

МГУ имени М.В. Ломоносова Биологический факультет Группа молекулярного моделирования



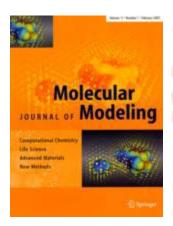
Использование гибридных и специализированных архитектур для решения задач молекулярного моделирования

Шайтан Алексей Константинович к.ф.-м.н., н.с.

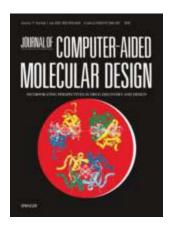
План

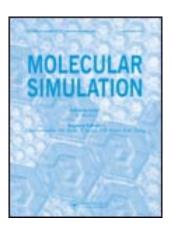
- Задачи молекулярного моделирования
- Вычислительные особенности
- Традиционные подходы к высокопроизводительным вычислениям
- Применение ASIC
- Применение ПЛИС
- ▶ Применение GPU
- Выводы

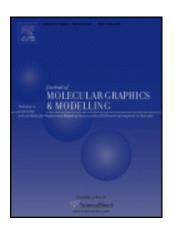
Молекулярное моделирование





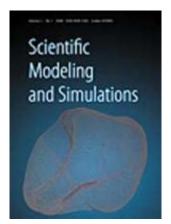




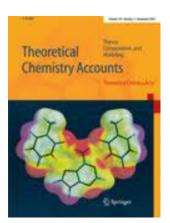




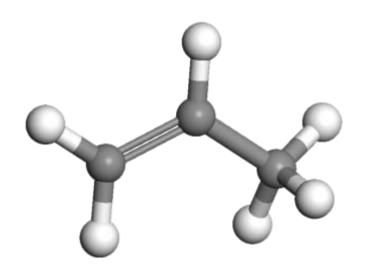






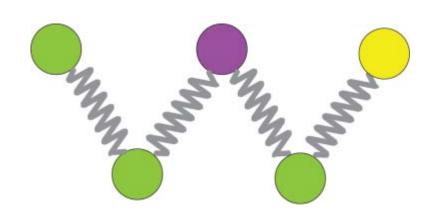


Молекулярно-механические модели



Набор координат

Χ	Υ	Z
-6.542	0.365	-0.009
-5.169	1.043	0.152
-3.881	0.212	0.009
-6.465	-0.725	0.316
-6.863	0.414	-1.102
-7.311	0.902	0.639
-5.107	2.143	0.451
-3.945	-0.898	-0.254
-2.867	0.701	0.166



Силовое поле

$$E([x], [y], [z]) = \sum_{b} K_{b}(l -$$

$$\sum_{b} K_{b}(l - l_{0})^{2} +$$

$$\sum_{\theta} K_{\theta}(\theta - \theta_{0})^{2} +$$

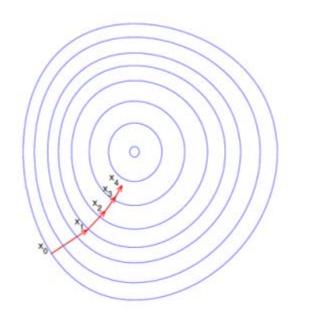
$$\sum_{\phi} K_{\phi}(1 + \cos(n\phi - \phi_{0})) +$$

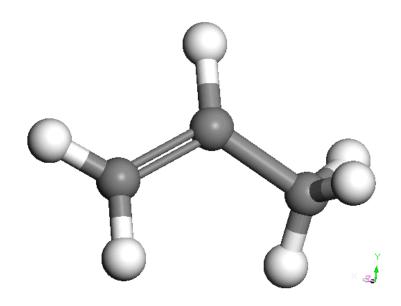
$$\sum_{\phi} \epsilon \left[\left(\frac{\sigma}{r}\right)^{12} - \left(\frac{\sigma}{r}\right)^{6} \right] +$$

$$\sum_{ij} \frac{q_{i}q_{j}}{r_{ij}}$$

Алгоритмы анализа моделей

- Поиск минимума энергии
- Решение уравнений движения (молекулярная динамика)





 Иные методы (молекулярный докинг, метод монте-карло и д.р.)

ММ в биологии

• «Вычислительный микроскоп»

Структурная биология



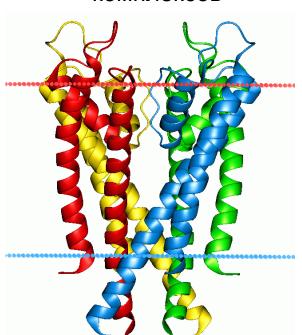
Атомистические структуры белков, ДНК, комплексов



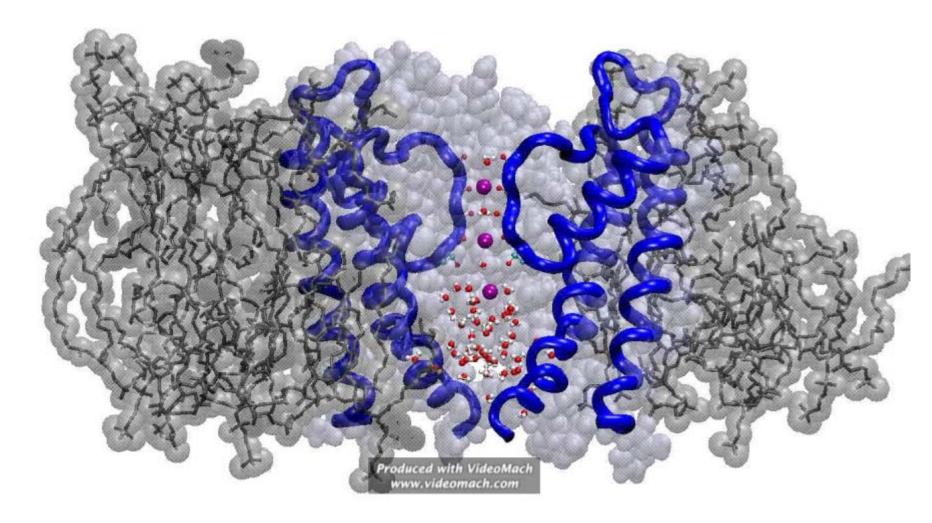
Молекулярное моделирование



Изучение процессов во времени



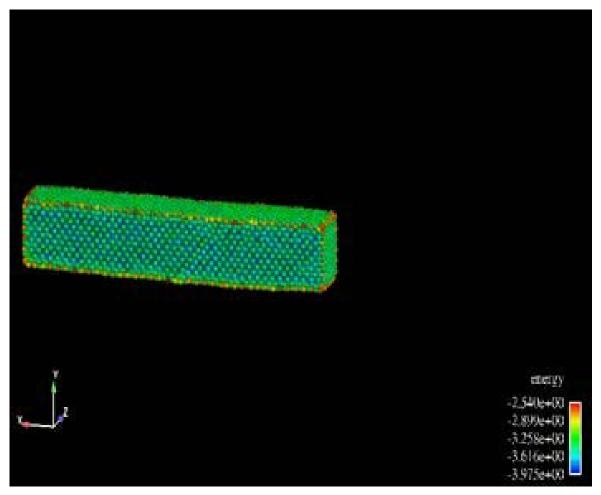
Пример: Ионные каналы



100 К частиц, 2*10^6 шагов интегрирования, время эволюции 20 нс

ММ в материаловедении

Растяжение нанопроволоки



Modeling inelasticity and failure in gold nanowires, H. S. Park and J. A. Zimmerman, Phys Rev B, 72, 054106 (2005)

Вычислительные особенности

Ввод начальных данных



Вычисление сил

$$m{F}_i = -rac{\partial V}{\partial m{r}_i} \quad m{F}_i = \sum_j m{F}_{ij}$$

Обновление координат

$$\frac{\mathrm{d}^2 \boldsymbol{r}_i}{\mathrm{d}t^2} = \frac{\boldsymbol{F}_i}{m_i}$$

Вывод данных

Вычислительные затраты

$$\sum_{\theta} K_{\theta}(\theta - \theta_{0})^{2} + 2\%$$

$$\sum_{\phi} K_{\phi}(1 + \cos(n\phi - \phi_{0}))$$

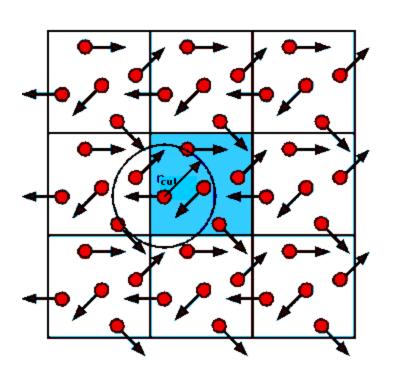
$$\sum_{\phi} \epsilon \left[\left(\frac{\sigma}{r} \right)^{12} - \left(\frac{\sigma}{r} \right)^{6} \right] + 2\%$$

$$\sum_{ij} \frac{q_{i}q_{j}}{r_{ij}}$$

$$\sim 90\%$$

~0.1 %

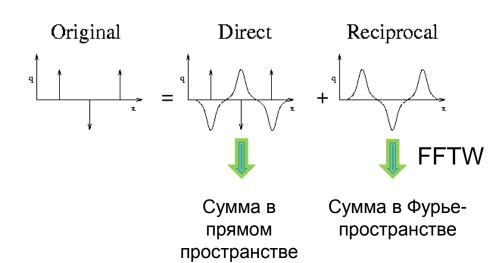
Вычислительные особенности



Периодические граничные условия

Взаимодействия рассчитываются между частицами внутри «радиуса обрезания»

$$\phi(r_i) = q \sum_{j+}^{\infty} \frac{1}{|r_i - r_{j+}|} - q \sum_{j-}^{\infty} \frac{1}{|r_i - r_{j-}|}$$



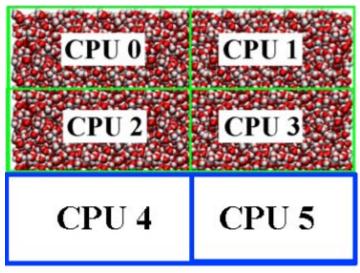
Электростатические взаимодействия являются дальнодействующими

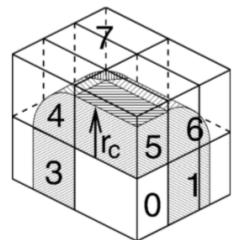
Параллельные расчеты

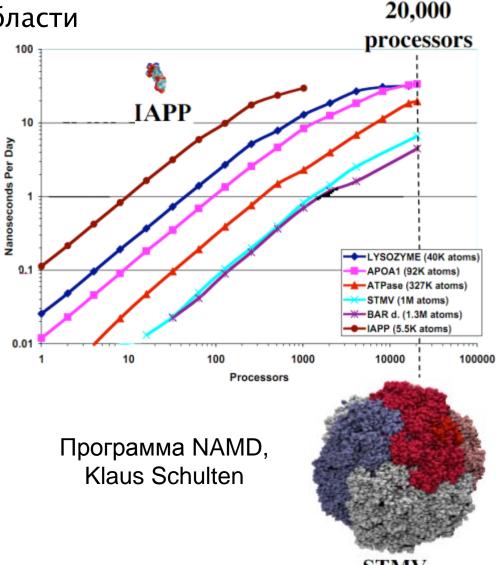
Системы с распределенной памятью, MPI

• Методы декомпозиции области

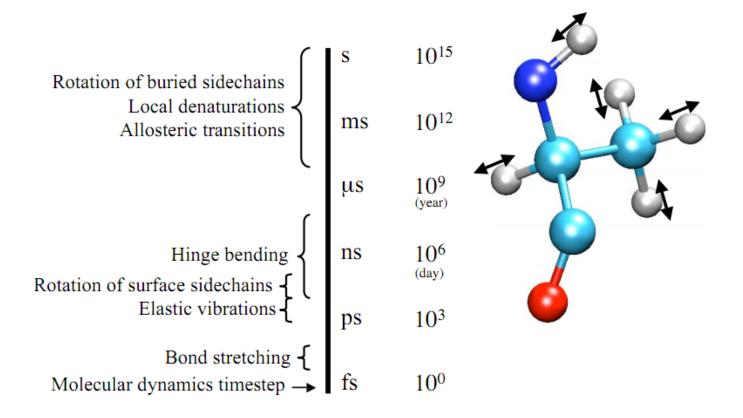
1 МЕТОДЫ ДЕКОМПОЗИЦИИ ООЛ







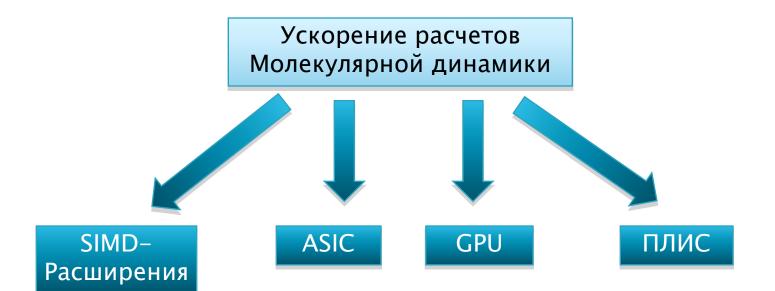
Временные шкалы



Рабочая станция (4 ядра): ~ 1 нс в день Кластер-Суперкомпьютер (500 ядер) : ~ 100 нс в день Специализированные архитектуры: ~ 10 000 нс в день

^{*)} Klaus Schulten, http://www.ncsa.illinois.edu/UserInfo/Training/Workshops/Multicore/presentations/NAMD_Abe.pdf

Различные подходы к ускорению



SSE2, Altivec

Программа GROMACS Assembly loops

> Ускорение в разы

MDGRAPE (RIKEN+IBM+HITACHI +SGI+INTEL) >1 Пфлопс

MODEL

ANTON (D.E. Shaw Research) Рекорд производительности Ускорение от 2 до 100 раз

Эксперименталь ные решения

> Ускорение в 10 раз

Application Specific Integrated Circuits

1991 - FASTRUN (Columbia University)

1994 - GRAPE2A

2001 - MDGRAPE-2 (RIKEN)

1999 – MODEL MD Engine (Xerox)

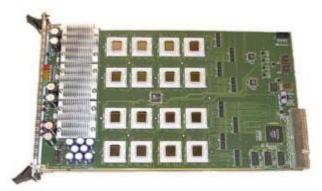
2006 - MDGRAPE-3 (RIKEN)

2008 - ANTON (D.E. Shaw Research)





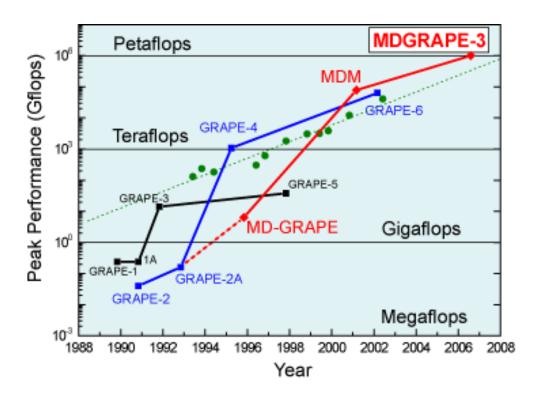




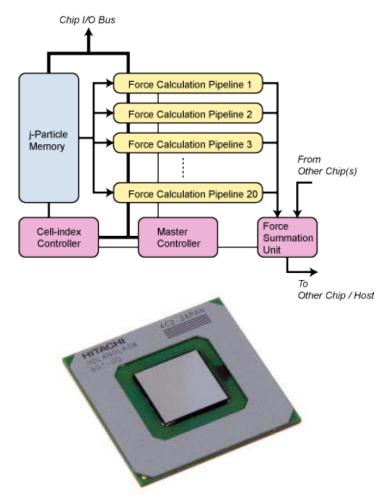


ASIC: MDGRAPE

- RIKEN, SGI JAPAN, INTEL, HITACHI
- 7 Gordon Bell Prizes



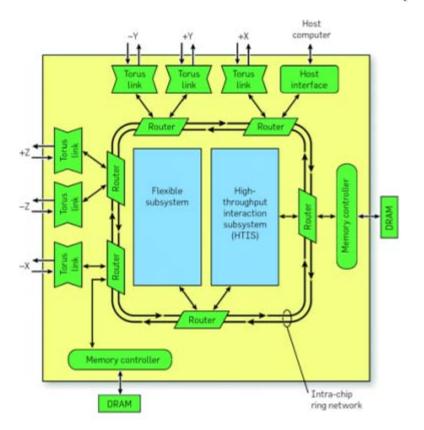
1М атомов, ~ 2 нс в день



20 pipelines, 660 equivalentoperations per cycle, peak performance 200 Gflops

*) http://mdgrape.gsc.riken.jp/

ASIC: ANTON (2008)





- Вычисления проводятся полностью на ASIC
- Сеть 3D тор, 512 узлов
- Пропускная способность соединений одного чипа 50.6*12=607.2 Гбит/с
- 23К атомов 17 000 нс в день
 - *) David E. Shaw et al. "Anton, A Special-Purpose Machine for Molecular Dynamics Simulation". Communications of the ACM (ACM) 51 (7): 91–97.

ASIC: ANTON (2008)

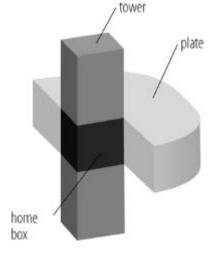


Figure 3: High-throughput interaction subsystem. The HTIS comprises an array of 32 PPIMs and an embedded control processor to coordinate the distribution of particles to the PPIM array.

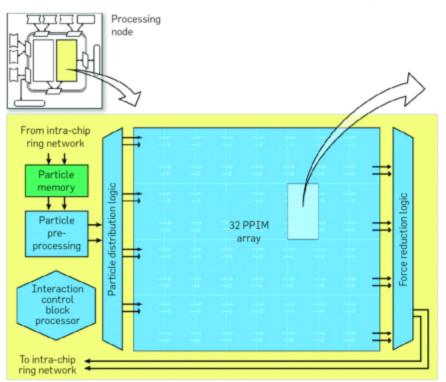
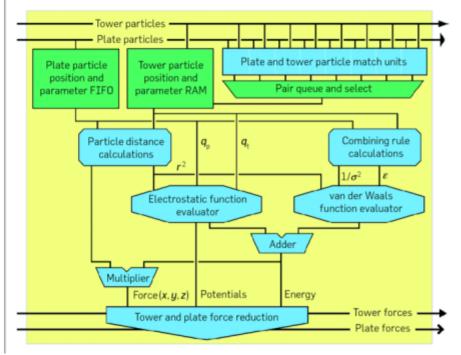


Figure 4: *PPIM detail*. This figure gives a sense of the numerical calculation units in a PPIM. The top portion of the figure shows the match units and particle memories. The lower portion shows the general structure of the force calculation pipelines.



ANTON (D.E. Shaw Research)

Finance whiz turns to science

David Shaw

Chief executive and chief scientist

D.E. Shaw & Co. and D.E. Shaw Research

avid shaw showed Wall Street the
power of mathematics. By using
complex algorithms on tiny stock
market anomalies, he built one of the
country's oldest and largest hedge
funds, a giant with 1,500 employees in
12 offices in North America, Europe and Asia.



But Mr. Shaw's most important contribution may lie in the future. The publicity—shy doctor of computer science has withdrawn from worldly affairs to try to find a cure for cancer.

Forty of the world's top scientists work for Mr. Shaw in his midtown office. Current projects include developing a supercomputer, Anton, to allow scientists to observe structural changes in proteins. Another project, Desmond, offers a computer code for pharmaceuticals that will be free for universities and nonprofits.

FPGA

TM3 4xVirtex-E 2000E FPGA: расчет системы частиц (ускорение x0.29)

NAMD on SRC-6 MAP (уск. х3, 92К атомов)

AMBER on SRC-6 MAP (уск. х4, 23К атомов)

попытки заменить MDGRAPE чипы на FPGA

SRC MAP® PROCESSOR

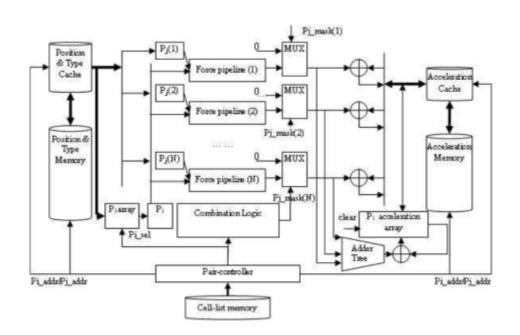


Boston University (Wildstar II), explicit HDL design (уск. х16)



WILDSTAR II Pro for PCI with Xilinx Virtex II Pro FPGAs

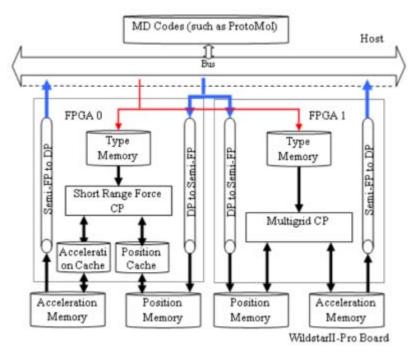
FPGA MD, Boston University (Wildstar II)



- •Ускорение в 16 раз
- •Нестандартные подходы и алгоритмы
- •К моменту завершения проекта (4 года) оборудование устарело



WILDSTAR II Pro for PCI with Xilinx Virtex II Pro FPGAs



*) Yongfeng Gu, PHD thesis, 2008, Boston University

GPU: применение в **MM**

pre CUDA

2006 - Folding@Home, BrookGPU, Stanford

2007 – NAMD

CUDA

OpenMM, LAMMPS, HOOMD, ACEMD **2010** - AMBER

Факторы развития:

- доступность GPU (ср. FPGA, CELL)
- архитектура совместима с задачей
- развитие технологии
- поддержка NVIDIA





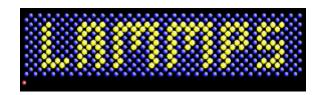












GPU

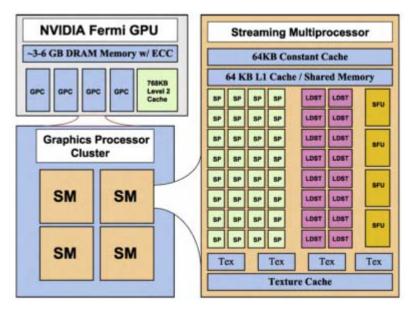


Схема Fermi GPU

- •Массивно параллельная многонитевая архитектура
- •512 SP (steaming processors) (ADD, SUB, MAD, ...)
- •64 SFU (special function units) (SIN,RSQRT,EXP,...)
- •1288 ГФлопс (одинарная точность)
- •515.2 ГФлопс (двойная точность)
- High memory bandwidth 100 Gb/s

Особенности работы:

- •Маленький кэш, необходимость группировать данные в памяти
- •Необходима параллельная загрузка на уровне 10 30 тыс. независимых нитей.
- •Медленный перенос данных от хоста к GPU
- •Переосмысление алгоритмов МД.

GPU в ММ: подходы к ускорению

GPU – ускоритель для расчета взаимодействий Гибридный вариант CPU - только для коммуникации

Все вычисления производятся на GPU

NAMD, AMBER

ACEMD

OpenMM, GROMACS

60+ GPU

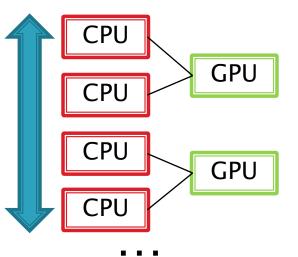
3 GPU

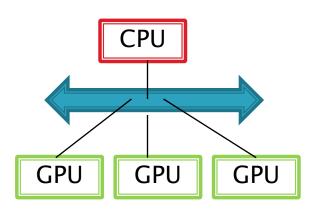
1 GPU

Маленькое ускорение

Плохо масштабируется

Не масштабируется



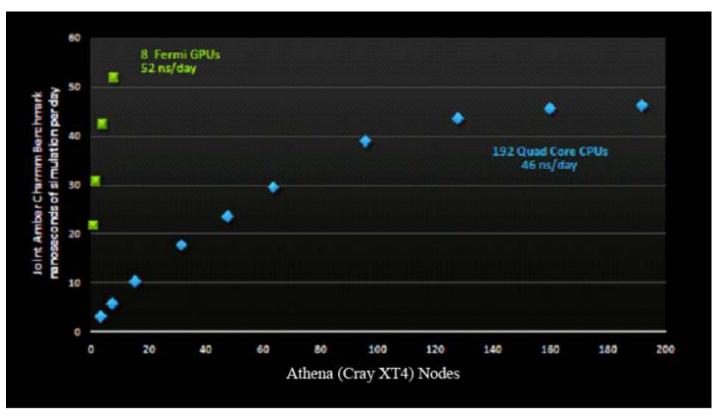


GPU

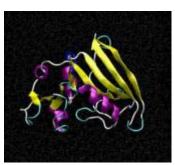
GPU в ММ: проблемы и решения

- •Двойная vs одинарная точность
 - •AMBER: hybrid SPDP model одинарная точность при вычислении сил, двойная при суммировании и интегрировании
- •Латентность передачи данных CPU-GPU
 - •OpenMM: проводить все вычисления на GPU
 - •Реже записывать данные вычислений
 - •AMBER, ACEMD: хранить все данные в памяти каждого GPU
- •Массивно-параллельное исполнение
- •Медленный доступ к памяти
 - •Использование регистров
 - •Создание scratch-массивов

GPU в ММ: лучшие результаты



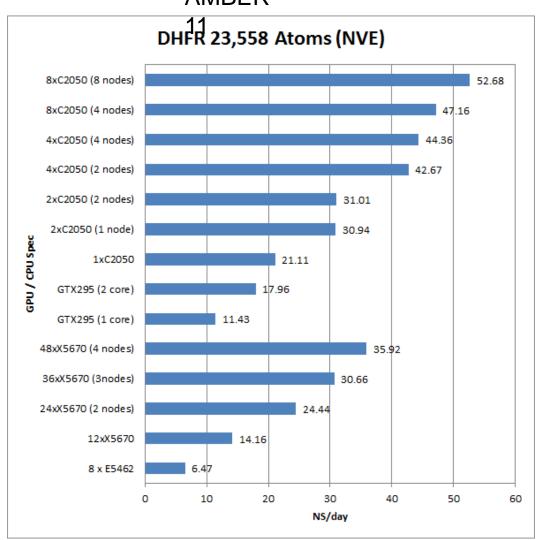
Пакет AMBER 11



23.5К атомов, явный растворитель

GPU в ММ: лучшие результаты

AMBER



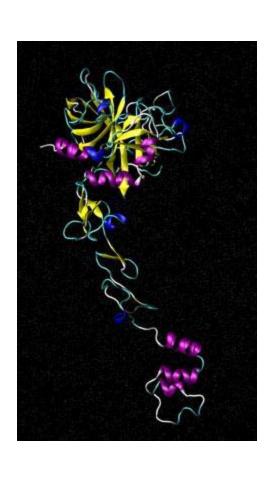
NAMD

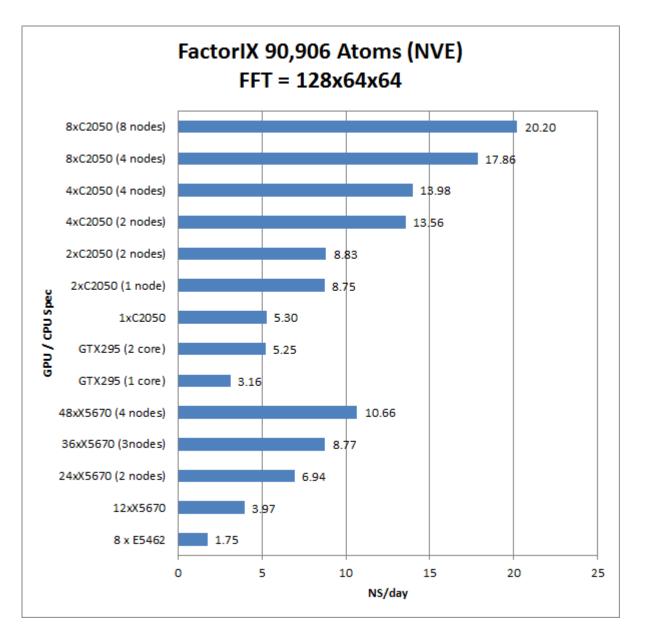
•1М атомов: 60 GPU ~ 330 CPU ядер •Энергопотребление уменьшилось в 2.7 раза

- •Цена/производительн ость
- •Энергоэффективно сть
- •Размеры вычислителя

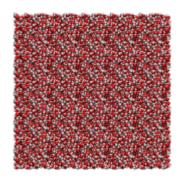
*) http://ambermd.org/gpus/

GPU: AMBER (100К, явный растворитель)

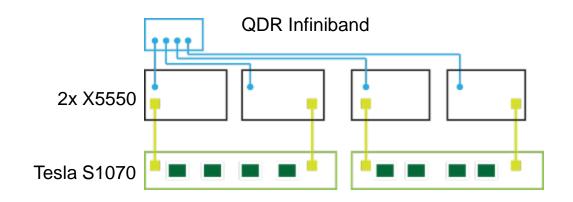




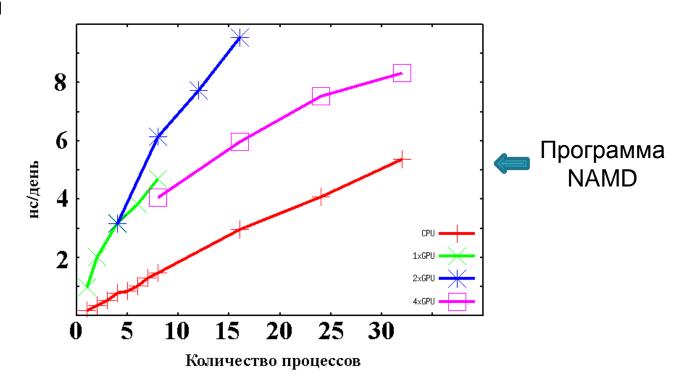
GPU: рабочий пример



100К атомов 32 000 молекул воды



GROMACSCPU 0.5 нс/день
32 CPU 11 нс/день
GPU 2 нс/день



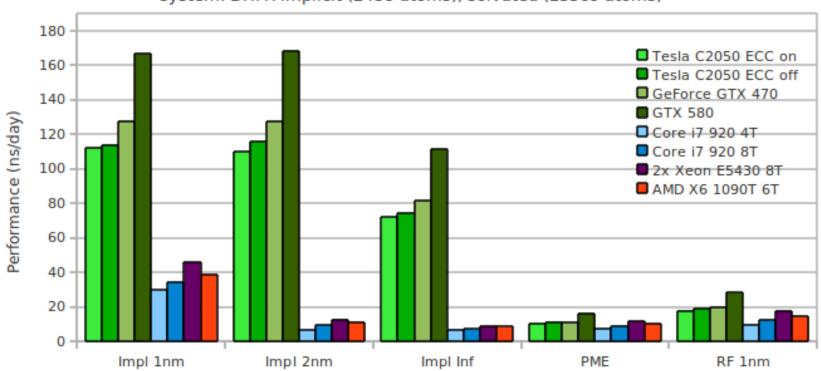
GPU в MM: особые случаи

Неявный растворитель

Необходимо решение дифференциальных уравнений типа Пуассона-Больцмана

GROMACS 4.5 performance comparison

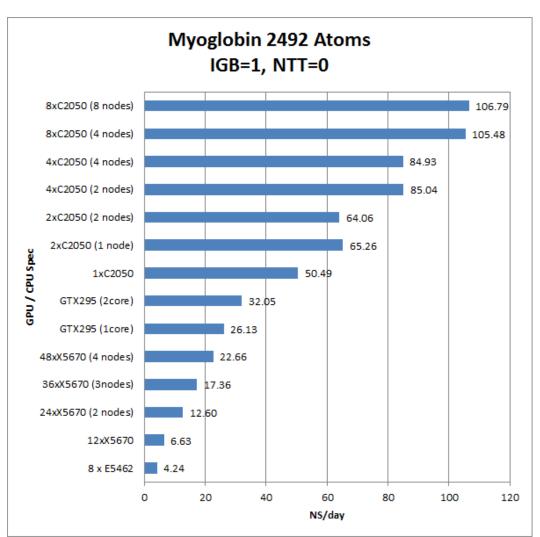
system: DHFR implicit (2489 atoms), solvated (23569 atoms)

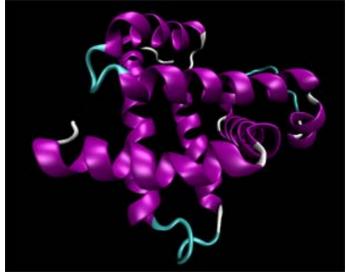


*) http://www.gromacs.org

GPU в MM: особые случаи

Неявный растворитель + отсутствие радиусов оберзания





Выводы

- Гибридные и специализированные архитектуры обладают широкими возможностями для ускорения расчетов ММ.
- Вычислители на базе ASIC позволяют достичь рекордных временных масштабов, но дороги и эксклюзивны.
- Вычислители на GPU уже сейчас представляют альтернативу вычислениям на CPU в области ММ.
- FPGA потенциально пригодны для задач ММ.

Спасибо за внимание!