



Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего
профессионального образования

Московский государственный технический университет имени Н.Э.Баумана
(МГТУ им. Н.Э.Баумана)

ОТЧЕТ

По лабораторной работе № 4
По курсу «Анализ алгоритмов»
на тему «Параллельное умножение матриц»

Выполнил

Студент:

Московец Н.С

Группа:

ИУ7-51

Москва, 2017

Оглавление

Оглавление	2
Постановка задачи	2
Алгоритм Винограда	2
Описание	2
Реализация	2
Распараллеливание алгоритма	3
Идея	3
Реализация	3
Сравнение алгоритмов	5
Заключение	6

Постановка задачи

Изучить и реализовать параллельный алгоритм Винограда для умножения матриц, сравнить зависимость времени работы алгоритма от числа параллельных потоков исполнения и размера матриц и провести сравнение стандартного и параллельного алгоритма.

Алгоритм Винограда

1. Описание

Рассмотрим два вектора $V = (v_1, v_2, v_3, v_4)$ и $W = (w_1, w_2, w_3, w_4)$. Их скалярное произведение равно:

$$V \cdot W = v_1w_1 + v_2w_2 + v_3w_3 + v_4w_4.$$

Это равенство можно переписать в виде:

$$V \cdot W = (v_1 + w_2)(v_2 + w_1) + (v_3 + w_4)(v_4 + w_3) - v_1v_2 - v_3v_4 - w_1w_2 - w_3w_4.$$

Выражение в правой части последнего равенства допускает предварительную обработку: его части можно вычислить заранее и запомнить для каждой строки первой матрицы и для каждого столбца второй.

Выражение $v_1w_1 + v_2w_2 + v_3w_3 + v_4w_4$ имеет большую трудоемкость, чем $(v_1 + w_2)(v_2 + w_1) + (v_3 + w_4)(v_4 + w_3)$.

2. Реализация

```
1. Matrix multVinograd(const Matrix &a, const Matrix &b)
2. {
3.     assert(a.col == b.row);
4.
5.     Matrix res(a.row, b.col);
```

```

6.
7.   elemType rowFactor[a.row];
8.   elemType colFactor[b.col];
9.   // f1 = 2 + 6*n + 15*n*m / 2
10.  for(int i = 0; i < a.row; i++) { // 2 + a.row(2 + 4 + 15*a.col / 2)
11.      rowFactor[i] = 0; //2
12.      for(int j = 0; j < a.col / 2; j++) { // 2 + (a.col/2)(3 + 12) = 2 +
13.          15*a.col / 2
14.          rowFactor[i] = rowFactor[i] + a.arr[i][2 * j + 1] * a.arr[i][2 *
15.              j]; // 12
16.      }
17.  }
18.  // f2 = 2 + 6*k + 15*m*k / 2
19.  for(int i = 0; i < b.col; i++) { //2 + 6*b.col + 15*a.col*b.col / 2
20.      colFactor[i] = 0;
21.      for(int j = 0; j < a.col / 2; j++) {
22.          colFactor[i] = colFactor[i] + b.arr[2 * j + 1][i] * b.arr[2 *
23.              j][i];
24.      }
25.  }
26.  // f3 = 2 + 2n + 11nk + 26nmk/2
27.  for(int i = 0; i < a.row; i++) { //2 + a.row(2 + 11*b.col +
28.      26*a.col*b.col/2)
29.      for(int j = 0; j < b.col; j++) { //2 + b.col*(11 + 26*a.col/2)
30.          res.arr[i][j] = -rowFactor[i] - colFactor[j]; //7
31.          for(int k = 0; k < a.col / 2; k++) { // 2 + (a.col/2)(3 + 23)
32.              res.arr[i][j] = res.arr[i][j] + (a.arr[i][2*k+1] +
33.                  b.arr[2*k][j]) *
34.                  (a.arr[i][2*k] + b.arr[2*k+1][j]);
35.          }
36.      }
37.  }
38.  //f4 = 2 - если m четное
39.  //f4 = 4 + 4n + 15nk - если m нечетное
40.  if(a.col % 2 == 1) { //4 + a.row(4 + 15*b.col)
41.      for(int i = 0; i < a.row; i++) //2 + a.row(4 + 15*b.col)
42.          for(int j = 0; j < b.col; j++) //2 + b.col(2 + 13)
43.              res.arr[i][j] = res.arr[i][j] + a.arr[i][a.col-1] *
44.                  b.arr[a.col-1][j]; //13
45.  }
46.  return res;
47. }

```

Распараллеливание алгоритма

1. Идея

Как было показано в лабораторной работе №2, трудоемкость алгоритма

винограда имеет сложность $O(nmk)$ для умножение матриц $n \times m$ на $m \times k$. Таким образом, чтобы значительно улучшить алгоритм, следует распараллелить ту часть алгоритма, которая содержит 3 вложенных цикла.

Можно заметить, что вычисление результата для каждой строки происходит независимо от результата выполнения умножения для других строк. Поэтому возможно распараллелить участок кода, соответствующий строкам 24-32. Каждый поток будет выполнять вычисление некоторых строк результирующей матрицы. Это сделано потому, что проход по строкам матрицы является более эффективным с точки зрения организации данных в памяти.

2. Реализация

Функция, передаваемая каждому потоку:

```

1. void funcThread(const Matrix &a, const Matrix &b, Matrix &res,
2.               elemType* rowFactor, elemType* colFactor, int num,
3.               int count)
4. {
5.     for(int i = num; i < a.row; i += count) {
6.         for(int j = 0; j < b.col; j++) {
7.             res.arr[i][j] = -rowFactor[i] - colFactor[j];
8.             for(int k = 0; k < a.col / 2; k++) {
9.                 res.arr[i][j] = res.arr[i][j] + (a.arr[i][2*k+1] + b.arr[2*k][j])
10.                *
11.                (a.arr[i][2*k] + b.arr[2*k+1][j]);
12.             }
13.         }
14.     }
15. }
```

Алгоритм:

```

1. Matrix multThreadVinograd(const Matrix &a, const Matrix &b, int count)
2. {
3.     assert(a.col == b.row);
4.
5.     Matrix res(a.row, b.col);
6.
7.     elemType rowFactor[a.row];
8.     elemType colFactor[b.col];
9.
10.
11.     for(int i = 0; i < a.row; i++) {
12.         rowFactor[i] = 0;
13.         for(int j = 0; j < a.col / 2; j++) {
14.             rowFactor[i] = rowFactor[i] + a.arr[i][2 * j + 1] * a.arr[i][2 *
15.             j];
16.         }
17.     }
```

```

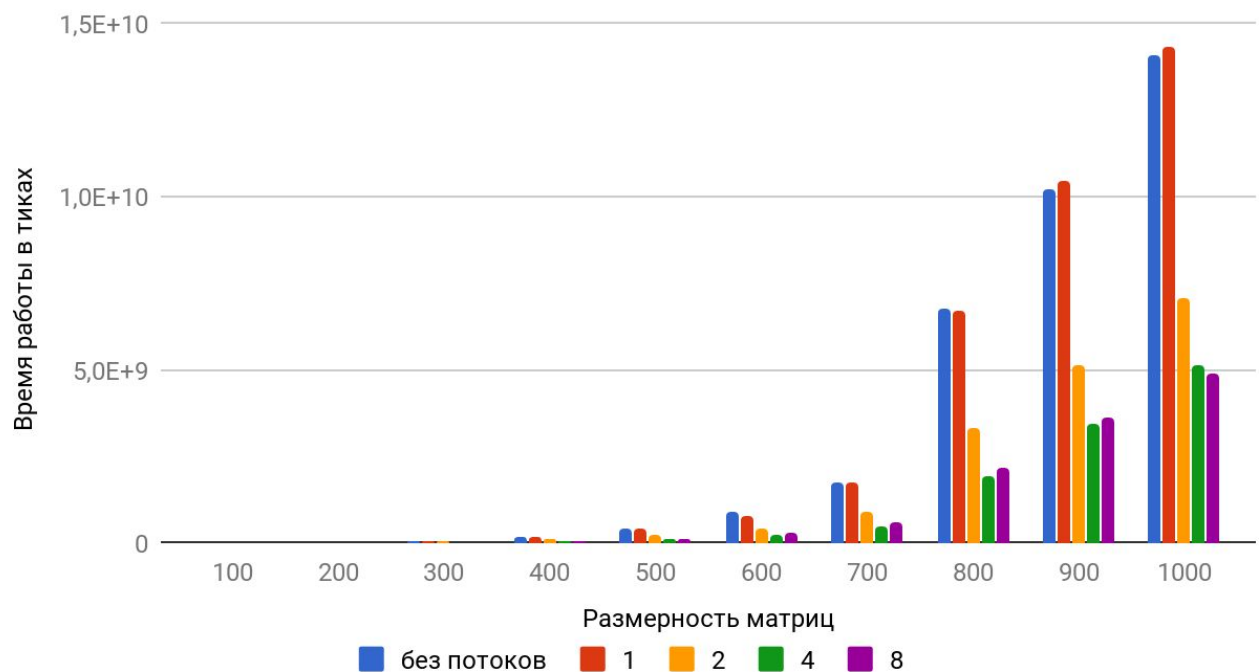
18.     for(int i = 0; i < b.col; i++) {
19.         colFactor[i] = 0;
20.         for(int j = 0; j < a.col / 2; j++) {
21.             colFactor[i] = colFactor[i] + b.arr[2 * j + 1][i] * b.arr[2 * j][i];
22.         }
23.     }
24.
25.     std::thread threads[count];
26.
27.     for(int i = 0; i < count; i++) {
28.         threads[i] = std::thread(&funcThread, std::ref(a), std::ref(b),
std::ref(res),
29.                                &rowFactor[0], &colFactor[0], i,
count);
30.     }
31.     for(int i = 0; i < count; i++) {
32.         if(threads[i].joinable()) {
33.             threads[i].join();
34.         }
35.     }
36.
37.
38.     if(a.col % 2 == 1) {
39.         for(int i = 0; i < a.row; i++)
40.             for(int j = 0; j < b.col; j++)
41.                 res.arr[i][j] = res.arr[i][j] + a.arr[i][a.col-1] *
b.arr[a.col-1][j];
42.     }
43.
44.     return res;
45. }

```

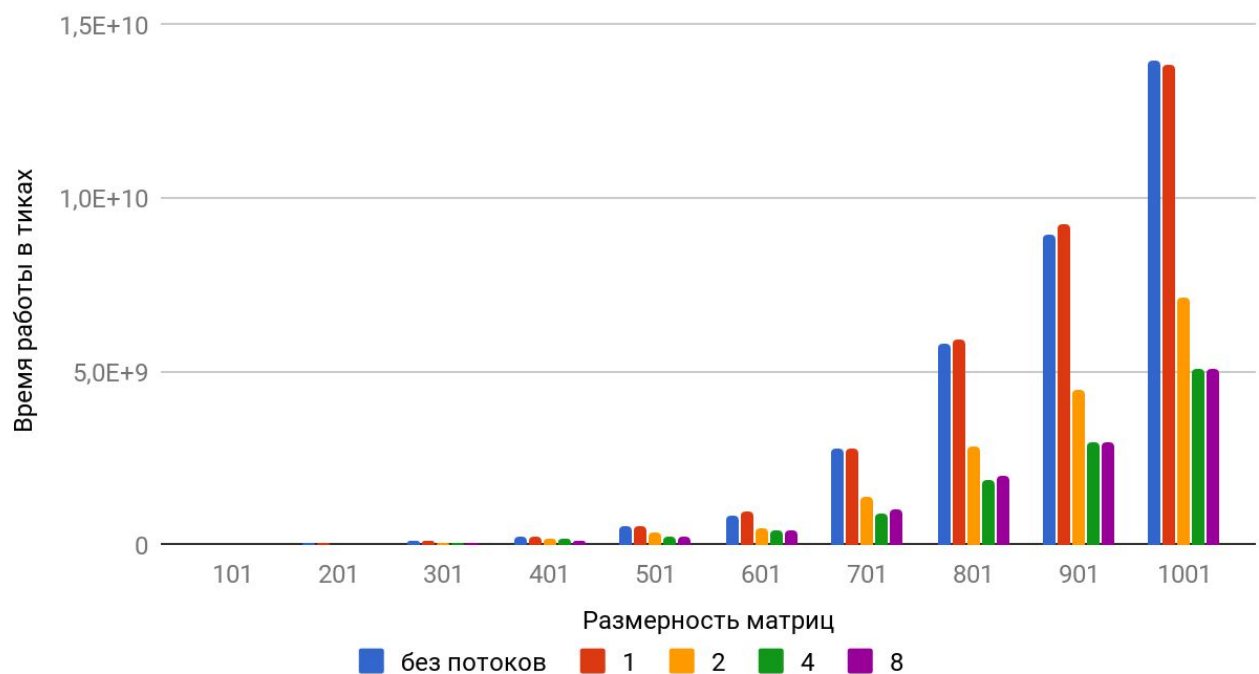
Сравнение алгоритмов

Было произведено сравнение алгоритма Винограда и распаралливаемого алгоритма. Выполнения программы производилось на компьютере, который может проводить вычисления в 4 реально параллельных потоках. Тогда для анализа быстродействия алгоритмов алгоритм был протестирован для 1, 2, 4 и 8 потоков. Для сравнения алгоритмов было посчитано время работы для матриц размерностью 100×100, 200×200, ..., 1000×1000 и 101×101, 202×202, ..., 1001×1001.

Анализ быстродействия алгоритмов для матриц четных размерностей



Анализ быстродействия алгоритмов для матриц нечетных размерностей



Выводы:

- Параллельный алгоритм, выполняемый на одном потоке выполняется медленнее, чем обычный алгоритм Винограда. Это можно объяснить тем, что на подготовку потока требуется дополнительное время и ресурсы.
- Увеличение количества потоков (до 2, 4) сокращает время выполнения алгоритма.
- Дальнейшее увеличение количества потоков практически не влияет на

повышение быстродействия алгоритма, так как реально вычисления на компьютере, выбранном для проведения эксперимента, выполняются только в 4 потока.

Заключение

Во время выполнения работы был изучен и реализован параллельный алгоритм Винограда для умножения матриц. Было произведено сравнение зависимости времени работы алгоритма от числа параллельных потоков исполнения и размера матриц и проведено сравнение стандартного и параллельного алгоритма.