



## Lomonosov Moscow State University Faculty of Computational Mathematics and Cybernetics

# Суперкомпьютерное моделирование и технологии Отчет о выполнении задания

## Разработка параллельной программы решения трехмерного гиперболического уравнения Вариант 4

студент 624 группы факультета ВМК МГУ

Гладышев Глеб Юрьевич

## Содержание

1	Математическая постановка дифференциальной задачи	2
2	Численный метод решения задачи	2
3	Особенности варианта	3
4	Программная реализация	3
5	Графики решений и погрешности	4
6	Расчеты времени выполнения и погрешности         6.1 OpenMP          6.2 MPI          6.3 MPI + OpenMP          6.4 MPI + CUDA	7
7	Профилирование MPI+CUDA	9
8	Выводы	10

#### 1 Математическая постановка дифференциальной задачи

В трехмерной замкнутой области

$$\Omega = [0 \le x \le L_x] \times [0 \le y \le L_y] \times [0 \le z \le L_z]$$

для  $0 < t \le T$  требуется найти решение u(x, y, z, t) уравнения в частных производных

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = \Delta u,$$

с начальными условиями

$$u|_{t=0} = \varphi(x, y, z),$$
  
 $\frac{\partial u}{\partial t}\Big|_{t=0} = 0,$ 

при условии, что на границах области заданы однородные граничные условия первого рода

$$u(0, y, z, t) = 0,$$
  $u(L_x, y, z, t) = 0,$   
 $u(x, 0, z, t) = 0,$   $u(x, L_y, z, t) = 0,$   
 $u(x, y, 0, t) = 0,$   $u(x, y, L_z, t) = 0,$ 

либо периодические граничные условия

$$u(0, y, z, t) = u(L_x, y, z, t), \quad u_x(0, y, z, t) = u_x(L_x, y, z, t),$$
  

$$u(x, 0, z, t) = u(x, L_y, z, t), \quad u_y(x, 0, z, t) = u_y(x, L_y, z, t),$$
  

$$u(x, y, 0, t) = u(x, y, L_z, t), \quad u_z(x, y, 0, t) = u_z(x, y, L_z, t).$$

Конкретная комбинация граничных условий определяется индивидуальным вариантом задания.

#### 2 Численный метод решения задачи

Для численного решения задачи введем на  $\Omega$  сетку  $\omega_{h\tau} = \overline{\omega}_h \times \omega_{\tau}$ , где

$$T = T_0, \quad L_x = L_{x0}, \quad L_y = L_{y0}, \quad L_z = L_{z0},$$
 
$$\overline{\omega}_h = \{ (x_i = ih_x, y_j = jh_y, z_k = kh_z), \ i, j, k = 0, 1, \dots, N, \ h_x N = L_x, \ h_y N = L_y, \ h_z N = L_z \},$$
 
$$\omega_\tau = \{ t_n = n\tau, \ n = 0, 1, \dots, K, \ \tau K = T \}.$$

Через  $\omega_h$  обозначим множество внутренних, а через  $\gamma_h$  — множество граничных узлов сетки  $\overline{\omega}_h$ . Для аппроксимации исходного уравнения (1) с однородными граничными условиями (4)-(6) и начальными условиями (2)-(3) воспользуемся следующей системой уравнений:

$$\frac{u_{ijk}^{n+1} - 2u_{ijk}^n + u_{ijk}^{n-1}}{\tau^2} = \Delta_h u^n, \quad (x_i, y_j, z_k) \in \omega_h, \ n = 1, 2, \dots, K - 1,$$

где  $\Delta_h$  — семиточечный разностный аналог оператора Лапласа:

$$\Delta_h u^n = \frac{u^n_{i-1,j,k} - 2u^n_{i,j,k} + u^n_{i+1,j,k}}{h^2} + \frac{u^n_{i,j-1,k} - 2u^n_{i,j,k} + u^n_{i,j+1,k}}{h^2} + \frac{u^n_{i,j,k-1} - 2u^n_{i,j,k} + u^n_{i,j,k+1}}{h^2}.$$

Приведенная выше разностная схема является явной — значение  $u_{ijk}^{n+1}$  на (n+1)-м шаге можно явно выразить через значения на предыдущих слоях.

Для начала счета (т.е. для нахождения  $u_{ijk}^2$ ) должны быть заданы значения  $u_{ijk}^0$  и  $u_{ijk}^1$ ,  $(x_i, y_j, z_k) \in \omega_h$ . Из условия (2) имеем

$$u_{ijk}^0 = \varphi(x_i, y_j, z_k), \quad (x_i, y_j, z_k) \in \omega_h.$$

Простейшая замена начального условия (3) уравнением  $(u^1_{ijk}-u^0_{ijk})/\tau=0$  имеет лишь первый порядок аппроксимации по  $\tau$ . Аппроксимацию второго порядка по  $\tau$  и h дает разностное уравнение

$$\frac{u_{ijk}^1 - u_{ijk}^0}{\tau} = \frac{\tau}{2} \Delta_h \varphi(x_i, y_j, z_k), \quad (x_i, y_j, z_k) \in \omega_h.$$

Откуда

$$u_{ijk}^1 = u_{ijk}^0 + \frac{\tau^2}{2} \Delta_h \varphi(x_i, y_j, z_k).$$

Разностная аппроксимация для периодических граничных условий выглядит следующим образом:

$$\begin{aligned} u_{0jk}^{n+1} &= u_{Njk}^{n+1}, \quad u_{1jk}^{n+1} &= u_{N+1,j,k}^{n+1}, \\ u_{i0k}^{n+1} &= u_{iNk}^{n+1}, \quad u_{i1k}^{n+1} &= u_{iN+1,k}^{n+1}, \\ u_{ij0}^{n+1} &= u_{ijN}^{n+1}, \quad u_{ij1}^{n+1} &= u_{ijN+1}^{n+1}, \end{aligned}$$

где  $i, j, k = 0, 1, \ldots, N$ . Для вычисления значений  $u^0, u^1 \in \gamma_h$  допускается использование аналитического значения u, которое задается в программе еще для вычисления погрешности решения задачи.

#### 3 Особенности варианта

x	y	z	$u_{ m analytical}$		
1P	П	П	$\sin\left(\frac{3\pi}{L_x}x\right) \cdot \sin\left(\frac{2\pi}{L_y}y\right) \cdot \sin\left(\frac{2\pi}{L_z}z\right) \cdot \cos(a_t \cdot t + 4\pi),  a_t = \pi\sqrt{\frac{9}{L_x^2} + \frac{4}{L_y^2} + \frac{4}{L_z^2}}$		

#### 4 Программная реализация

Алгоритм решения задачи выглядит следующим образом:

- 1. Исходя из варианта, рассчитывается точное аналитическое решение  $u_{\rm analytical}$  в узлах сетки.
- 2. Проводим разбиение области  $\Omega$  между процессами.
- 3. Фиксируем временной слой (начиная с t = 0).
- 4. Используя формулы (10) и (12), находим значения  $u^0$  и  $u^1$ .
- 5. Пользуясь найденными  $u^0$  и  $u^1$  и разностным представлением уравнения (1), находим значения u в локальной области разбиения.
- 6. Передаем посчитанные граничные значения блокам-соседям.
- 7. Повторяем шаги 5-6 для внутренних блоков.
- Определяем максимальную погрешность на сетке между посчитанным и аналитическим решением.
- 9. Переходим на следующий слой по времени и повторяем шаги 2-9.

В параллельной версии программы с помощью технологии OpenMP осуществляется распараллеливание следующих фрагментов кода:

- ullet цикл по узлам сетки, вычисляющий начальное условие задачи в момент времени t=0.
- ullet цикл по внутренним узлам сетки, вычисляющий приближенное значение решения в момент времени t= au.
- цикл по внутренним узлам сетки, вычисляющий приближенное значение решения на каждом временном слое.

 цикл по всем узлам сетки, вычисляющий максимальную разницу между численным решением и аналитическим решением.

Использована директива OpenMP reduction(max:max\_error), которая обеспечивает корректное объединение локальных максимальных значений от каждого потока в глобальное максимальное значение.

В представленном коде реализована параллельная программа с использованием библиотеки MPI. Работа начинается с инициализации среды MPI при помощи MPI\_Init, где каждому процессу присваивается уникальный идентификатор (rank) и определяется общее количество процессов (size) с помощью MPI\_Comm\_rank и MPI\_Comm\_size.

Для распределения процессов в трёхмерной сетке используется функция MPI\_Dims\_create, которая автоматически определяет разбиение по осям X, Y, Z. Затем MPI\_Cart\_create создаёт декартову топологию, упорядочивая процессы в трёхмерной структуре. Каждый процесс определяет свои координаты в этой решётке с помощью MPI\_Cart\_coords.

Чтобы организовать обмен данными между соседними процессами, MPI\_Cart\_shift определяет соседей каждого процесса по каждой из осей, задавая их ранги в neighborRanksPrev и neighborRanksNext. Эти данные используются для передачи и получения граничных слоёв между процессами.

Глобальные размеры сетки задаются переменными Nx, Ny, Nz, а локальные размеры вычисляются для каждого процесса в зависимости от количества процессов по оси (gridDimensions) и координат процесса в сетке (gridCoordinates). Границы локального блока данных (xCoordinates, yCoordinates, oпределяются функцией initCoordinates, которая рассчитывает индексы начала и конца блока на основе шагов сетки (hx, hy, hz).

Функция communicateBoundaryLayers обеспечивает обмен граничными слоями между соседними процессами, используя буферы sendLeftX, sendRightX и их аналоги для всех осей. Передача и приём данных выполняются с помощью MPI\_Sendrecv.

Начальные значения для вычислений задаются функцией updateField, которая рассчитывает значение поля и на основе аналитического решения. На каждом временном шаге данные обновляются, а вычисления производятся с использованием оператора Лапласа (computeLaplacian) и метода конечных разностей.

Время выполнения программы измеряется через MPI\_Wtime. Максимальное время среди всех процессов определяется при помощи MPI\_Reduce и выводится процессом с нулевым рангом. Завершение работы программы и освобождение ресурсов происходит с вызовом MPI\_Finalize.

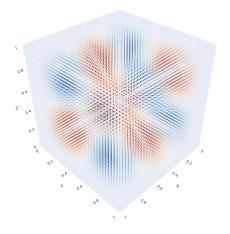
В параллельной версии MPI+CUDA для работы с памятью и реализации редукции использовалась библиотека thrust. С помощью nvprof было выполнено профилирование и подсчитано время, затраченное на работу различных функций программы.

Проверка корректности выполнения параллельных версий программ проверялась сопоставлением результатов работы программ с результатами работы последовательной версии. Ошибки вычисления функции на каждом временном слое выводились в файл мастер-процессом и сравнивались с ошибками последовательной версии. Полученные одинаковые значения позволяют предположить правильность работы программ.

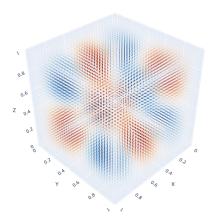
#### 5 Графики решений и погрешности

Графики для аналитической функции, вычисленной функции и погрешности вычисления для  $L=1,\ N=128$ 

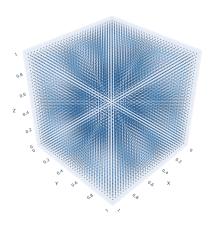
Численное решение:



#### Аналитическое решение:



#### Погрешность:



## 6 Расчеты времени выполнения и погрешности

### 6.1 OpenMP

Таблица 1: Анализ производительности с различными параметрами сетки

Входные	Число OpenMP	Число точек	Время ре-	Ускорение <i>S</i>	Погрешность
данные $L$	нитей в процессе	сетки $N^3$	шения Т		δ
1	1	$128^{3}$	3.34371	1	3.98742e-06
1	2	$128^{3}$	1.91444	1.74657	3.98742e-06
1	4	$128^{3}$	1.08232	3.08939	3.98742e-06
1	8	$128^{3}$	0.622881	5.36814	3.98742e-06
1	16	$128^{3}$	0.304624	10.97651	3.98742e-06
1	1	$256^{3}$	26.4043	1	8.00743e-06
1	2	$256^{3}$	13.9152	1.89751	8.00743e-06
1	4	$256^{3}$	7.14958	3.69312	8.00743e-06
1	8	$256^{3}$	4.98064	5.30139	8.00743e-06
1	16	$256^{3}$	3.03546	8.69861	8.00743e-06
$\pi$	1	$128^{3}$	3.32794	1	4.04025e-07
$\pi$	2	$128^{3}$	1.72477	1.92949	4.04025e-07
$\pi$	4	$128^{3}$	0.919064	3.62101	4.04025e-07
$\pi$	8	$128^{3}$	0.608638	5.46785	4.04025e-07
$\pi$	16	$128^{3}$	0.304545	10.9275805	4.04025e-07
$\pi$	1	$256^{3}$	26.4894	1	8.11441e-07
$\pi$	2	$256^{3}$	13.2944	1.99252	8.11441e-07
$\pi$	4	$256^{3}$	6.74646	3.92641	8.11441e-07
$\pi$	8	$256^{3}$	3.65854	7.24042	8.11441e-07
$\pi$	16	$256^{3}$	3.14987	8.40968	8.11441e-07

#### 6.2 MPI

Таблица 2: Анализ производительности с различными параметрами сетки

Входные	Число МРІ	Число точек	Время ре-	Ускорение <i>S</i>	Погрешность
данные L	процессов	сетки $N^3$	шения Т		δ
1	1	$128^{3}$	8.27669	1	3.98744e-06
1	2	$128^{3}$	4.31723	1.91712	3.98744e-06
1	4	$128^{3}$	2.29078	3.61304	3.98744e-06
1	8	$128^{3}$	1.30512	6.34170	3.98744e-06
1	10	$128^{3}$	4.97012	1.6653	3.98744e-06
1	16	$128^{3}$	0.87159	9.49608	3.98744e-06
1	20	$128^{3}$	0.795861	10.3997	3.98744e-06
1	32	$128^{3}$	0.65704	12.59693	3.98744e-06
1	1	$256^{3}$	64.04690	1	8.00759e-06
1	2	$256^{3}$	32.62930	1.96286	8.00759e-06
1	4	$256^{3}$	16.99500	3.76857	8.00759e-06
1	8	$256^{3}$	9.45677	6.7726	8.00759e-06
1	10	$256^{3}$	34.8285	1.83892	8.00759e-06
1	16	$256^{3}$	7.21225	8.88029	8.00759e-06
1	20	$256^{3}$	4.53177	14.13286	8.00759e-06
1	32	$256^{3}$	4.85620	13.18869	8.00759e-06
$\pi$	1	$512^{3}$	589.397	1	1.60438e-05
$\pi$	10	$512^{3}$	125.508	3.06767	1.60438e-05
$\pi$	20	$512^{3}$	59.5438	18.4759	1.60438e-05
$\pi$	1	$128^{3}$	8.08089	1	4.04025e-07
$\pi$	2	$128^{3}$	4.23362	1.90874	4.04025e-07
$\pi$	4	$128^{3}$	3.70684	2.17999	4.04025e-07
$\pi$	8	$128^{3}$	1.26281	6.39913	4.04025e-07
$\pi$	10	$128^{3}$	4.88576	1.65397	4.04025e-07
$\pi$	16	$128^{3}$	1.09307	7.39284	4.04025e-07
$\pi$	20	$128^{3}$	0.825526	9.788778	4.04025e-07
$\pi$	32	$128^{3}$	0.499441	16.17987	4.04025e-07
$\pi$	1	$256^{3}$	64.45800	1	8.11442e-07
$\pi$	2	$256^{3}$	32.57080	1.97901	8.11441e-07
$\pi$	4	$256^{3}$	17.02980	3.78501	8.11441e-07
$\pi$	8	$256^{3}$	9.52857	6.76471	8.11441e-07
$\pi$	10	$256^{3}$	33.9424	1.899	8.11441e-07
$\pi$	16	$256^{3}$	4.82382	13.36244	8.11441e-07
$\pi$	20	$256^{3}$	4.47272	14.41136	8.11441e-07
$\pi$	32	$256^{3}$	2.97843	21.6416	8.11441e-07
$\pi$	1	$512^{3}$	589.397	1	1.62641e-06
$\pi$	10	$512^{3}$	192.132	3.06767	1.62641e-06
$\pi$	20	$512^{3}$	31.9008	18.4759	1.62641e-06

#### $6.3 \quad MPI + OpenMP$

Везде число нитей OpenMP=4

Таблица 3: Анализ производительности с различными параметрами сетки

Входные	Число МРІ	Число точек	Время ре-	Ускорение $S$	Погрешность
данные L	процессов	сетки $N^3$	шения Т	_	δ
1	1	$128^{3}$	6.79814	1	3.98744e-06
1	2	$128^{3}$	9.62519	0.70629	3.98744e-06
1	4	$128^{3}$	11.3649	0.59817	3.98744e-06
1	8	$128^{3}$	14.0331	0.48444	3.98744e-06
1	16	$128^{3}$	10.2732	0.66174	3.98744e-06
1	32	$128^{3}$	25.3954	0.26769	3.98744e-06
1	1	$256^{3}$	34.9094	1	8.00759e-06
1	2	$256^{3}$	22.8497	1.52778	8.00759e-06
1	4	$256^{3}$	35.8495	0.97378	8.00759e-06
1	8	$256^{3}$	13.4166	2.60196	8.00759e-06
1	16	$256^{3}$	9.2506	3.77374	8.00759e-06
1	32	$256^{3}$	19.3432	1.80474	8.00759e-06
$\pi$	1	$128^{3}$	2.22027	1	4.04025e-07
$\pi$	2	$128^{3}$	7.59362	0.29239	4.04025e-07
$\pi$	4	$128^{3}$	9.08707	0.24433	4.04025e-07
$\pi$	8	$128^{3}$	6.70878	0.33095	4.04025e-07
$\pi$	16	$128^{3}$	16.8566	0.13172	4.04025e-07
$\pi$	32	$128^{3}$	13.104	0.16943	4.04025e-07
$\pi$	1	$256^{3}$	16.9434	1	8.11442e-07
$\pi$	2	$256^{3}$	33.0304	0.51296	8.11441e-07
$\pi$	4	$256^{3}$	26.9937	0.62768	8.11441e-07
$\pi$	8	$256^{3}$	32.7482	0.51738	8.11441e-07
$\pi$	16	$256^{3}$	23.2874	0.72758	8.11441e-07
$\pi$	32	$256^{3}$	17.2685	0.98117	8.11441e-07

Гибридная программа MPI+OpenMP с числом нитей 4 демонстрирует значительно худшую производительность по сравнению с программой, использующей только MPI. Это связано с существенными накладными расходами. Помимо затрат на межпроцессные коммуникации, использование OpenMP увеличивает нагрузку, так как потоки обрабатывают относительно небольшую часть данных, выделенных процессу. В результате на графиках при увеличении числа процессов часто наблюдается замедление работы программы.

Таблица 4: Анализ производительности с различными параметрами сетки

Входные	Число МРІ	Число ОМР	Число точек	Время ре-	Ускорение <i>S</i>	Погрешность
данные $L$	процессов	нитей	сетки $N^3$	шения Т		$\delta$
1	1	1	$128^{3}$	8.75989	1	3.98744e-06
1	1	20	$128^{3}$	1.7543	4.9933	3.98744e-06
1	1	40	$128^{3}$	0.722399	12.12611	3.98744e-06
1	1	80	$128^{3}$	1.18963	7.36354	3.98744e-06
1	1	160	$128^{3}$	1.5523	5.64317	3.98744e-06
1	1	1	$256^{3}$	534.639	1	3.98744e-06
1	1	20	$256^{3}$	434.154	1.2415	3.98744e-06
1	1	40	$256^{3}$	402.602	1.32796	3.98744e-06
1	1	80	$256^{3}$	399.083	1.33967	3.98744e-06
1	1	160	$256^{3}$	596.492	0.8963	3.98744e-06
1	2	1	$128^{3}$	12.4376	1	3.98744e-06
1	2	20	$128^{3}$	17.6084	0.70634	3.98744e-06
1	2	40	$128^{3}$	24.3897	0.50995	3.98744e-06
1	2	80	$128^{3}$	64.9352	0.19154	3.98744e-06
1	2	1	$256^{3}$	486.685	1	3.98744e-06
1	2	20	$256^{3}$	483.263	1.0071	3.98744e-06
1	2	40	$256^{3}$	576.884	0.84365	3.98744e-06
1	2	80	$256^{3}$	567.913	0.8570	3.98744e-06

#### $6.4 \quad MPI + CUDA$

CUDA со 128 потоками в одном блоке

Таблица 5

Входные	Число МРІ	Число точек	Число GPU	Время ре-	Погрешность
данные L	процессов	сетки $N^3$		шения Т	δ
1	1	$512^{3}$	1	5.46489	1.74656e-09
1	2	$512^{3}$	2	3.61453	1.74656e-09
$\pi$	1	$512^{3}$	1	13.1153	1.77233e-10
$\pi$	2	$512^{3}$	2	7.11973	1.77233e-10

### 7 Профилирование MPI+CUDA

Для оценки времени выполнения различных частей программы были проведены замеры с использованием утилиты nvprof. Программа запускалась на одном MPI-процессе с различными размерами сетки  $N=128,\ 256$  и 512. Общее время, затраченное на выполнение основных функций, представлено в таблицах.

Таблица 6: Времена выполнения основных функций при  $L=1,\,p=1$ 

Имя функции	Время выполнения
N	=128
computeLayerErrorKernel()	27.006 ms
updateFieldKernel()	3.1602  ms
initializeU1Kernel()	169.54 us
initializeField()	205.77 us
N	=256
computeLayerErrorKernel()	202.39  ms
updateFieldKernel()	24.960 ms
initializeU1Kernel()	1.3360  ms
initializeField()	1.6409 ms
N	=512
computeLayerErrorKernel()	1.50482 s
updateFieldKernel()	211.01 ms
initializeU1Kernel()	10.662  ms
initializeField()	13.304 ms

Таблица 7: Времена выполнения вспомогательных функций при  $L=1,\, p=1$ 

Имя функции	Время выполнения				
m N=128					
cudaMemcpyAsync	32.984 ms				
cudaDeviceSynchronize	29.565 ms				
cudaMalloc	223.83 ms				
cudaLaunchKernel	1.7302 ms				
cudaFree	406.46 us				
$\mathbf{N} =$	256				
cudaMemcpyAsync	349.84 ms				
cudaDeviceSynchronize	228.70 ms				
cudaMalloc	183.97 ms				
cudaLaunchKernel	2.0977 ms				
cudaFree	797.19 us				
$\mathbf{N} =$	512				
cudaMemcpyAsync	2.80755 s				
cudaDeviceSynchronize	1.72791 s				
cudaMalloc	198.96 ms				
cudaLaunchKernel	2.3508 ms				
cudaFree	3.7970 ms				

#### 8 Выводы

В ходе работы были разработаны последовательная и четыре параллельные программы (OpenMP, MPI, MPI+OpenMP, MPI+CUDA) для численного решения трехмерного гиперболического уравнения с использованием явной разностной схемы. Для вычисления максимальной погрешности и предотвращения состояния гонки применялся механизм редукции с функцией «максимум».

Несмотря на неизбежные дополнительные затраты при выполнении параллельных программ, можно заключить, что использование параллельного алгоритма для решения этой задачи существенно сокращает время вычисления значений функции и обеспечивает более высокую точность результатов.