

Задание на спецкурс CUDA, 6 курс РК6

Селиверстов Е.Ю.

17 ноября 2012 года

Версия документа 1.2.

1 Метод Якоби решения СЛАУ

Представлена система размерности n .

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{X} = \mathbf{b} \quad (1)$$

Размерность матрицы \mathbf{A} – m строк и n столбцов, векторов \mathbf{X} и \mathbf{b} - n .

Запишем следующие матрицы:

$$\mathbf{D} = \text{diag}(\mathbf{A}) \quad (2)$$

$$\mathbf{B} = \mathbf{D} - \mathbf{A} \quad (3)$$

Матрица \mathbf{H} :

$$\mathbf{H} = \mathbf{D}^{-1} \cdot \mathbf{B} \quad (4)$$

$$\mathbf{d} = \mathbf{D}^{-1} \cdot \mathbf{b} \quad (5)$$

Итерационное стационарное уравнение решения СЛАУ (1):

$$\mathbf{x}^{r+1} = \mathbf{H} \cdot \mathbf{x}^r + \mathbf{d} \quad (6)$$

Здесь $r = 0, \dots, m$, \mathbf{x}^0 – начальное приближение

Отметим, что матрицы \mathbf{D} , \mathbf{B} и векторы \mathbf{d} вычисляются до начала итераций.

Матрица \mathbf{A} должна быть хорошо обусловлена ($\text{cond}(\mathbf{A}) < 100$). В задании генерируется матрица с диагональным преобладанием. Достаточным условием сходимости итерационного процесса (6) является $|\mathbf{H}| < 1$.

2 Схема распараллеливания

Метод Якоби является явным итерационным методом и хорошо подходит для распараллеливания.

Допустим, что используем графический процессор архитектуры CUDA с M мультипроцессорами и N процессорами в мультипроцессоре.

Логично применить блочный метод распараллеливания умножения и сложения матриц. Предположим размер блока в матрице W .

$$G = n \div W \quad (7)$$

Выгодно иметь $n \mod W = 0$, но это совершенно не обязательно.

Рекомендуемая конфигурация вычислительной сети:

- размер блока $W \times W \times 1$
- размер сети $G \times G$

В ядре рекомендуется выполнять итерации метода Якоби.

3 Критерий останова

$$\Delta F = \sum_{i=1}^n \|x_i^{k+1} - x_i^k\| \quad (8)$$

$$\Delta F < \varepsilon, \quad \varepsilon = 10^{-6} \quad (9)$$

Критерий останова рекомендуется проверять на хост-системе.

4 Требования к программе

4.1 Распараллеливание

Необходимо разработать как минимум одно параллельное CUDA-ядро.

- итерации метода Якоби – обязательно
- вычисление критерия останова ΔF – по желанию
- вычисление матрицы H и вектора d – по желанию, метод обращения найдите самостоятельно

4.2 Входные данные

Программе на вход подаются имена файлов с матрицами **A**, **b**, **H**, **d**, **X** в формате GNU Octave.

Формат записи векторов – на каждой строке файла по очередному значению вектора. Формат записи матриц – на каждой строке файла по строке матрицы, значения разделены пробелом. В начале файла следуют заголовки Octave.

Вектор **X** является выходным, программа записывает в него результат решения СЛАУ.

Пример: `cuda-program a.txt b.txt h.txt d.txt x.txt`

Для каждого варианта задания выдаются файлы с матрицами условия **A**, **b**, **H**, **d** и с точным ответом **X***.

Конфигурация вычислительной сети (размер блока W) может также варьироваться при приеме задания.

4.3 Проверка данных

Сгенерировать тестовые данные и проверить свое решение можно с помощью GNU Octave. Язык Octave условно совместим с MATLAB, поэтому программы можно запускать и в нем.

Проверка решения СЛАУ Пусть найденное решение записано в файле `x.txt`.

```
load "a.txt"
load "b.txt"
load "x.txt"
fdelta = max(abs(A * x - b))
```

Полный актуальный текст скрипта в `check.m`.

Создание матриц СЛАУ Создаются случайные матрицы, без учета устойчивости численного решения. В файл `xexact.txt` записывается точное решение.

Полный актуальный текст скрипта в `generate.m`.

```
% version 1.2
n = 1000
maxval = 10
A = rand(n,n) * maxval;
for i = 1:n
    A(i,i) = rand*maxval + sum(A(i,:)) - A(i,i);
endfor
xexact = rand(n,1) * maxval - maxval/2 ;
b = A * xexact ;
D = diag(diag(A)) ;
B = D - A ;
H = inv(D) * B ;
d = inv(D) * b ;
fdelta = max(abs(H * xexact + d - xexact)) ;
disp("Solution_delta:"), disp(fdelta);
disp("Matrix_norm_of_H:"), disp(norm(H));
disp("Condition_number_of_A:"), disp(cond(A));
save "a.txt" A
save "b.txt" b
save "h.txt" H
save "d.txt" d
save "xexact.txt" xexact
```