

# Отчёт по 4-му заданию спецкурса "Параллельное программирование для высокопроизводительных вычислительных систем".

Подготовил: студент 428 группы Манушин Дмитрий Валерьевич.

## 1. Описание задачи.

В задании требовалось реализовать блочный параллельный алгоритм Кеннона для перемножения произвольных, хранящихся в файлах по строкам плотных матриц и исследовать его эффективность.

## 2. Описание решения.

В ходе выполнения задания реализован параллельный алгоритм Кеннона для умножения матриц. При запуске на  $n$  процессах алгоритм умножения матрицы  $A$  на матрицу  $B$  состоит в следующем.

1) Организуем процессы в виртуальную двумерную декартову топологию (матрицу с соседними краями), используя функцию `MPI_Cart_create`.

2) Матрицы разбиваются на  $n$  равных для одной матрицы прямоугольных блоков. Каждый процесс в соответствии со своими координатами в декартовой топологии считывает свои блоки матриц  $A$  и  $B$ .

3) Строки  $i$  решетки подзадач блоки матрицы  $A$  сдвигаются на  $(i - 1)$  позиций влево, для каждого столбца  $j$  решетки подзадач блоки матрицы  $B$  сдвигаются на  $(j - 1)$  позиций вверх с помощью функций `MPI_Cart_shift` и `MPI_Sendrecv_replace`.

4) Проводится  $n$  итераций, во время которых сначала происходит перемножение блоков по методу трех вложенных циклов, и произведение складывается с текущим значением результирующего блока. Затем выполняется циклический сдвиг блоков матрицы  $A$  вдоль строк решетки влево и циклический сдвиг блоков матрицы  $B$  вверх по столбцам виртуальной решетки.

5) После выполнения всех итераций в процессе с координатами  $(i, j)$  получится блок  $C(i, j)$  результирующей матрицы  $C$ . После этого выполняется запись блока  $C(i, j)$  в файл матрицы  $C$  по нужным смещениям.

Описанный алгоритм реализуется в функции `mpi_cannon_multiply_and_save_matrix(char *A_matrixname, char *B_matrixname, char *resultname)`.

Также при выполнении данного задания в соответствии с требованиями задачи изменены программы и скрипты, описанные в предыдущем отчёте. Умножения матриц по-прежнему можно запустить с помощью программы `main`, принимающей 3 аргумента: путь к файлу с матрицей  $A$ , путь к файлу с матрицей  $B$ , количество процессов.

## 3. Проверка результатов вычислений.

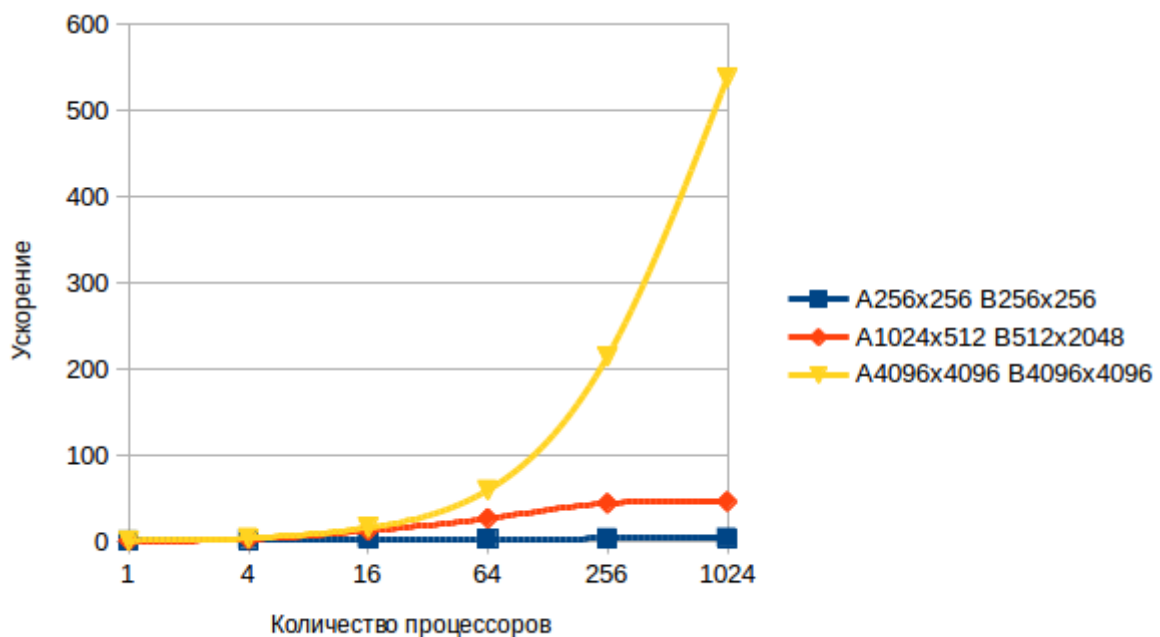
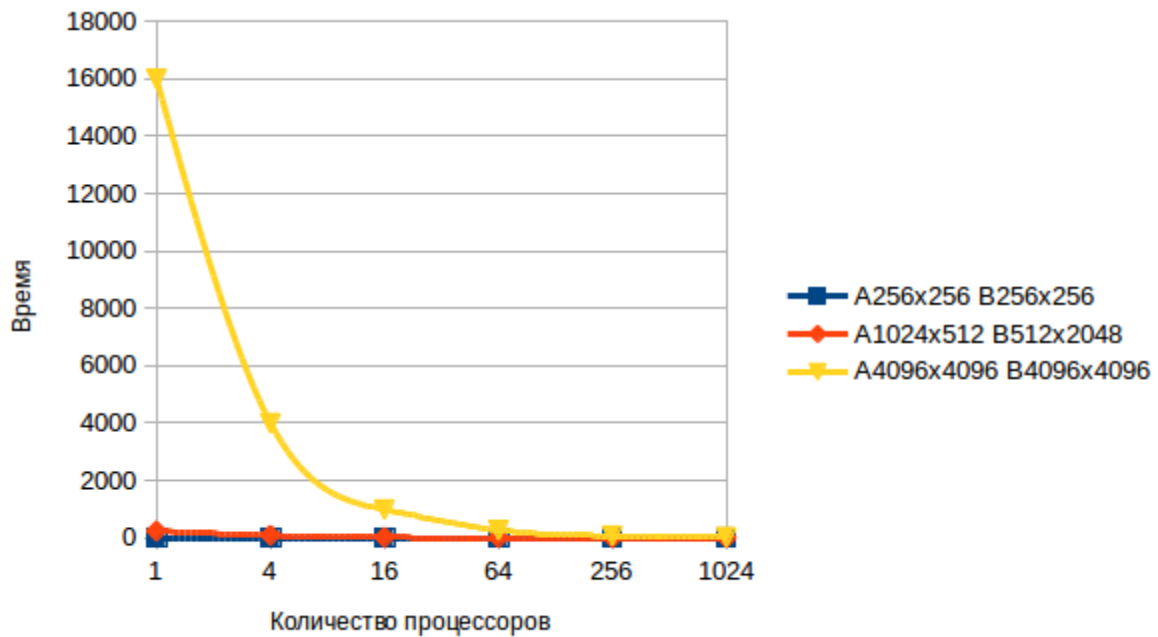
Проверка правильности алгоритма осуществлена с помощью функций умножения

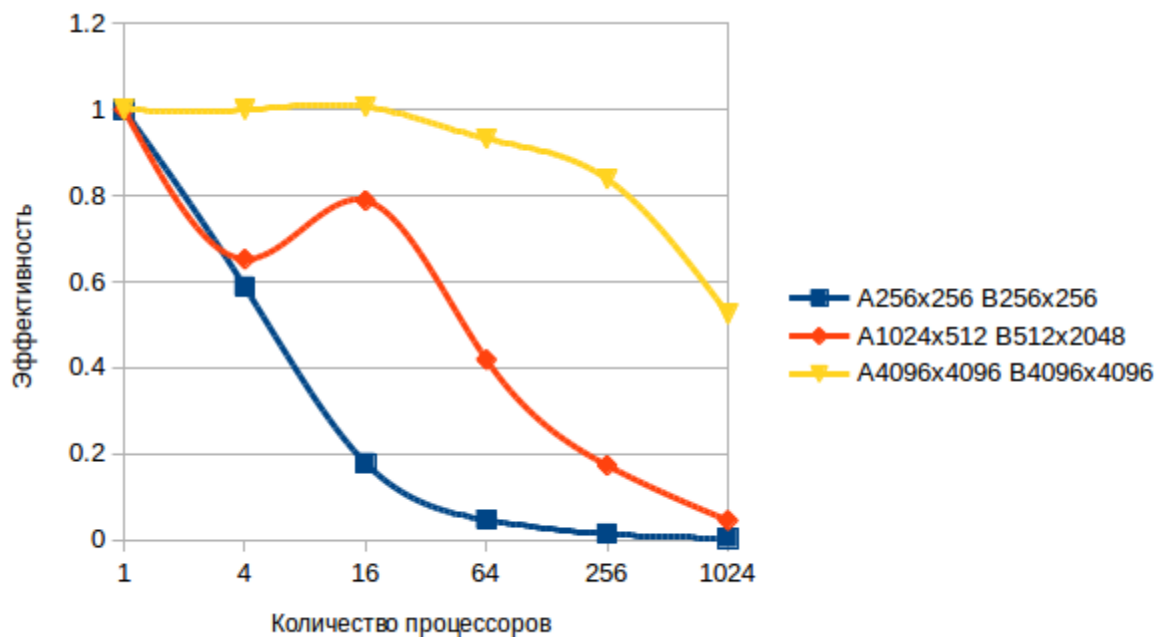
матриц на Python (results/matrix.py). Скрипт проверки check.py находится в папке results.

## 4. Результаты.

В ходе выполнения задания было замерено время выполнения алгоритма для размеров матриц и разных количеств процессоров. Были построены графики времени выполнения, ускорения и эффективности.

Полученные графики для матриц:





## 5. Выводы.

Сложность алгоритма Кеннона  $O(N \cdot M \cdot K)$  при умножении матрицы размера  $N \cdot M$  на матрицу размера  $M \cdot K$ . Упор в алгоритме делается на упрощение и максимальное распараллеливание коммуникаций между процессорами.

По графикам можно заметить, что использование нескольких процессоров для умножения матриц позволяет значительно ускорить процесс умножения.

Исходя из данных замеров, в сравнении с ленточным алгоритмом, алгоритм Кеннона проявляет большую масштабируемость. При количестве процессоров, большем некоторого значения для данной матрицы, ускорение ленточного алгоритма снижается из-за больших накладных расходов. При этом ускорение в алгоритме Кеннона только увеличивается.

Однако, стоит заметить, что при маленьких количествах процессоров ленточный алгоритм показывает немного лучшие результаты. Но, в целом, результаты обоих алгоритмов сопоставимы.

Таким образом, алгоритм Кеннона позволяет довольно эффективно выполнять параллельное умножение матриц, обеспечивая достаточно высокий уровень масштабируемости.