МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)

Кафедра вычислительной техники

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №1

по дисциплине «Параллельные алгоритмы и системы» Тема: Решение СЛАУ методом Гаусса

Студент гр. 9308	Семенов А. И.
Преподаватель	Пазников А. А.

Санкт-Петербург

2023

Цель работы

Реализация и оптимизация программы для решения СЛАУ методом Гаусса.

Задание

Реализовать алгоритм для решения систему линейных алгебраических уравнений (СЛАУ) методом Гаусса и оптимизировать работу программы по следующим метрикам: время выполнения и количество инструкций.

Варианты применённых оптимизаций кода

Ниже представлен список применённыз оптимизаций кода:

- 1. Использование встроенной функции __builtin_expect, указывающая компилятору наиболее вероятное значение.
- 2. Раскручивание цикла: изменение сразу нескольких значений в массиве.
- 3. Расспараллеливание работы.
- 4. Уход от функции: тело функции встроить в тело выполнения алгоритма.
- 5. Векторизация

Исходная реализация имеет следующие показатели:

Компилятор	g++	clang++
Метрика		
Время выполнения, с	13,3109	13,5008
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646

Встроенная функция __builtin_expect

Исходный код программы, представленный в приложении А, претерпевает в проверке наличие нуля на текущей итерации цикла (проход по всем строкам сверху вниз) изменение в виде добавления встроенной функции __builtin_expect со значением 0, т.е. в данном условии ожидается, что оно, скорее всего, не будет выполнено.

Исходная строка: if (solution[row] [column] == 0.0)

Измененная строка: if (unlikely (solution [row] [column] == 0.0))

Подобное изменение повлекло за собой увеличение количества инструкций и времени выполнения на менее чем 1% для компиляции через g++, и уменьшение времени выполнения на менее чем 1% для компиляции через clang++.

Компилятор	g++	clang++	
Метрика			
Исходная программа			
Время выполнения, с	13,3109	13,5008	
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646	
Текущий результат			
Время выполнения, с	13,3613	13,4933	
Кол-во инструкций	326 308 389 760	311 901 475 696	

Раскручивание цикла

Раскрутка цикла в виде прохода сразу по 8 элементов за итерацию:

Исходный блок:

```
for (int i = 0; i < vectorSize; ++i)
  vector1[i] = vector1[i] - vector2[i] * multiplyBy;

3ameHa:
int i;
for (i = 0; i < vectorSize-8; i += 8)
{
  vector1[i] = vector1[i] - vector2[i] * multiplyBy;
  vector1[i+1] = vector1[i+1] - vector2[i+1] * multiplyBy;
  vector1[i+2] = vector1[i+2] - vector2[i+2] * multiplyBy;
  vector1[i+3] = vector1[i+3] - vector2[i+3] * multiplyBy;
  vector1[i+4] = vector1[i+4] - vector2[i+4] * multiplyBy;
  vector1[i+5] = vector1[i+5] - vector2[i+5] * multiplyBy;
  vector1[i+6] = vector1[i+6] - vector2[i+6] * multiplyBy;
  vector1[i+7] = vector1[i+7] - vector2[i+7] * multiplyBy;
}
for(;i < vectorSize; ++i)
  vector1[i] = vector1[i] - vector2[i] * multiplyBy;</pre>
```

Данный вариант привел к ускорению работы программы, а также снижению кол-ва инструкций:

Компилятор	g++	clang++	
Метрика			
Исходная программа			
Время выполнения, с	13,3109	13,5008	
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646	
Прошлый результат			
Время выполнения, с	13,3613	13,4933	
Кол-во инструкций	326 308 389 760	311 901 475 696	
Текущий результат			
Время выполнения, с	12,4306	12,7807	
Кол-во инструкций	316 425 869 689	303 716 120 353	

Расспараллеливание работы

Расспараллеливание прошлого варианта программы (раскручивание цикла) произведено с помощью использования директивы стандарта OpenMP:

```
#pragma omp parallel for num_threads(THREAD_NUM) где число потоков равно 12.
```

Расспараллеливание происходит для цикла, относящегося к вычитании текущей строки из всех, что ниже нее, домножая на необходимое число:

Данная реализация повышает кол-во инструкций (даже в сравнении с оригинальной программой), но значительно ускоряет выполнение программы.

Компилятор	g++	clang++	
Метрика			
Исходная программа			
Время выполнения, с	13,3109	13,5008	
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646	
Прошлый результат			
Время выполнения, с	12,4306	12,7807	
Кол-во инструкций	316 425 869 689	303 716 120 353	
Текущий результат			
Время выполнения, с	2,55635	2,66892	
Кол-во инструкций	334 392 019 305	324 272 625 344	

Уход от функции

Было внедрено тело функции sub_vector_from_vector2 в тело функции solveGauss непосредственно.

Исходный блок:

```
#pragma omp parallel for num_threads(THREAD_NUM)
        for (int j = row+1; j < rows; ++j) // проходим по всем строкам ниже
            sub_vector_from_vector2(solution[j], solution[row], columns,
(solution[j][column]/solution[row][column]));
       ++row;
     Замена:
#pragma omp parallel for num threads(THREAD NUM)
        for (int j = row+1; j < rows; ++j) // проходим по всем строкам ниже
            double *irow = solution[row],
                   *jrow = solution[j];
            double multiplyBy = (jrow[column]/irow[column]);
            for(i = 0; i < columns-8; i += 8)</pre>
                jrow[i] -= irow[i] * multiplyBy;
                jrow[i+1] -= irow[i+1] * multiplyBy;
                jrow[i+2] -= irow[i+2] * multiplyBy;
                jrow[i+3] -= irow[i+3] * multiplyBy;
                jrow[i+4] -= irow[i+4] * multiplyBy;
                jrow[i+5] -= irow[i+5] * multiplyBy;
                jrow[i+6] -= irow[i+6] * multiplyBy;
                jrow[i+7] -= irow[i+7] * multiplyBy;
            for(;i < columns; ++i)</pre>
                jrow[i] -= irow[i] * multiplyBy;
        }
        ++row;
```

Данный подход позволил еще ускорить работу программы, а также снизить количество инструкций (особенно хорошо заметно при использовании компилятора clang++).

Компилятор	g++	clang++	
Метрика			
Исходная программа			
Время выполнения, с	13,3109	13,5008	
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646	
Прошлый результат			
Время выполнения, с	2,55635	2,66892	
Кол-во инструкций	334 392 019 305	324 272 625 344	
Текущий результат			
Время выполнения, с	2,27947	2,15132	
Кол-во инструкций	318 478 054 980	267 462 921 635	

Векторизация

Была использована директива OpenMP для создания векторизации в цикле: #pragma omp simd

Использование данной директивы привело, в общем случае, к ухудшению: время выполнения немного увеличилось, кол-во инструкций у clang++ возросло. Однако для g++ кол-во инструкций было уменьшено.

Компилятор	g++	clang++	
Метрика			
Исходная программа			
Время выполнения, с	13,3109	13,5008	
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646	
Прошлый результат			
Время выполнения, с	2,27947	2,15132	
Кол-во инструкций	318 478 054 980	267 462 921 635	
Текущий результат			
Время выполнения, с	2,28031	2,17637	
Кол-во инструкций	315 278 568 877	275 148 538 411	

Полученные результаты

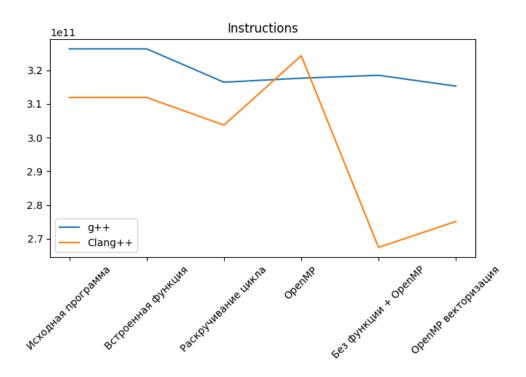


Рисунок 1. Количество инструкций

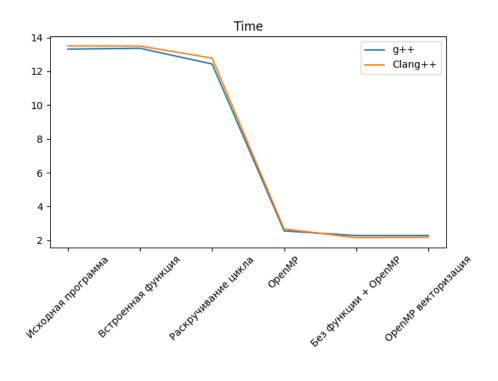


Рисунок 2. Время выполнения

Итоговая таблица:

Varguegea		along L.	
Компилятор	g++	clang++	
Метрика			
	Исходная программа		
Время выполнения, с	13,3109	13,5008	
Кол-во инструкций	326 305 306 192	311 897 300 646	
	builtin_expect		
Время выполнения, с	13,3613	13,4933	
Кол-во инструкций	326 308 389 760	311 901 475 696	
Раскручивание цикла			
Время выполнения, с	12,4306	12,7807	
Кол-во инструкций	316 425 869 689	303 716 120 353	
Расспараллеливание работы			
Время выполнения, с	2,55635	2,66892	
Кол-во инструкций	334 392 019 305	324 272 625 344	
Уход от функции			
Время выполнения, с	2,27947	2,15132	
Кол-во инструкций	318 478 054 980	267 462 921 635	
Векторизация			
Время выполнения, с	2,28031	2,17637	
Кол-во инструкций	315 278 568 877	275 148 538 411	

Вывод

Был реализован алгоритм для решения СЛАУ методом Гаусса, с последующими этапами оптимизации:

– использование встроенной функции __builtin_expect

Данный вариант на выбранных метриках (время выполнения и кол-во инструкций) и на примере для теста показал в целом те же результаты. Использование было основано на предположении, что в текущей для итерации строке рассматриваемый элемент, скорее всего, не будет нулем.

– раскручивание цикла

Раскрутка цикла (обработка сразу по 8 элементов) позволяет уменьшить кол-во условной составляющей цикла for, что и привело к улучшению результатов работы программы.

– расспараллеливание работы

Использование нескольких потоков заведомо ускоряет работу подобной программы. Что и вышло: ускорение в почти 5 раз, однако это влечет за собой увеличение кол-ва инструкций, выполняемых во время работы (стоит заметить, что они распределены уже не на одно ядро, а на все сразу).

- вынос тела функции с целью ухода от ее вызова

Убрав функцию, были сведены к нулю затраты на ее вызов, что позволило сократить время работы программы, а также кол-во инстукций для выполнения.

векторизация ОрепМР

Векторизация позволяет ускорять действия над векторами (в случае double это сразу по 4 значения при использовании типа данных __mm256d). В данной реализации была использована директива #pragma openmp simd, что указывает на то, что цикл нужно векторизировать.

По итогу всех оптимизаций удалось сократить время работы в 5,8 раз. Количество инструкций в большей степени сократилось, используя компилятор clang++.

Приложение А. Исходный код

```
#include <ctime>
#include <chrono>
#define likely(x) __builtin_expect(!!(x), 1)
#define unlikely(x) __builtin_expect(!!(x), 0)
#define WARMUP NUM 10
#define MEASURE NUM 100
#define ROWS NUM 700
#define COLUMNS NUM 500
#define RAND LEFT -1000
#define RAND RIGHT 1000
int randomInt(int left, int right)
   return rand() % (right - left + 1) + left;
}
double** solveGauss(double** matrix, int rows, int columns);
void sub vector from vector2 (double* vector1, double* vector2, int vectorSize,
double multiplyBy);
void swap matrix rows(double** matrix, int row1, int row2);
int main()
{
   std::srand(61771);
   double** fMatrix = new double*[ROWS NUM];
   if(fMatrix == NULL)
       std::cout << "Failed to allocate memory for matrix!" << std::endl;</pre>
       return 0;
   }
   for(int i = 0; i < ROWS NUM; ++i)</pre>
       fMatrix[i] = new double[COLUMNS_NUM];
       if(fMatrix[i] == NULL)
           for (int j = 0; j < i; ++j)
               delete fMatrix[j];
           delete [] fMatrix;
           std::cout << "Failed to allocate memory for row " << i << " in</pre>
matrix!" << std::endl;</pre>
           return 0;
       }
    for (int i = 0; i < ROWS NUM; ++i)
       for(int j = 0; j < COLUMNS NUM; ++j)</pre>
           fMatrix[i][j] = (double)randomInt(RAND LEFT, RAND RIGHT);
    for(int i = 0; i < WARMUP NUM; ++i)</pre>
       solveGauss(fMatrix, ROWS NUM, COLUMNS NUM);
   auto start = std::chrono::high resolution clock::now();
   for(int i = 0; i < MEASURE NUM; ++i)</pre>
       solveGauss(fMatrix, ROWS_NUM, COLUMNS_NUM);
```

```
auto stop = std::chrono::high resolution clock::now();
   auto duration = std::chrono::duration cast<std::chrono::microseconds>(stop -
start);
    std::cout << "Time taken by function: "</pre>
        << duration.count()/1e6 << " seconds" << std::endl;</pre>
    for(int i = 0; i < ROWS NUM; ++i)</pre>
       delete fMatrix[i];
   delete [] fMatrix;
   return 0;
}
/**
\star @brief решение СЛАУ методом Гаусса
* @param matrix
                      изначальная матрица
 * @param rows
                      кол-во строк
 * @param columns
                     кол-во столбцов
 * @return double**
                      матрица решений
double** solveGauss(double** matrix, int rows, int columns)
{
   double** solution = new double*[rows];
   for(int i = 0; i < rows; ++i)</pre>
                                          // copy origin matrix
        solution[i] = new double[columns];
        for (int j = 0; j < columns; ++j)
           solution[i][j] = matrix[i][j];
    }
   bool firstZero;
   int row = 0, column = 0;
   while(row < rows-1 && column < columns-1)</pre>
        firstZero = false;
       if(solution[row][column] == 0.0) // если ноль - надо менять
            firstZero = true;
            for(int j = row+1; firstZero && j < rows; ++j)</pre>
               if(solution[j][column] != 0.0)
                   swap matrix rows(solution, row, j);
                   firstZero = false;
                }
           if(firstZero)
               ++column;
               continue;
            }
        }
        for (int j = row+1; j < rows; ++j) // проходим по всем строкам ниже
           sub vector from vector2(solution[j], solution[row], columns,
(solution[j][column]/solution[row][column]));
       ++row;
   return solution;
}
```