GROMACS并行计算优化报告

参赛队伍: SYSU_ASC队

指导老师: 杜云飞

参赛单位:中山大学

参赛队员:张力越 丰光南 梁杰鑫 梁庭







主要内容

● ·1.GROMACS简介

● •2.优化分析

•3.我们的优化工作

● •4.总结



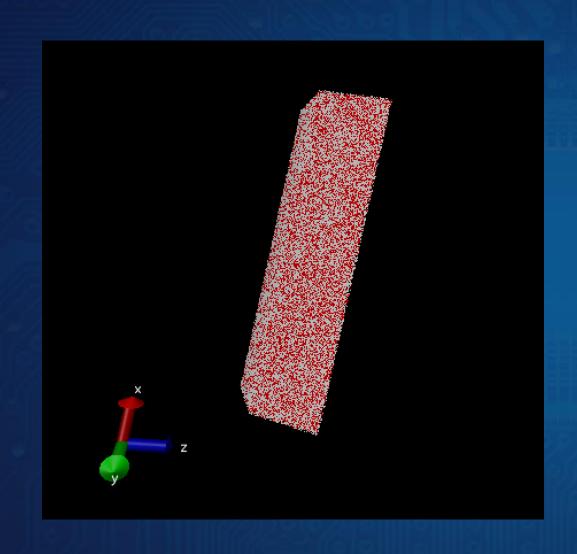


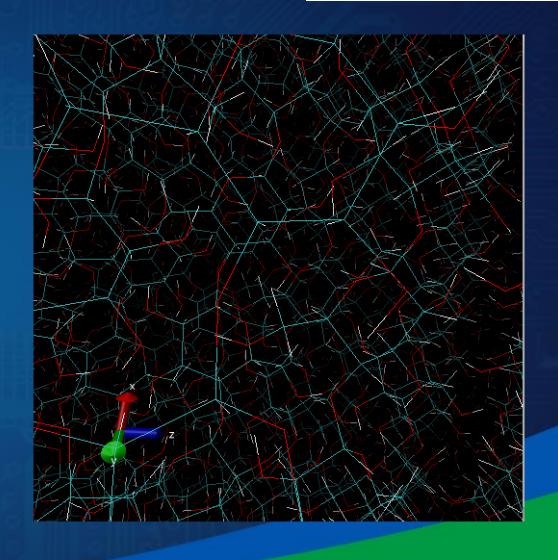
- GROMACS 是一款分子动力学应用程序,旨在模拟包含数百到数百万个粒子的系统的牛顿运动方程。
- GROMACS 设计用于模拟具有大量复杂键合相互作用的生物化学分子,包括蛋白质,脂,核酸甚至是一些非生物来源的分子,多聚物等等。















从较高级别的层面上看, GROMACS 执行以下四项任务:

1.PP: 计算短程非键合力(nonbonded force)或粒子间 (PP) 相互作用 (计算仅限于最邻近通信)

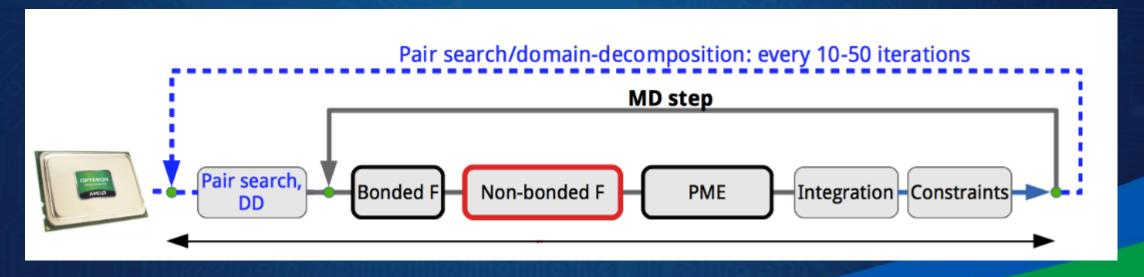
2.PME: 计算长程非键合力的长程部分的近似值(多节点运行中的通信密集型)

3.键合(B): 计算键合力

4.其他:施加键合约束,向前推进原子位置以及计算近邻列表和其他。



- · GROMACS模拟分子运动的大致算法流程如下:
- 对于每次迭代而言:
- 首先搜索需要计算粒子的键合力,然后计算粒子间相互作用力和非键合力,之后计算长程的非键合力,最后更新原子位置和邻近的列表



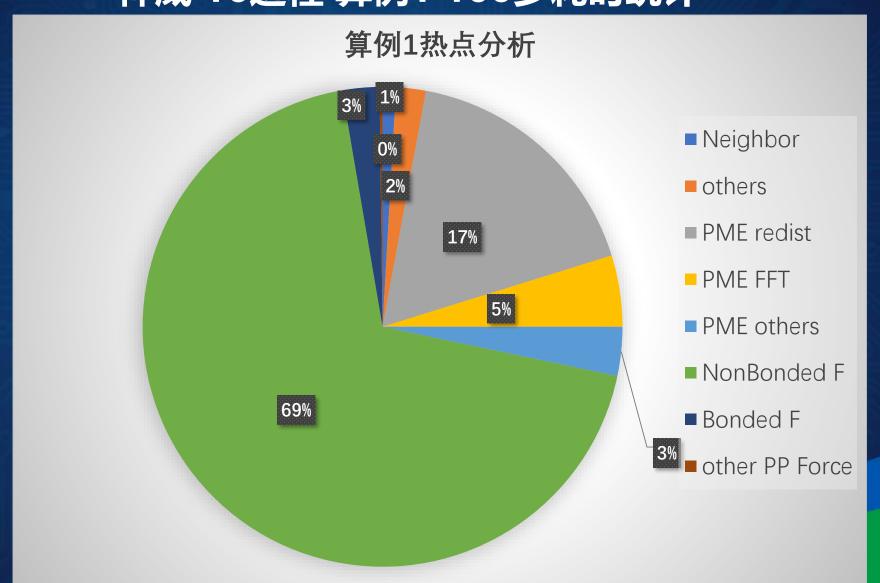
• 迭代完成之后,要汇总输出每一步的分子及能量变化

KNL 64核 用vtune收集热点

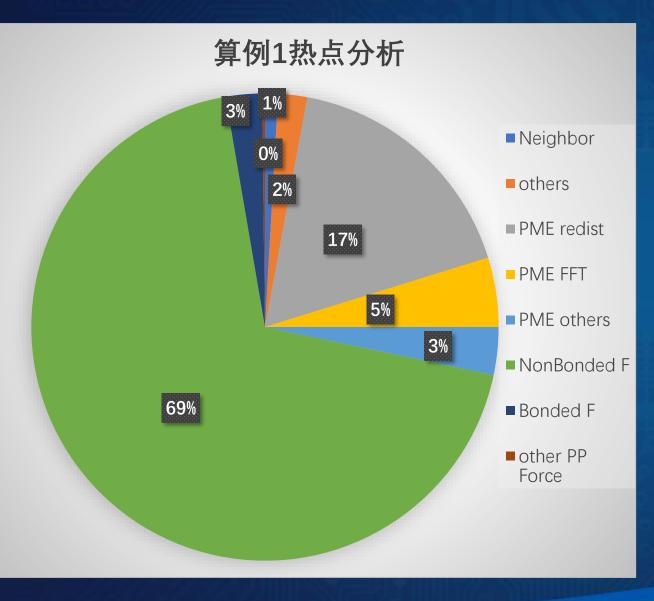
发现热点集中在PP计算的nbnxn_kernel里面



• 神威 16进程 算例1 100步耗时统计







- 1、nonboned力计算占据绝大多数,该计算代码在nbnxn kernel ref函数中
- 2、PME计算耗时是第二大热点,这将是第二部优化的重点
- 3、同时原版代码中大量的向量化优化也说明nonboned力是计算热点所在

对于主要热点nbnxn_kernel_ref我们的加速设想大致如下:

- 1、首先对kernel的outer循环划分算法改进,实现划分数据运行
- 2、考虑到划分之后数据量不是很大,将数据显式复制到从核,完成自己部分的计算
- 3、从核计算完成后,数据写回内存,主核进行归约操作
- 4、对inner计算部分实现手动向量化

3、我们的工作

• .

• 单精度

编译优化

• 计时并负载均衡

从核加速

• DMA缓存预取

• 负载均衡

向量化

• 循环展开

• SIMD指令

异步计算

• 主核PME从核PP异步执行

我们的工作——编译优化

- 1、双精度改为单精度
- 2、加入计时函数,启用gromacs自带的进程负载均衡

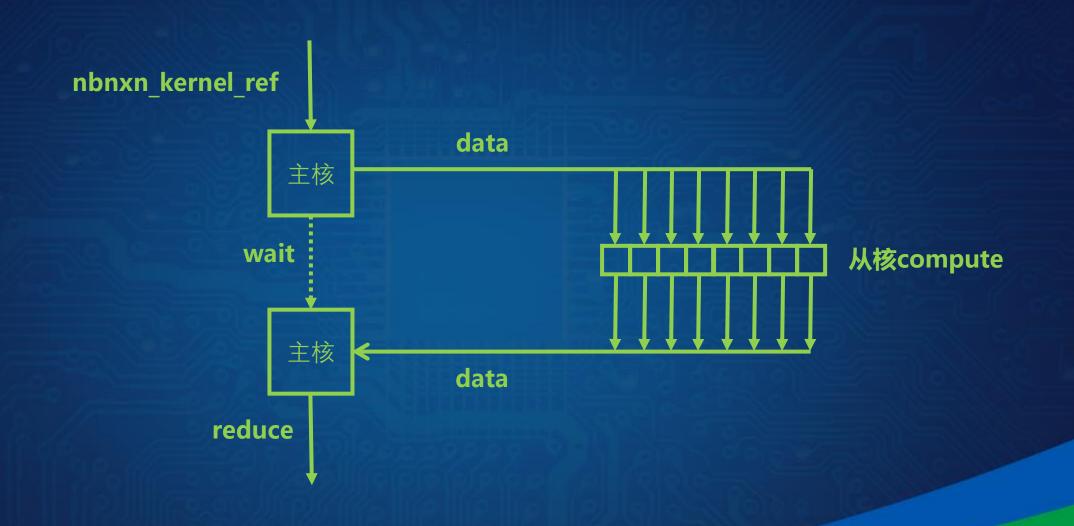


单次优化效果——编译优化

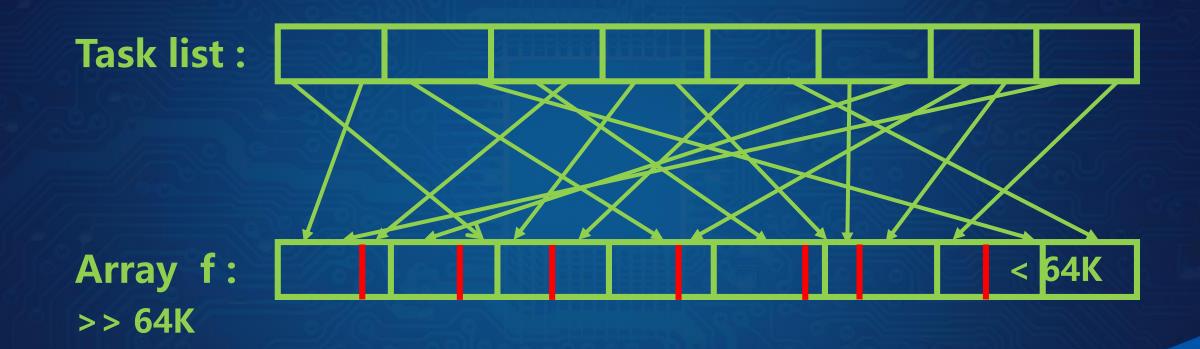
	优化前时间	优化后时间	加速比	加速比					
		(s)		50.00%					
算例1	6556.575	4449.757	47.3%	45.00% ———————————————————————————————————					
算例2	3781.820	3230.015	17.1%	25.00% ———————————————————————————————————					
算例3	578.761	470.763	22.9%	10.00% — 5.00% — 0.00%	算例1	算例	1/2	算例3	



我们的工作——使用从核计算nbnxn_kernel_ref



我们的工作——从核任务划分及负载均衡

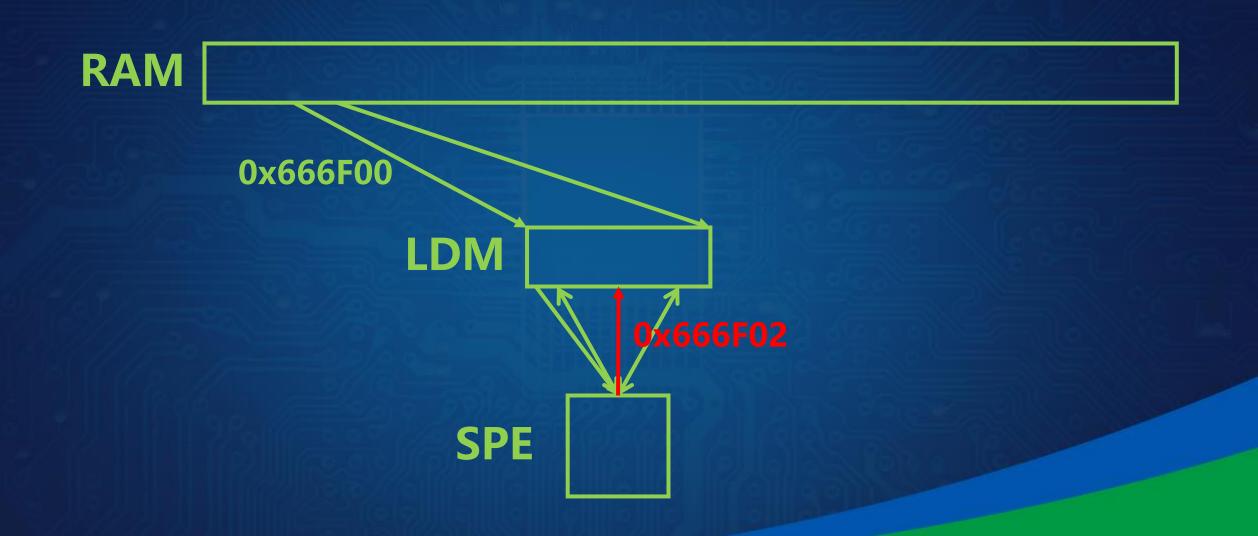


我们的工作——从核访存优化

- 1、较小的数据直接显式复制到从核的LDM中
- 2、较小的数据手动实现cache line, 动态预取较大数组,减少内存访存次数

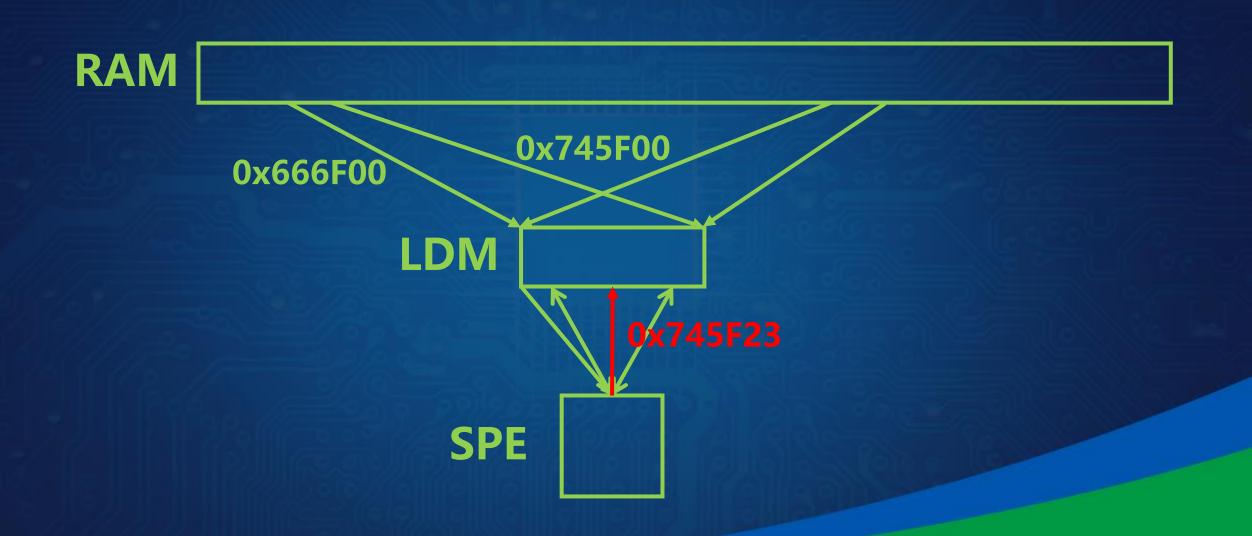


我们的工作——从核访存优化





我们的工作——从核访存优化





从核计算加速效果一览

	优化前时间	优化后时间	加速比	加速比						
				300.00%						
算例1	4449.757	1517	193. 33%	250.00%						
				200.00%						
算例2	3230.015	919.999	251.09%	150.00%						
				100.00% ———						
算例3	470.763	214.000	119.98%	50.00%						
				0.00%	算例1		算 例2		算例3	



从核负载均衡效果一览

	优化前时间	优化后时间	加速比			加速比		
				60.00%				
算例1	1517	1138.934	33. 19%	50.00%				
				40.00%				
算例2	919.999	624.000	47. 44%	30.00%				
				20.00% ———				
算例3	214.000	136.471	56. 81%	10.00%				
				0.00%	算例1	算例2	算例3	

向量化

主要针对inner部分做了向量化

- 1、采用floatv4向量指针和simd_load装载,实现向量计算
- 2、展开循环,提高无依赖指令数量,充分填满流水线



向量化优化效果一览

	优化前时间	优化后时间	加速比			加	速比		
		(s)		25.00%					
算例1	1138.934	1045.1	8. 98%	20.00%					
				15.00%					
算例2	624.000	506.900	23. 10%	10.00%					
算例3	136.471	123.800	10. 23%	5.00%					
				0.0070	算例1		算例2	算例3	



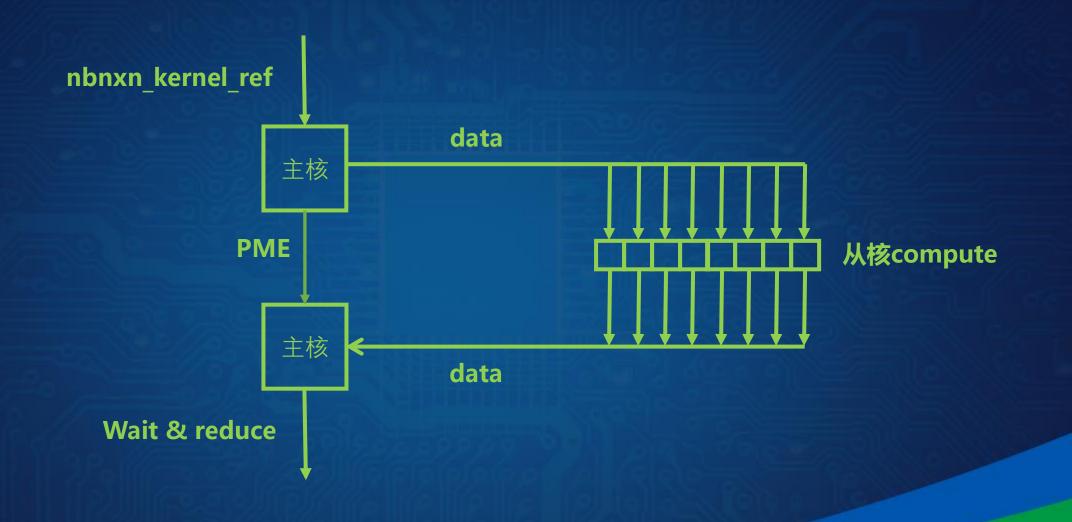
我们的工作——主从核异步计算

将没有依赖性的PP和PME计算并发运行,主核计算PME, 从核计算PP,实现异步计算





我们的工作——主从核异步计算





主从核异步优化效果一览

	优化前时间	优化后时间	加速比		力	速比	
				35.00%			
算例1	1045.1	785	33. 13%	30.00% —			
算例2	506.900	472.551	7. 27%				
算例3	123.800	119.415	3. 67%	0.00%	章例1	算例2	算例3



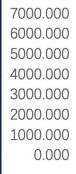
四、优化总结

优化前后时间及加速比

	原版时间	优化后时间	加速比
算例1	6556.575	785	835.2%
算例2	3781.820	472.551	800.3%
算例3	578.761	119.415	484.7%

整体运行时间

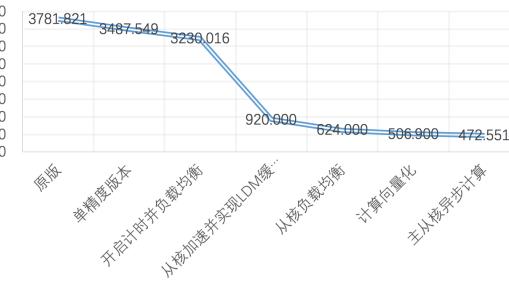
算例1



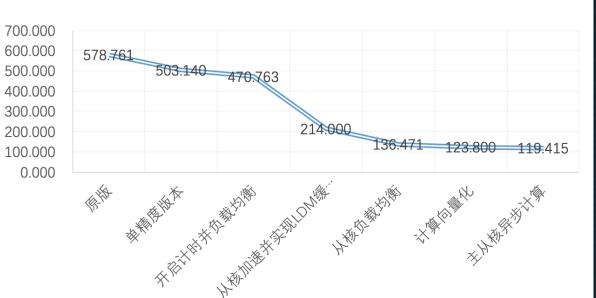


算例2





算例3





算例1 优化加速情况



算例2 优化加速情况



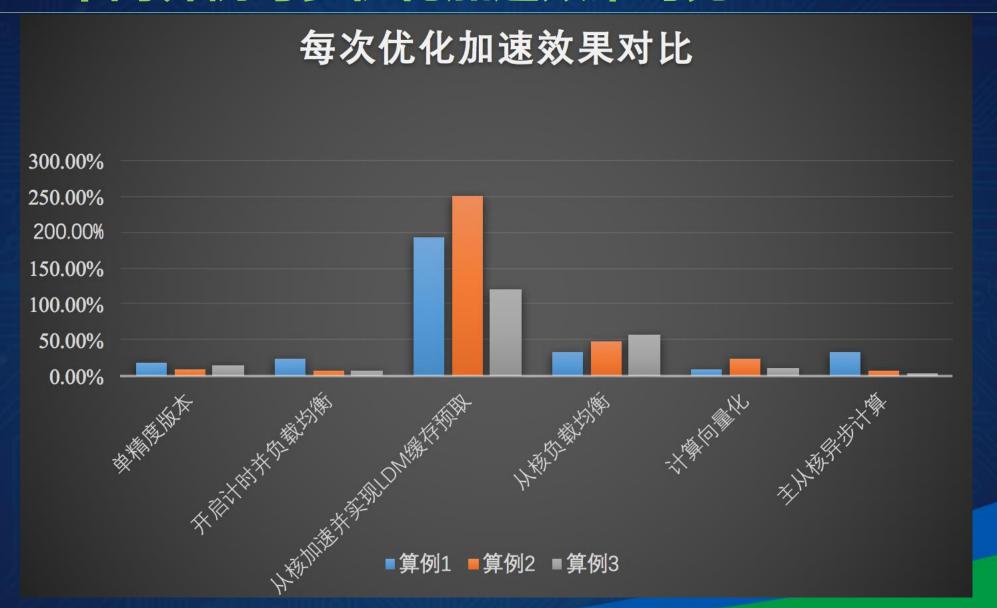


算例3 优化加速情况

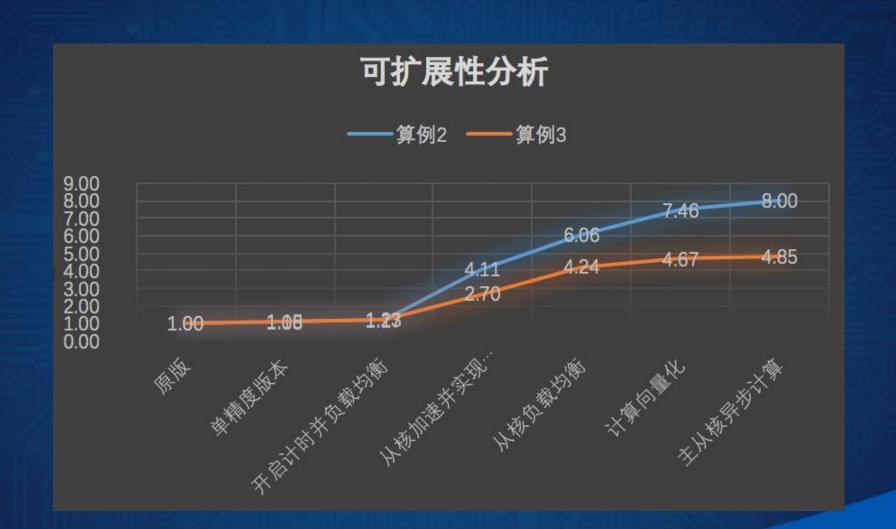




不同算例每步优化加速效果对比

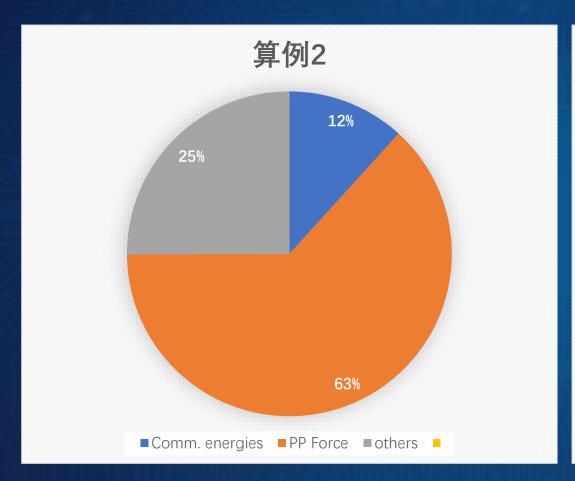


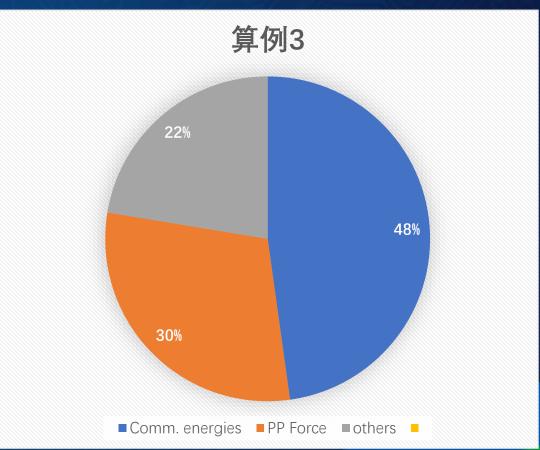
算例2算例3可扩展性分析





可扩展性分析





四、总结

我们从计算、访存、模型三个方面进行了优化:

- 1、使用athread库利用从核实现PP计算核并行化
- 2、使用软件实现的缓存预取优化访存开销
- 3、使用预估计算量的负载均衡使任务划分更均匀
- 4、对PP计算核进行了部分向量化
- 5、PME与PP主从核异步计算彼此掩盖了部分计算时间



第二届国产CPU并行应用挑战赛

2018 China Parallel Application Challenge On Domestic CPU

THANKS





