# Multiprocessor

# **Parallel Computing Background**

### **Parallel Computing**

并行本质:同一事件做多样事情

并行最主要的目的就是提升性能(提升吞吐率),其余目的还有

- 降低能耗, 4N 个工作在 F/4 频率的单元能耗小于 N 个工作在 F 频率的单元
- 提升可扩展性, 涉及单个高性能单元的难度是较高的
- 提升可靠性, 有冗余

#### 并行的种类有

• ILP: 如流水线, OoO, VLIW 等

• DLP: 如 SIMD

• TLP: 多线程, 多处理器

#### 有两种 TLP 的方式

- 将一个单独的任务划分成多个 task,如并行编程,如果问题本身有并行性是很容易划分的,或是线程级的划分
- 同时处理多个无关的任务,如云计算上不同用户提交的计算任务,提升系统整体 throughput 但是不影响单独任务的性能

#### 多处理器也可以按核之间的联系划分为两种

- 联系较松
  - 。 没有共享的全局地址空间
  - 。 网络形式组织通信
  - 。 通常通过 message passing 模型编程
- 联系紧密
  - 。 共享全局地址空间
  - 。 传统的多处理: SMP (symmetric multiprocessing) , 即多核/多线程处理器
  - 编程类似单处理器, 但是对于共享数据的操作要同步

### **Tightly-Coupled MP**

设计中主要的问题有

- 共享内存的同步, 如锁以及一些原子操作
- 私有 cache 一致性
- 内存的一致性
- 共享资源管理
- 处理器间的通信: interconnect

编程时也要考虑如何划分任务和任务间的同步问题

最基本的是要确保正确性, 然后提升性能

一般加速不会超过线性, 即 P 个处理单元难以加速到 P 以上

### **Utilization & Redundancy & Efficiency**

考虑所有处理器都在处理并行计算

utilization: 处理器利用率

$$U = rac{\#Operation}{\#processors imes time}$$

redundancy: 处理器为了并行做了多少额外工作

$$R = \frac{\#Operation_p}{\#Operation_s}$$

一般都大干1

efficiency: 效率

$$E = \frac{\#Operation_s}{\#processors \times time_p} = \frac{U}{R}$$

并行加速的瓶颈由串行部分决定: Amdahl's Law, 现实中的并行一般不是完美的并行, 因为有同步和资源共享等各种问题

### **Bottlenecks in Parallel Portion**

同步

- 争抢:操作共享资源的指令不能并行,需要锁等同步原语,操作共享资源的部分称为临界区
- 协作:一个任务可能需要其他任务提供的资源,如生产者-消费者模型,或是 barrier,必须等所有任务到达 barrier 才能继续推进

不平衡的任务分配: 并行任务可能长度不同

资源争抢: cache, 内存等硬件资源

pipelining: 如果将循环中的计算划分成不同的任务, 最费时的会成为瓶颈

### **Difficulty in Parallel Programming**

在程序没有显性的并发特点时编程是比较有挑战的

除此之外还要保证并发的版本不出错

- 一般来说对于代码的不同部分有不同的硬件要求
  - 串行部分需要一个强力的大核
  - 并行部分需要一系列小核

这两者是冲突的,需要 tradeoff

有堆叠少数大核 (IBM Power) 或者大量小核 (Sun Niagara) 的方法

可以结合这两种方法: ACMP (Asymmetric Chip Multiprocessor), 即提供一个大核和众多小核,分别运行程序的串行部分和并行部分,神威太湖之光就是这种策略

# Heterogeneity

即所谓异构(非对称),是系统设计比较常见的思想

比起有多种同类资源,提供不同类的资源效果更好,适应性强,且可以定制化

为什么要非对称设计

- 系统中不同的 workload 有不同的特性,甚至同一应用的不同阶段/同一应用的不同输入,包括
  - 。 局部性
  - o BP
  - 。 数据依赖
  - 。 串行部分
- 系统需要满足各种情况的要求。设计永远不会只为了一个目标,要考虑多种情况,包括性能,能耗,公平性,可靠性......

symmetric design 的一招鲜吃遍天是很难实现的,而非对称设计可以根据需求选择 最适合的资源

现在的非对称设计有

• GPU 集群:一个高性能 CPU 与多块 GPU

• FPGA: 使用 FPGA 在数据中心加速

TPU

非对称设计连接了完全通用和完全特化之间的 gap

#### tradeoff

- 优点
  - 。 能在多种指标上优化
  - 。 能更好适应不同的 workload
  - 。 能提供特化的性能优势以及泛化的灵活性
- 缺点
  - 。 设计和验证更复杂
  - 。 更难管理,要调度各个部分
  - 。 需要在各部分间交换数据