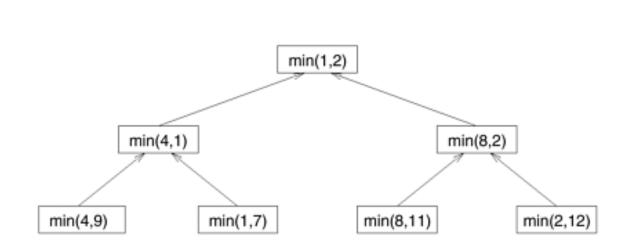
优化后的映射关系

Process 1

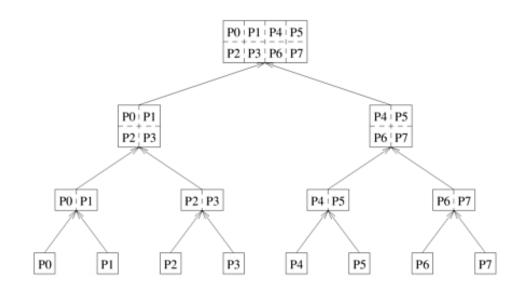
11

C2 = (1,2,4,5,7,8)

静态映射 - 分级映射



寻找最小值的任务



寻找最小值的任务的分级映射关系

动态映射

→ 集中式动态映射技术 动态映射技术 ←

一个Master多个Slaver

Master很容易称为并行计算的瓶颈

每个进程都维护自己的队列,在别的进程空闲时从忙碌的进程获取任务

分布式动态映射技术

- 1. 空闲的进程去请求还是忙碌的进程主动分配?
- 2. 如何知道谁空闲, 谁忙碌?
- 3. 每次分配给空闲的进程给多少任务?

Chapter 3 Principles of Parallel Algorithm Design

3.5 Methods for Containing Interaction Overheads

计算加速

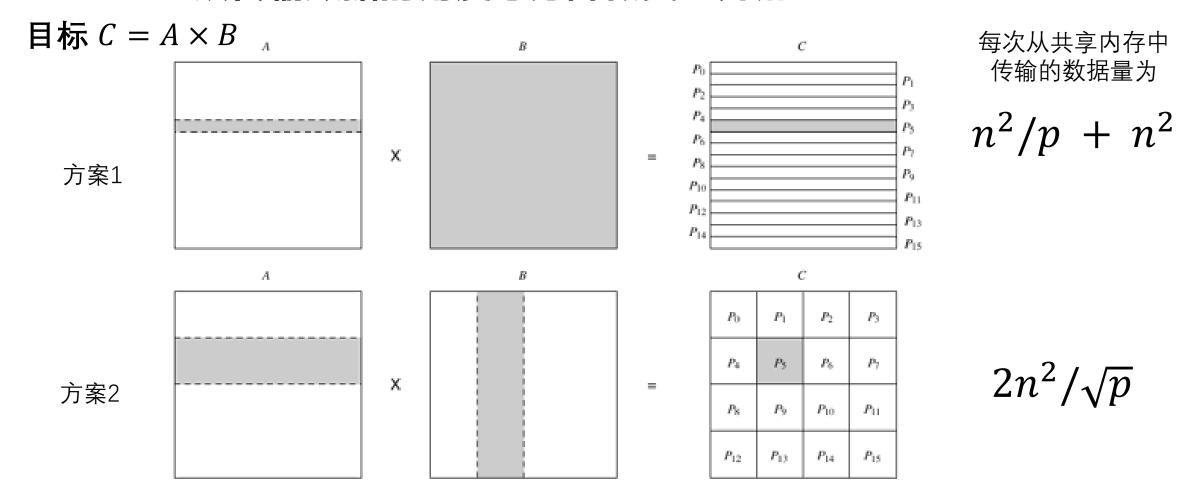
↓ 任务拆分 / 映射 ↓ 额外的交互开销 ↓ **如何降低 交互造成的开销?**

减少交互的数据量 从传输的数据量考虑 减少交互的频率/次数 提前缓存数据 减少阻塞和竞争 从传输过程考虑 与计算过程重叠 从调度策略考虑

Chapter 4 集合通信算法

与其他通信过程重叠

3.5.1 从传输数据的角度考虑降低交互开销



减少交互的数据量

通过改变任务的切分方式,尽可能减小数据的交换量以降低交互的开销

3.5.1 从传输数据的角度考虑降低交互开销

目标 $C = A \cdot B$

P ₀	P_1	P ₂	P ₃
P4	P ₅	P_6	P ₇
P_8	P ₉	P_{10}	P11
P ₁₂	P ₁₂ P ₁₃		P ₁₅

X

P ₀	P_1	P ₂	P ₃
P_4	P ₅	P_6	P7
P_8	P ₉	P_{10}	P_{11}
P ₁₂	P ₁₂ P ₁₃		P ₁₅

方案一:

每次运算取出对应位置的元素的值到任务中计算访问 $2n^4/p$ 次

方案二:

一次性把需要运算的子矩阵的所有元素缓存到本地 访问2次

减少交互的频率

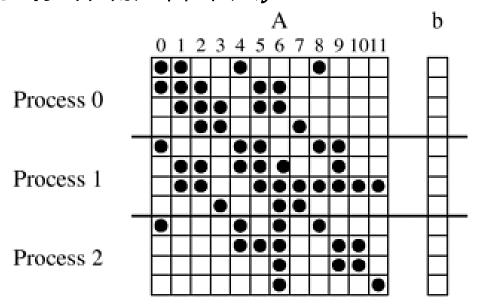
每次通信都会有一个启动时间的开销,因此减少交互的频率可以有效的降低交互开销

问题

这种降低交互开销的方法带来的弊端是需要增加本地的缓存空间

3.5.1 从传输数据的角度考虑降低交互开销

目标 稀疏矩阵乘法 $y = A \times b$



$$C0 = (4,5,6,7,8)$$

$$C1 = (0,1,2,3,8,9,10,11)$$

$$C2 = (0,4,5,6)$$

- 1. 每个Task / Process在进行计算前 进行扫描
- 2. 每个Task / Process可以准确的获 知交互目标
- 3. 在计算开始前将所需的数据储存在本地

提前缓存所需的数据到本地

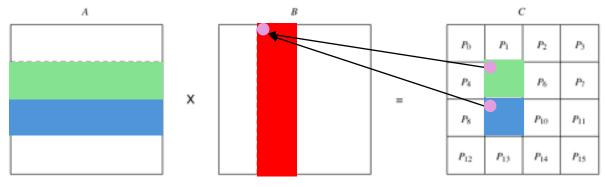
通过改变任务的切分方式,尽可能减小数据的交换量以降低交互的开销

上一章节的降低交互频率的方法是基于任务的数据分解方法进行的

提前缓存的方法适用于多种任务分解方法,在类似这种稀疏矩阵乘法的任务下尤其有效

3.5.2 从传输过程考虑进行阻塞控制策略

目标 $C = A \times B$



都需要访问矩阵B中**同一位置**的数据块, 这种行为可能会造成**访问阻塞**

$$C_{i,j} = \sum_{k=0}^{\sqrt{p}-1} A_{i,k} imes B_{k,j}$$



$$C_{i,j} = \sum_{k=0}^{\sqrt{p-1}} A_{i,(i+j+k)\%\sqrt{p}} \cdot B_{(i+j+k)\%\sqrt{p},j}$$

不同Task可能同时访问 $B_{k,j}$

不同Task不会访问 $B_{k,j}$

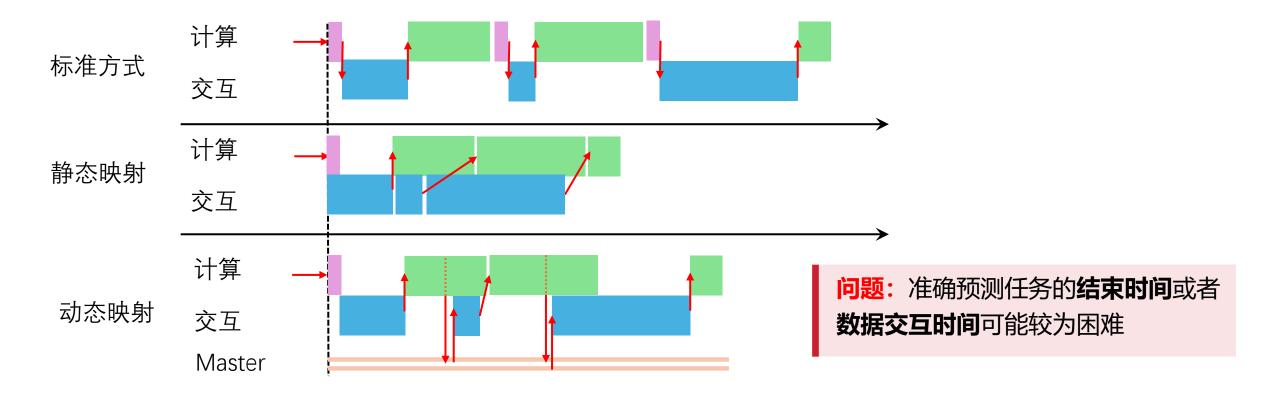
阻塞控制策略

通过打乱每个Task的计算顺序使得其对内存访问的顺序不同,进而实现无阻塞的交互

在RoCE网络上有其他的阻塞控制方案,例如:TIMELY、FPC、DCQCN、DCTCP、HPCC、PINT等

在IB网络上原生支持使用信令的流控制技术进行阻塞控制和负载均衡

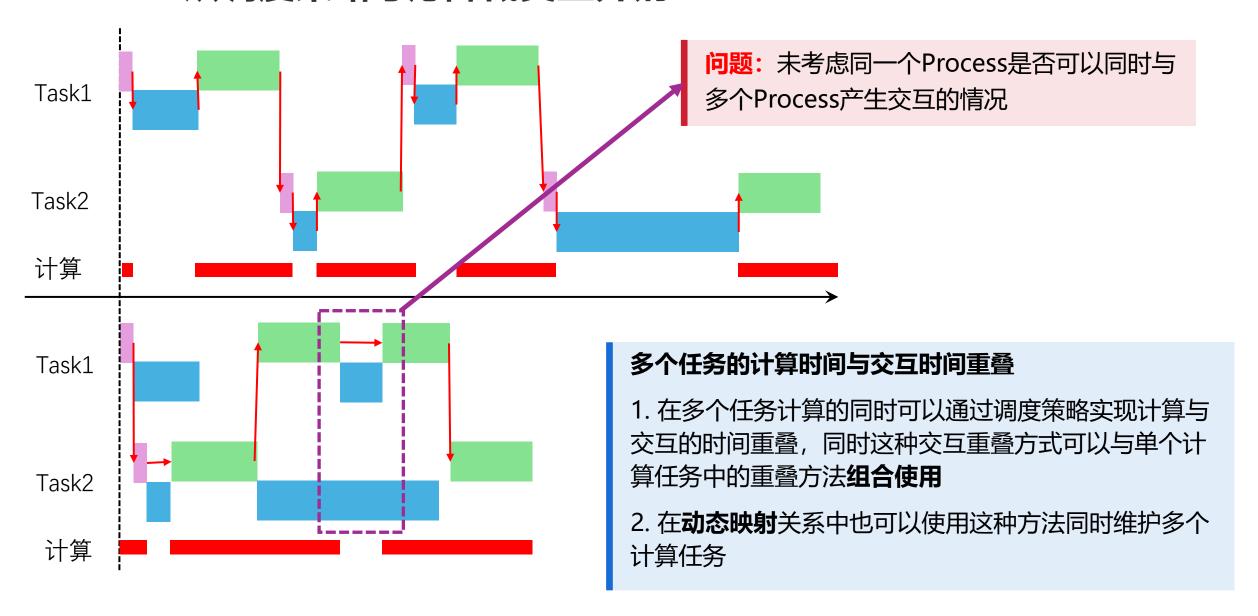
3.5.3 从调度策略考虑降低交互开销



单个任务的计算时间与交互时间重叠

- 1. 如果是静态映射关系,计算任务开始前可以提前加载所需的数据到本地
- 2. 如果是动态映射关系,可以在当前任务即将结束前提前向Master / 其他Process获取下一个任务的信息

3.5.3 从调度策略考虑降低交互开销



3.5.3 从调度策略考虑降低交互开销

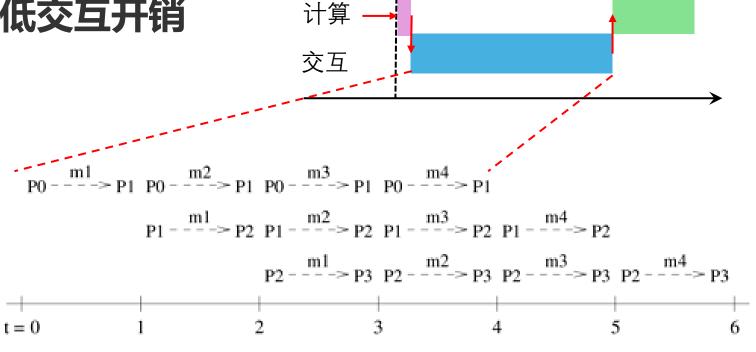
目标 One-to-All Broadcast

$$P0 - \stackrel{m1}{-} > P2 \quad P0 - \stackrel{m1}{-} > P1$$

$$P2 - \stackrel{m1}{-} > P3$$

$$t = 0 \qquad 1 \qquad 2$$

图a. 从原始的3步优化到2步交互



图b. 常见的重叠需要6步

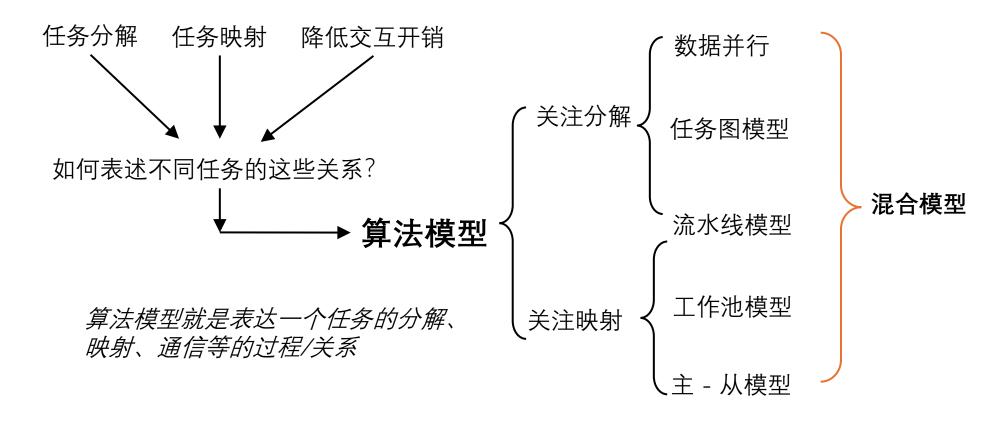
与其他交互时间重叠

- 1. 与其他交互时间重叠可以有效的降低交互开销(图a)
- 2. 选择合适的重叠策略可以达到不同的交互开销效果 (图b)

提示

关于对图b的优化效果,可以参考 Chapter 4 集合通信的内容

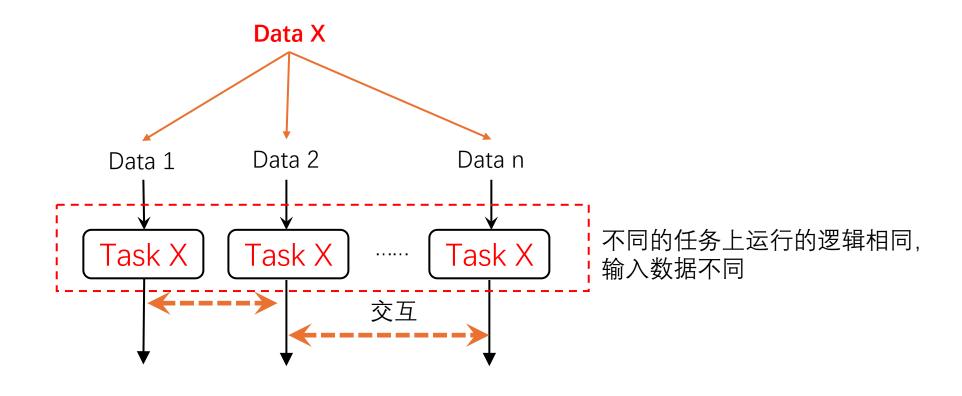
3.6 Parallel Algorithm Models



算法模型通常是通过选择分解和映射技术,并采用适当的策略来最小化交互作用,从而构建并行算法的一种方法。

An algorithm model is typically a way of structuring a parallel algorithm by selecting a decomposition and mapping technique and applying the appropriate strategy to minimize interactions.

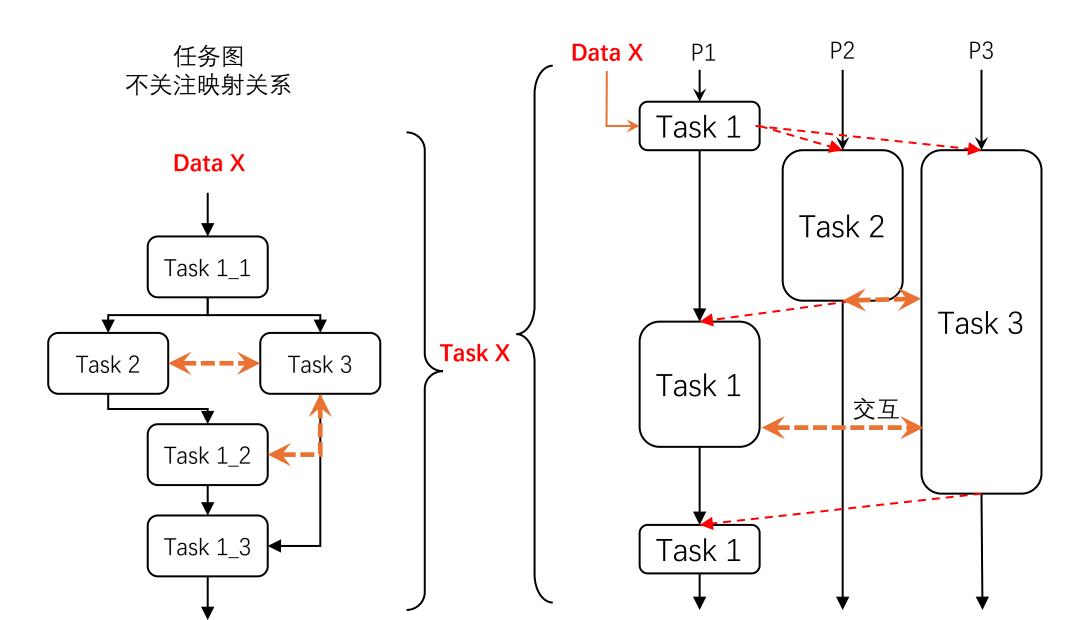
3.6 关注分解(数据并行)



Task X 表示一个待解决的大的任务,后续中可以拆分成多个Task,例如Task 1、Task 2等

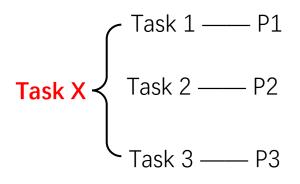
Data X 表示Task X对应的完整的数据对象,可以拆分成多个Data,例如Data 1、Data 2等

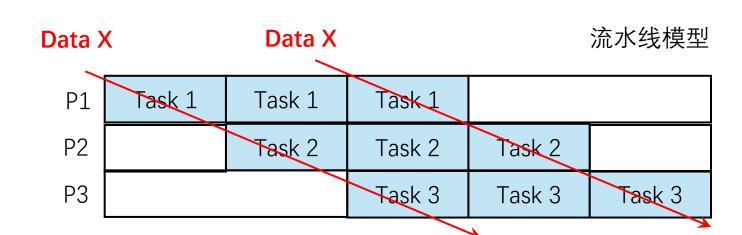
3.6 关注分解 (任务图)



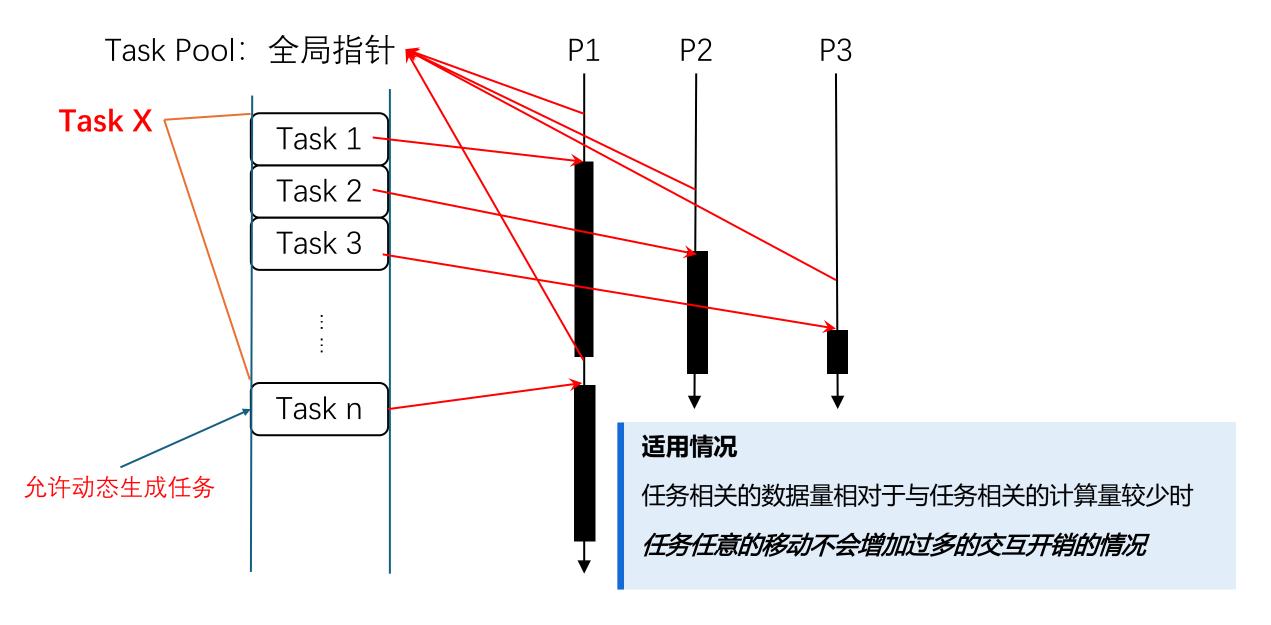
3.6 关注分解 / 关注映射 (流水线模型)

任务的分解

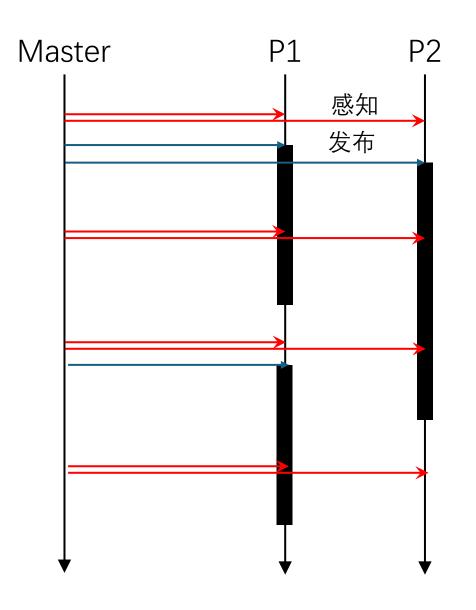




3.6 关注映射 (任务池模型)



3.6 关注映射 (主-从模式)



主-从模式不同于任务池,**Master需要感知和评估任务的状态信息**,由Master将任务分配给对应的进程进行预算

这种主从模式可以扩展为**分级主从模式**,由Master管理多个SubMaster,再进而管理多个Woker

主从模式可以是**集中式**的,也可以是**分布式**的,分布式主 从模式可参考任务到进程的映射章节

问题

Master的性能容易称为瓶颈

3.1 Preliminaries

3.1.2 任务交互 Task-Interaction

总结

问题

提示