

Производительность расчетов с использованием GPU в OpenFOAM

Александр Монаков

amonakov@ispras.ru

Владимир Платонов

soh@ispras.ru

Институт Системного Программирования

5 декабря 2013

GPU

- Специализированная массивно-параллельная архитектура
- 1-4 TFLOPS, 100-300 GB/s на одном устройстве
- Требуют задач с высоким параллелизмом

Преимущества

- 1 Производительность
- 2 Энергоэффективность (10x производительность при 2x энергопотреблении)
- 3 Доступность
 - В Top500: 53 системы с акселераторами, 39 NVIDIA
 - В персональных компьютерах

Использование в OpenFOAM

Часто основное время уходит на решение СЛАУ

- Метод сопряженных градиентов
- Многосеточный метод

Рассматриваем PCG

- Производительность ограничена:
 - Пропускной способностью памяти
 - Скоростью сети
- Сложности при переносе на GPU
 - Предобуславливание
 - Распараллеливание на несколько GPU
 - Минимизация накладных расходов

Предобуславливание на GPU

OpenFOAM: обычно используется DILU

- Подготовка/применение: решение треугольных систем
- Эффективный, но не обладает высоким параллелизмом
- Переупорядочивание может повысить параллелизм за счет снижения эффективности

Диагональное преобуславливание:

- Подготовка/применение: деление на диагональные коэффициенты
- Высокий параллелизм, низкая эффективность

Предобуславливание на GPU

Наш выбор для GPU: AINV

$$W^T AZ = D + e$$

- Подготовка: вычисление явного разложения приближенной обратной матрицы
- Применение: домножение на две разреженные матрицы
- Хорошо подходит для GPU
- Затраты на подготовку соизмеримы с решением СЛАУ

Асинхронное вычисление AINV

Предположим:

- 1 Что связность сетки не меняется
⇒ Портрет разреженной матрицы СЛАУ фиксирован
- 2 СЛАУ для последних шагов по времени имеют близкие коэффициенты
⇒ Можно переиспользовать предобуславливатели

Тогда:

- 1 Предобуславливатели вычисляются асинхронно в отдельном потоке
- 2 На GPU используется последний посчитанный предобуславливатель

Параллельное решение

1: Несколько MPI-процессов, один GPU

- 1 Собрать на мастер-процессе объединенную матрицу СЛАУ
- 2 Решить на GPU как в однопроцессном случае
- 3 Распределить найденный вектор-решение СЛАУ

Особенности:

- В цикле работы с GPU нет MPI-коммуникаций
- Более эффективное использование GPU

Параллельное решение

2: Несколько MPI-процессов, несколько GPU

Задача: позволить $N_{\text{GPUs}} < N_{\text{CPUs}}$

- 1 Объединить MPI-процессы по GPU
- 2 Собрать объединенные матрицы для GPU-групп
- 3 В цикле PCG возникают MPI-редукции
- 4 Необходимо учитывать граничные коэффициенты

Параллельное решение

2: Несколько MPI-процессов, несколько GPU

Задача: позволить $N_{\text{GPU}s} < N_{\text{CPU}s}$

- 1 Объединить MPI-процессы по GPU
- 2 Собрать объединенные матрицы для GPU-групп
- 3 В цикле PCG возникают MPI-редукции
- 4 Необходимо учитывать граничные коэффициенты

Снижение накладных расходов

- 1 Преобразование матрицы в GPU-формат только на первом шаге
На последующих шагах – обновлять ненулевые коэффициенты
- 2 Использовать библиотеку MPI с поддержкой CUDA
 - MVAPICH2
 - OpenMPI
- 3 MPI-3: асинхронные редукции

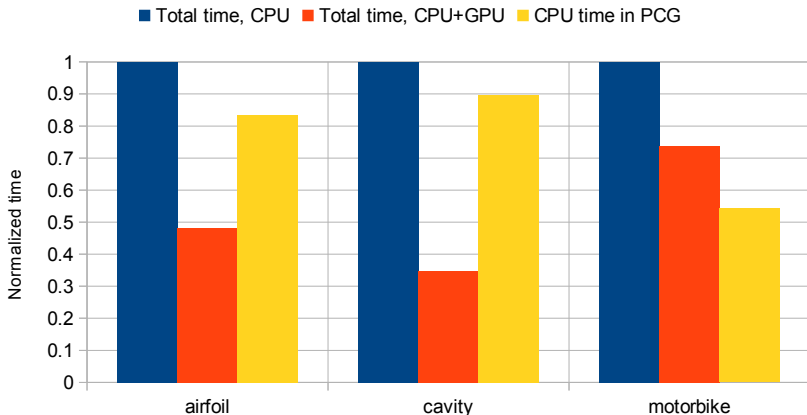
Снижение накладных расходов

- 1 Преобразование матрицы в GPU-формат только на первом шаге
На последующих шагах – обновлять ненулевые коэффициенты
- 2 Использовать библиотеку MPI с поддержкой CUDA
 - MVAPICH2
 - OpenMPI
- 3 MPI-3: асинхронные редукции

Снижение накладных расходов

- 1 Преобразование матрицы в GPU-формат только на первом шаге
На последующих шагах – обновлять ненулевые коэффициенты
- 2 Использовать библиотеку MPI с поддержкой CUDA
 - MVARICH2
 - OpenMPI
- 3 MPI-3: асинхронные редукции

Производительность на 1 GPU

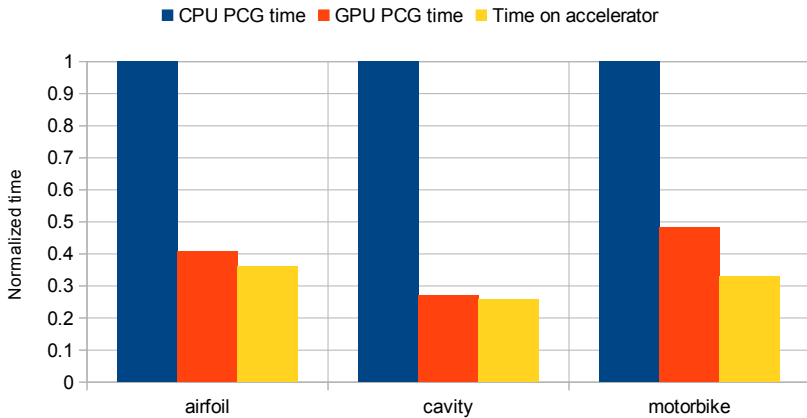


AIRFOIL, pisoFoam, 1.3M ячеек

CAVITY, icoFoam, 2M ячеек

MOTORBIKE, simpleFoam, 2.75M ячеек

CPU: 2x 6-core Intel Xeon, GPU: Tesla M2090



Case	$t_{\text{step}}^{\text{PCG}}$, ms	$t_{\text{startup}}^{\text{GPU}}$, ms	GPU Speedup	$N_{\text{iter}}^{\text{=}}$	N_{iter}^{2x}
AIRFOIL	14	150	2.8	17	75
CAVITY	30	130	3.9	6	18
MOTORBIKE	50	250	3.0	8	30

$t_{\text{step}}^{\text{PCG}}$: время на одну итерацию PCG

$t_{\text{overhead}}^{\text{GPU}}$: накладные расходы на копирование памяти CPU-GPU

$N_{\text{iter}}^{\text{=}}$: количество итераций, когда достигается паритет

N_{iter}^{2x} : количество итераций, когда GPU в 2 раза быстрее

Спасибо!