

Эффективное использование гибридных архитектур вида CPU+GPU в библиотеке *ttgLib*

Суперкомпьютеры vs Обычные компьютеры с GPU (попытка сравнения их общих характеристик)

Система	Суперкомпьютер СФУ (Красноярск)	Суперкомпьютер УГАТУ (Уфа)	СКИФ-МГУ (Москва)	Компьютер из стандартных комплектующих #1 ⁽¹⁾	Компьютер из стандартных комплектующих #2 ⁽²⁾	Компьютер из стандартных комплектующих #3 ⁽³⁾	Asus ESC-1000 ⁽⁴⁾
Пиковая производительность	16.8 TFlops	19.8 TFlops	60 TFlops	1.5 TFlops	5.1 TFlops	6.1 TFlops	3.8 TFlops
Достижимая производительность	13 TFlops	15.3 TFlops	47 TFlops	-	-	-	1.1 TFlops
Количество ядер	1808	2128	5000	336 (GPU) 4 (CPU)	1200 (GPU) 4 (CPU)	1440 (GPU) 4 (CPU)	960 (GPU) 4 (CPU)
Объем памяти	902 GB	2 150 GB	5 500 GB	16 GB (CPU) 3 GB (GPU)	8 GB (CPU) 4.3 GB (GPU)	24 GB (CPU) 12 GB (GPU)	24 GB (CPU) 16 GB (GPU)
Дисковая подсистема	4 TB	26.7 TB	15 TB	0.5 TB	1 TB	2 TB	0.5 TB
Занимаемое место	-	6 шкафов	96 м ²	Под столом	Под столом	Под столом	Под столом
Энергопотребление	-	85 KW	330 KW	0.8 KW	1.2 KW	1.5 KW	1.1 KW
Стоимость	83 млн. руб.	130 млн. руб.	231 млн. руб.	~40 000 руб.	~80 000 руб.	~160 000 руб.	~420 000 руб.
Цена за GFlops	4 940 рублей	6 565 рублей	3 850 рублей	27 рублей	16 рублей	26 рублей	1 100 рублей

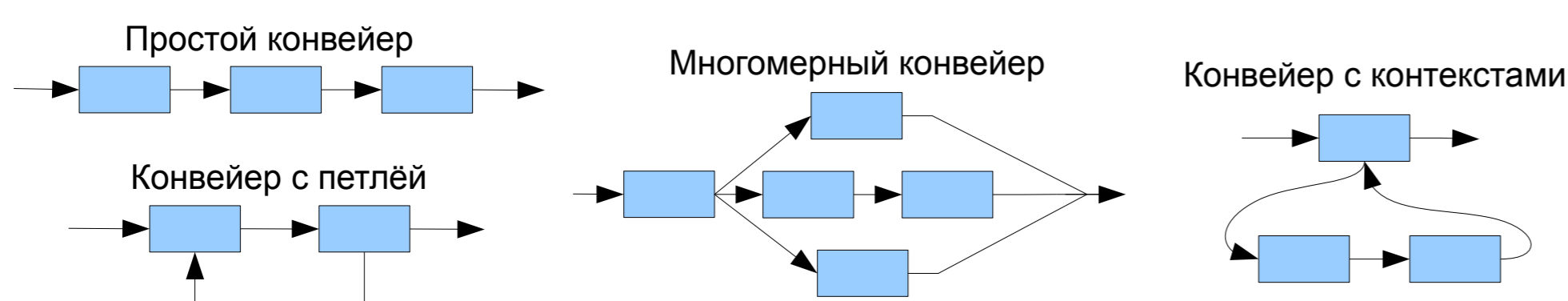
(1) MB ASUS Striker II + Intel Core 2 Quad Q9650 + 3 * NVidia GeForce 9800GT + 4 * 4 GB DDR2.
 (2) MB ASUS P7P55 WS + Intel Core i7 960 + 5 * NVidia GeForce 275 + 4 * 2 GB DDR3.
 (3) MB ASUS P6T6 WS + Intel Core i7 960 + 6 * NVidia GeForce 285 + 6 * 4 GB DDR3.
 (4) http://www.3dnews.ru/news/asus_esc_1000_nastolnij_superkomputer_s_1_1_tflops/

О библиотеке *ttgLib*

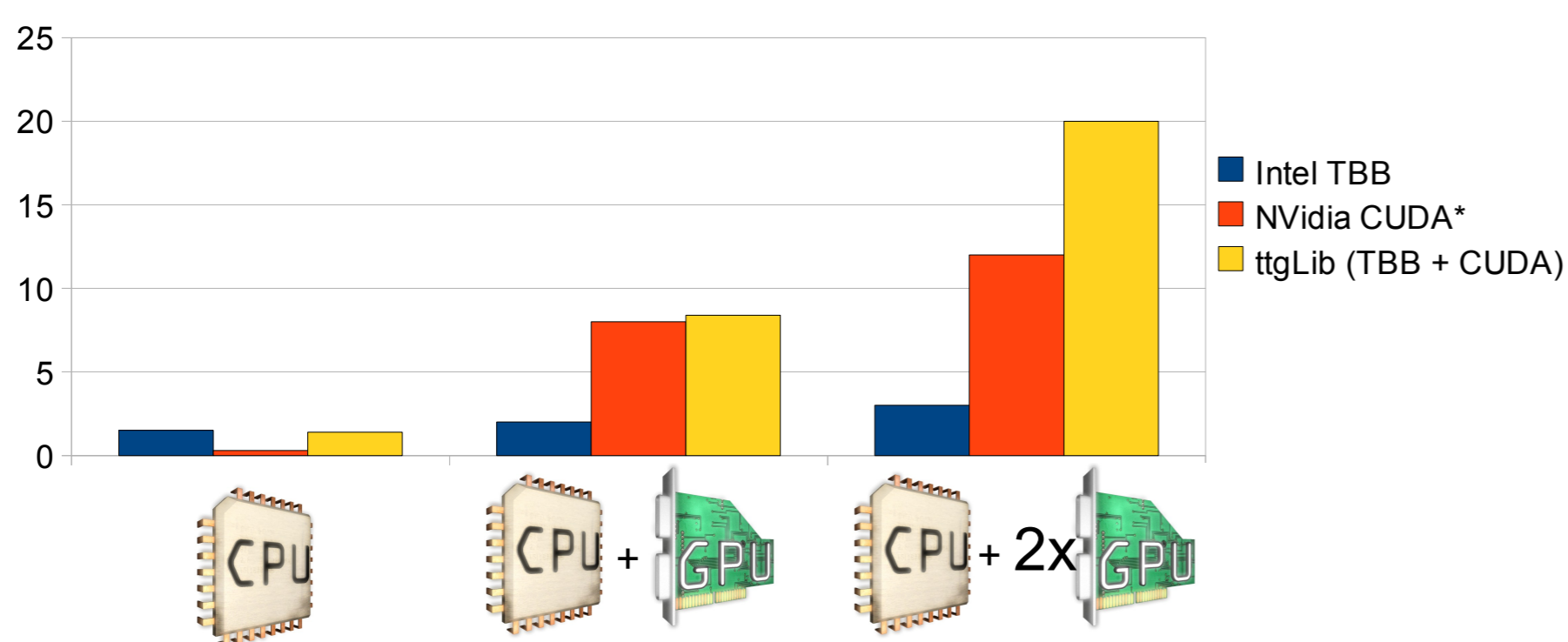
ttgLib — библиотека для быстрой разработки вычислительноёмких приложений, позволяющая интегрировать различные технологии и одновременно использовать все доступные вычислительные устройства (CPU + GPU).

Отличительные особенности

Гибкая потоко-ориентированная модель. Основой библиотеки *ttgLib* является параллельный примитив `ttg::pipeline`, позволяющий элегантно решить практически любую задачу. В нашем понимании динамическую переупаковку потоков данных, поддержку петли и возможности для определения контекстов, предотвращающих перемешивание различных данных. Одной из отличительных его особенностей является поддержка рекурсивных потоков данных и внутренних событий, что позволяет решать даже задачи с рекурсией.



Поддержка вычислителей с различными архитектурами. Каждое звено конвейера (единица, производящая обработку данных) может содержать дополнительные методы для альтернативной обработки данных с использованием конкретной вычислительной архитектуры. Это позволяет системе в процессе выполнения динамически загружать все доступные вычислители, а также обеспечивать работоспособность в случае отсутствия требуемых устройств или их несовместимости с требуемым API.



Интеграция со внешними утилитами. Во время работы приложения, использующего библиотеку *ttgLib*, к нему можно подсоединить внешние утилиты, каждая из которых позволяет просматривать и даже изменять некоторые параметры «незаметно» для основной программы. Это, с одной стороны, позволяет существенно сократить код, необходимый для решения требуемой задачи, а с другой, делает возможным проведение более гибкой настройки под конкретную систему.

Так, например, пользователь может не только посмотреть на загрузку используемых устройств и установить для них приоритеты, но и может поменять значение параметров программы или даже перестроить конвейер.

Недостатки суперкомпьютеров:

- Лимитирование доступа по времени и ресурсам
На кластере СКИФ-МГУ на решение задачи выделяют не более 20 000 процессорно-часов.
- Сложность получения логина
Может потребоваться написание K заявлений, а также получение N ключей и M паролей
- Отсутствие общепринятых стандартов
Каждый суперкомпьютер является уникальным (как программно, так и аппаратно), что может затруднить переход на другие системы

Недостатки графических процессоров:

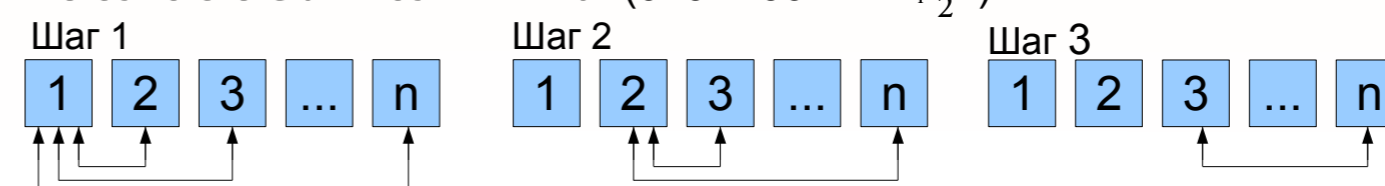
- Не все задачи имеют решение
Специфичность архитектуры делает сложным эффективное решение многих задач (например, не имеющих явного параллелизма по данным)
- Проблемы совместного использования множества GPU
В большинстве API решение проблем нахождения устройств и распределения вычислительной нагрузки между ними ложится на пользователя

Модельная задача N тел

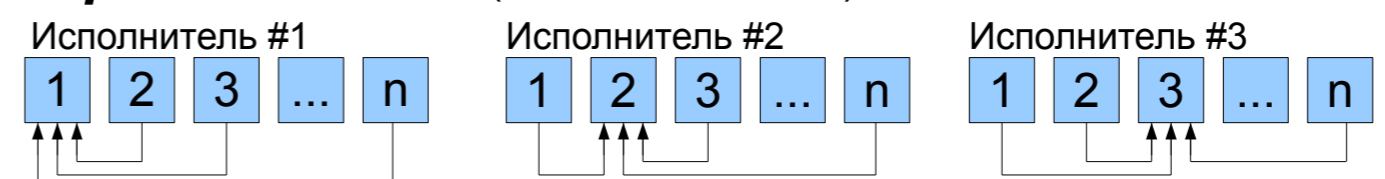
Требуется провести моделирование системы из N тел, каждое из которых обладает ненулевой массой и притягивает другие тела данной системы.

Используемые алгоритмы

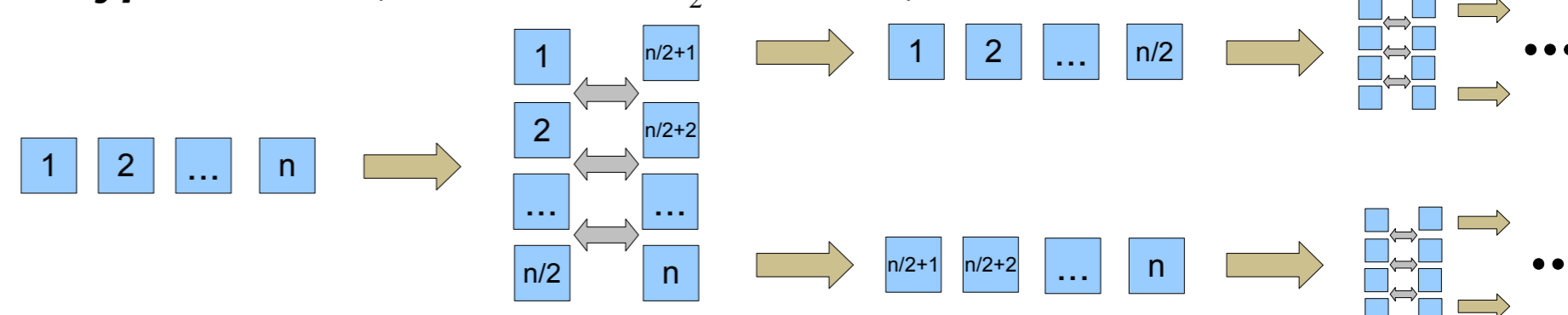
- **Последовательный** (сложность = $C_1 \cdot n^2$):



- **Параллельный**: (сложность = $C_2 \cdot n^2$):



- **Рекурсивный**: (сложность = $\alpha \cdot C_1 \cdot \frac{n^2}{2} + (1-\alpha) \cdot C_2 \cdot n^2$):



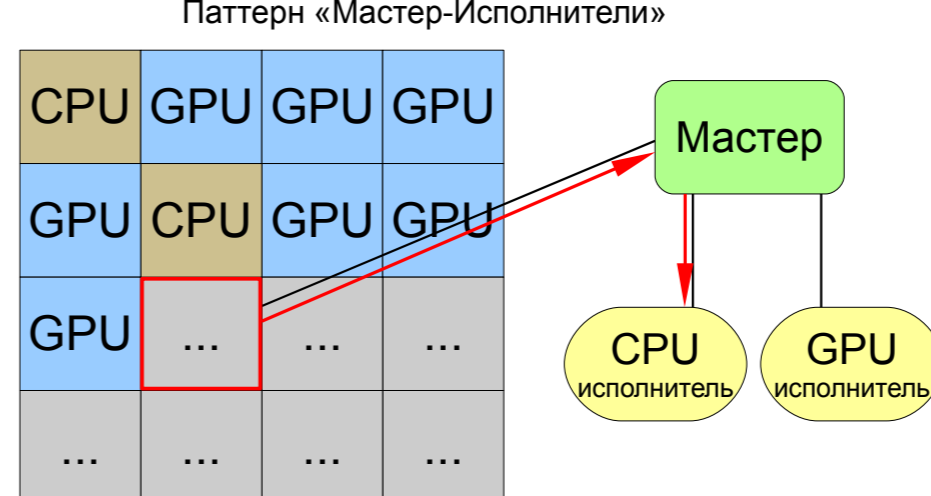
Обозначения

- i - i -ый элемент системы (тело)
- ... - обновления состояния элемента системы
- ↑ - обращение к элементу без обновления его состояния

Проблема балансировки нагрузки

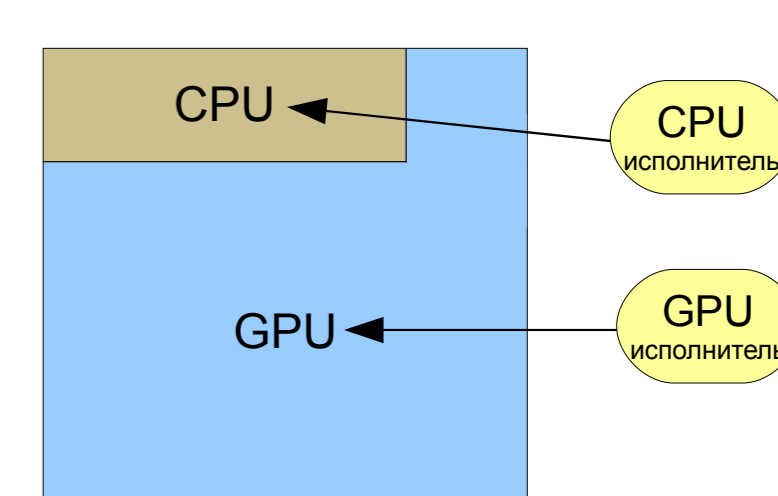
Какую часть тел обрабатывать на конкретном вычислительном устройстве?

Динамическая балансировка



- Достоинства:**
- Легко реализовать
- Недостатки:**
- Не эффективны при $GPU_{perf} \gg CPU_{perf}$
 - Большие накладные расходы

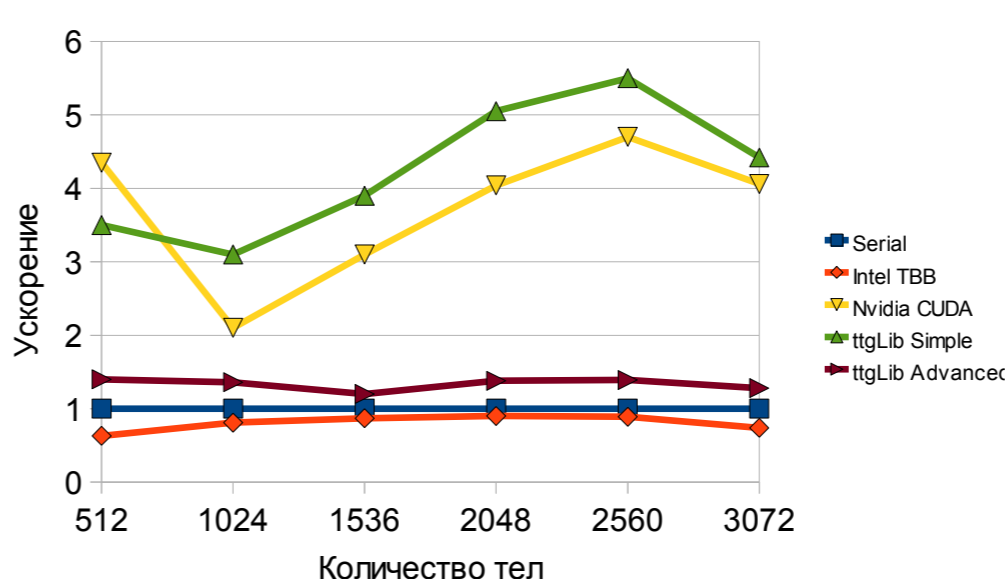
Статическая балансировка



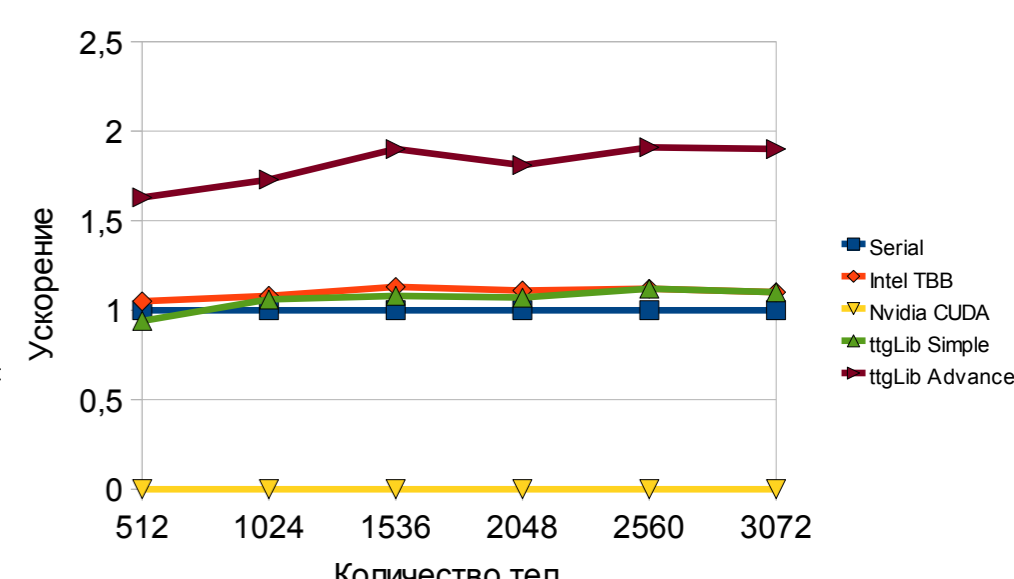
- Достоинства:**
- Достигается оптимальное распределение
- Недостатки:**
- Требуется информация о производительности вычислителей

Сравнение реализаций

CPU: Intel Atom 270 GPU: GeForce 9300



CPU: Intel Pentium D 945



Обозначения

- Serial** — реализация последовательного алгоритма
- Intel TBB** — реализация параллельного алгоритма с использованием библиотеки Intel TBB
- Nvidia CUDA** — реализация параллельного алгоритма с использованием библиотеки Nvidia CUDA
- ttgLib Simple** — реализация параллельного алгоритма для связки CPU + GPU
- ttgLib Advanced** — реализация рекурсивного алгоритма для связки CPU+GPU