МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

НОВОСИБИРСКИЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ

Факультет информационных технологий Кафедра параллельных вычислений

ОТЧЕТ

О ВЫПОЛНЕНИИ ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЫ

«Векторизация вычислений»

студента 2 курса, 19201 группы

Рудометова Андрея Сергеевича

Направление 09.03.01 – «Информатика и вычислительная техника»

Преподаватель: А. Ю. Власенко

Содержание

ЦЕЛЬ	
ЗАДАНИЕ	
ОПИСАНИЕ РАБОТЫ	
ЗАКЛЮЧЕНИЕ	6
Приложение 1. Общая программа для трех функций	обращения
матрицы	
Приложение 2. Реализация сложения и умножения	
Приложение 3. Вывол на тестовой матрице	

ЦЕЛЬ

Изучить SIMD-расширения архитектуры x86/x86-64 и способы их использования в программах на Си, получить навыки использования.

ЗАДАНИЕ

Реализовать три программы, вычисляющих обратную данной матрицу: без оптимизаций, с векторизацией вычислений и с использованием BLAS-библиотеки.

ОПИСАНИЕ РАБОТЫ

Три программы были реализованы в качестве трех функций trivial_invert, vect_invert, blas_invert (программа в Приложении 1). Функции суммирования и умножения были вынесены в отдельную единицу трансляции, mult.cpp с заголовочным файлом mult.h (см. Приложение 2).

Программа без оптимизаций: по сравнению с наивным умножением матриц по формуле для каждой клетки матрицы-результата был изменен общий порядок обхода так, чтобы для A*B=C C и В обходились последовательно, а в А был минимум выгрузок из памяти ячеек матрицы, находящихся на расстоянии N — стороне матрицы (С заполняется в N итераций, ј-ю итерацию ј-я клетка строки умножается на ј-й элемент столбца, которые в свою очередб образуют строку в В).

Векторизация: было принято решение пользоваться встроенными SIMD-intrinsics для расширения AVX2. При наивной замене вычислений в предыдущем варианте операциями над 256-битными векторами на каждую операцию будет приходиться 2 загрузки вектора и одна запись (с учетом возможностей avx2 можем выполнять операции c = a*b + c, b и c в нашем случае векторы, а а - float). Выясним пропускную способность самого быстрого кэша, L1: ноутбук, под запуск на котором оптимизовывалась программа оснащен процессором i5-4300m, по данным en.wikichip.org соответствующая микроархитектура Haswell имеет пропускную способность кэша 64В/такт (см. Приложение 4), с учетом того что у двух ядер свой L1-кэш и он делится на кэш комманд и кэш данных, то большую часть времени программа будет простаивать, ожидая пока вектора загрузятся — выгрузятся.

С целью оптимизации количества операций чтения-записи было написано микроядро размером 4*16 ячеек, состоящее в проекции на матрицу из 4 строк по 2 256-битных регистра в каждой. Всего в распоряжении этого процессора 16 256-битных регистра (уmm0-ymm15), но оптимизация использует только 10 из них, поскольку ядро большего размера было бы не кратно размерам матрицы 2048*2048. Теперь вектора, соответствующие матрице С читаются и записываются только по одному разу, пока два вектора, соответствующие матрице В пробегают полностью 16 столбцов сверху вниз (единомоментно два вектора содержат всю і-ю строку, см. рис)

И, наконец, т.к каждую итерацию эта пара векторов сдвигается по матрице на N=2048 вправо (т. к. матрица хранится в памяти подряд) было произведено предварительное переупорядочивание в последовательность данных векторов для работы предвыборки во время вычисления.

Оптимизация суммирования ограничена представлением матриц в качестве длинных векторов, и последовательным векторизованным сложением 256-векторов.

Третья программа - вычисление обратной матрицы реализовано с помощью BLAS-функций в реализации библиотеки cblas, cblas_gemm для умножения и cblas_saxpy для сложения.

Полученные программы были скомпилированы без оптимизаций компилятора, проверены на матрице 2*I размером 16*16 — чтобы полностью покрывалось микроядрами, цикл микроядер проходит сначала по столбцам, а уже потом по строкам для работы переупорядочивания матрицы (см. Приложение 3). Было измерено время работы функций на матрице размером N=2048 и с M=10 итерациями.

Заранее в файл input_l была сгенерирована функцией random_matrix() матрица размером 2048*2048; В целях удобства измерения в программа принимает на вход флаг, описывающий тип используемого обращения - -t, -v и -b для trivial, vector и blas соответственно; команда для компиляции и запуска программы приведена ниже:

```
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ ls
input_l.txt input.txt lab7 lab7.cpp lab7_Rudometov_19201.doc mult.cpp mult.h output.txt
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ g++ mult.cpp lab7.cpp -lcblas -march=haswell -o lab7
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ ./lab7 -t
optimized : 232.247
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ ./lab7 -v
corereorder: 32.3573
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ ./lab7 -b
blas : 55.0541
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ g++ -03 mult.cpp lab7.cpp -lcblas -march=haswell -o lab73
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ ./lab73 -t
optimized : 23.9431
[andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ [
andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ [
andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ [
andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ [
andy: Code/2020_seminars/evm/lab7]$ [
```

Видно, что векторизация с микроядром и переупорядочиванием оказалась эффективнее blas-реализации, но все еще немного проигрывает оптимизирующему компилятору, вероятно поскольку тот использует помимо avx2 векторизации дополнительные оптимизации для ускорения загрузки с помощью кэша.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Для ознакомления с SIMD-расширениями и векторизацией вычислений была реализована программа, обращающая квадратную матрицу с оптимизациями в виде векторизации вычислений и использования предвыборки в кэш; время работы вручную векторизованной функции было доведено до меньшего, чем у BLAS-реализации и ненамного превысило время работы оптимизованной ОЗ уровнем компилятора дсс.

Приложение 1. Общая программа для трех функций обращения матрицы

```
#include <cblas.h>
#include <time.h>
#include <cstring>
#include "mult.h"
using namespace std;
void time_delta(
        const char* head,
struct timespec * start,
        struct timespec * end)
        std::cout << head << end->tv_sec - start->tv_sec
        + 1e-9*(end->tv_nsec - start->tv_nsec) << endl;
}
void random_matrix(Matrix *A){
        srand(time(NULL));
        for(int i = 0; i < A->n*A->n; ++i){
                 A->m[i] = rand();
        }
}
void trivial_b(Matrix* B, Matrix* A){
        for(int j = 0; j < size; ++j){</pre>
                         float cell = fabs(a[j]);
                         A1s[j] += cell;
                         Ainfs[i] += cell;
                 }
        float A1 = 0, Ainf = 0;
for(int i = 0; i < size; ++i){
                 if(A1s[i] > A1)
                         A1 = A1s[i];
        for(int i = 0; i < size; ++i){
                 if(Ainfs[i] > Ainf)
                         Ainf = Ainfs[i];
        }
float Adiv = A1*Ainf;
        for(int i = 0; i < size; ++i){
    float* b = B->m + i*size;
                 for(int j = 0; j < size; ++j){</pre>
                         b[j] = A->m[j*size + i]/Adiv;
                 }
        free(A1s); free(Ainfs);
}
void ptr_swap(Matrix** a, Matrix** b){
        Matrix* c = *a;
        *a = *b;
        *b = c;
```

```
void trivial_invert(int N, int M, Matrix* A, Matrix* A1){
        Matrix R(N, true), B(N, true),
        C(N, true), R1(N), R2(N);
        trivial_b(&B, A);
        trivial_mult_opt(A1, &B, A); //reusing as BA
        trivial_sub(&R, A1);
        Matrix* rcur = &R1;
        Matrix* rnext = &R2;
        trivial_sum(rcur, &R);
        trivial_sum(&C, rcur);
for(int i = 2; i < M; ++i){</pre>
                 trivial_mult_opt(rnext, rcur, &R);
                 trivial_sum(&C, rnext);
                 ptr_swap(&rnext, &rcur);
                 memset(rnext->m, 0, sizeof(float)*N*N);
        }
        memset(A1->m, 0, sizeof(float)*N*N);
        trivial_mult_opt(A1, &C, &B);
}
void vect_invert(int N, int M,Matrix* A, Matrix* A1){
        Matrix R(N, true), B(N, true),
        C(N, true), R1(N), R2(N);
        trivial_b(&B, A);
        vector_mult_opt(&B, A, A1); //reusing as BA
        vector_sub(&R, A1);
        Matrix* rcur = &R1;
        Matrix* rnext = \&R2;
        vector_sum(rcur, &R);
        vector_sum(&C, rcur);
        for(int i = 2; i < M; ++i){
                 vector_mult_opt(rcur, &R,rnext);
                 vector_sum(&C, rnext);
                 ptr_swap(&rnext, &rcur);
                 memset(rnext->m, 0, sizeof(float)*N*N);
        memset(A1->m, 0, sizeof(float)*N*N);
        vector_mult_opt(&C, &B,A1);
}
void blas_invert(int N, int M, Matrix* A, Matrix* A1){
        Matrix R(N, true), B(N, true),
        C(N, true), R1(N), R2(N);
        int matsize = N*N;
        trivial_b(&B, A);
         \begin{array}{c} cblas\_sgemm(CblasRowMajor,CblasNoTrans, \\ N,N,N,1.0,B.m,N,A->m,N, \\ 0.0,A1->m,N); \end{array} 
        cblas_saxpy(matsize, -1.0, A1->m ,1.0, R.m, 1.0); //ba for now
        Matrix* rcur = &R1;
        Matrix* rnext = &R2;
        cblas_saxpy(matsize,1.0, R.m ,1.0, rcur->m, 1.0);
        cblas_saxpy(matsize,1.0, rcur->m, 1.0, C.m ,1.0);
        for(int i = 2; i < M; ++i){
                 cblas_sgemm(CblasRowMajor,CblasNoTrans, CblasNoTrans,
                          N, N, N, 1.0, rcur->m, N, R.m, N, 0.0, rnext->m, N);
                 cblas_saxpy(matsize,1.0, rnext->m, 1.0, C.m ,1.0);
                 ptr_swap(&rnext, &rcur);
                 memset(rnext->m, 0, sizeof(float)*N*N);
        memset(A1->m, 0, sizeof(float)*N*N);
        cblas_sgemm(CblasRowMajor,CblasNoTrans, CblasNoTrans,
                          N, N, N, 1.0, C.m, N, B.m, N, 0.0, A1->m, N);
```

```
int main(int argc, char** argv){
        int N=1,M;
        if(argc < 2){return EXIT_FAILURE;}</pre>
        struct timespec start, lap1, lap2, lap3, end;
        ifstream fin("input.txt");
ofstream fout("output.txt");fout.close();
        fin >> N >> M;
        Matrix A(N), C(N);
for(int i = 0; i < N*N; ++i){
            fin >> A.m[i];
         fin.close();
        switch(argv[1][1]){
                           clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC_RAW, &start);
                           trivial_invert(N,M,&A, &C);
                           clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC_RAW, &end);
                           time_delta("optimized : ",&start, &end);
                          clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC_RAW, &start);
                          vect_invert(N,M,&A, &C);
                           clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC_RAW, &end);
                           time_delta("corereorder: ",&start, &end);
                 case 'b':
                           clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC_RAW, &start);
                           blas_invert(N,M,&A, &C);
                           clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC_RAW, &end);
                           time_delta("blas
                                                   : ",&start, &end);
        C.out();
         return EXIT_SUCCESS;
```

Приложение 2. Реализация сложения и умножения mult.h

```
#pragma once
#include <iostream>
#include <fstream>
#include <immintrin.h>
using namespace std;
struct Matrix{
          Matrix(int n_, bool p): Matrix(n_){
                       for(int i = 0; i < n; ++i){
    m[i*n + i] = 1.0;</pre>
                       }
           }
           ~Matrix(){delete [] m;}
           void out(){
                       ofstream fout("output.txt", std::ios::app);
                       for(int i = 0; i < n; ++i){</pre>
                                   for(int j = 0; j < n; ++j){
fout << m[i*n + j] << ' ';
                                   fout << endl;
                       fout.close();
           }
};
struct buf16{
float* d;
           buf16(int size):
                       n(size),
d((float*)_mm_malloc(16 * size * 4, 64))
           ~buf16(){
                       _mm_free(d);
           }
};
void trivial_sum(Matrix* A, Matrix* B);
void trivial_sub(Matrix* A, Matrix* B);
void trivial_mult_opt(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C);
void vector_sum(Matrix* A, Matrix* B);
void vector_sub(Matrix* A, Matrix* B);
void vector_mult(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C);
void vector_mult_opt(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C);
```

mult.cpp

```
#include "mult.h"
     using namespace std;
     void trivial_sum(Matrix* A, Matrix* B){
        int I_MAX = A->n*A->n;
for(int i = 0; i < I_MAX; ++i){
    A->m[i] += B->m[i];
     void trivial_sub(Matrix* A, Matrix* B){
         int I_MAX = A->n*A->n;
         for(int i = 0; i < I_MAX; ++i){</pre>
             A->m[i] -= B->m[i];
    }
    void vector_sum(Matrix* A, Matrix* B){
        int I_MAX = A->n*A->n;
         float* a = A->m;
         float* b = B->m;
         for(int i = 0; i < I_MAX; i+=8){
             a0 = _mm256_loadu_ps(a + i);
             _mm256_storeu_ps(a + i, _mm256_add_ps(a0, _mm256_loadu_ps(b +
i)));
         }
    }
     void vector_sub(Matrix* A, Matrix* B){
         int I_MAX = A->n*A->n;
         float* a = A->m;
         float* b = B->m;
          for(int i = 0; i < I_MAX; i+=8){</pre>
             a0 = \underline{\text{mm256\_loadu\_ps(a + i);}}
             _mm256_storeu_ps(a + i, _mm256_sub_ps(a0, _mm256_loadu_ps(b +
i)));
     void trivial_mult(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C){
         int I_MAX = A->n;
         for(int i = 0; i < I_MAX; ++i){</pre>
             for(int k = 0; k < I_MAX; ++k){
                 for(int j = 0; j < I_MAX; ++j){
                      A->m[i*I\_MAX + k] += B->m[i*I\_MAX + j]*C->m[j*I\_MAX + k];
             }
         }
     void trivial_mult_opt(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C){
         int size = A->n;
         for(int i = 0; i < size; ++i){
    float* a = A->m + i*size;
             for(int j = 0; j < size; ++j){</pre>
                 float b = B->m[i*size + j]; //value not pointer
```

```
float* c = C->m + j*size;
             for(int k = 0; k < size; ++k){
                 a[k] += b*c[k];
      L1d cache: 64 KiB
void microcore_4x16(
    int size, float * A, float * B, int ldb, float * C)
    //not 6x16 `cause 2048 size
    //A*B = C
    _{m256} c00 = _{mm256} setzero_{ps();}
    _{m256} c10 = _{mm256} setzero_ps();
    _{m256} c20 = _{mm256} setzero_ps();
    _{m256} c30 = _{mm256} setzero_ps();
    _{m256\ c01} = _{mm256\_setzero\_ps();}
    _{m256} c11 = _{mm256} setzero_{ps()};
    __m256 c21 = _mm256_setzero_ps();
    _{m256} c31 = _{mm256} setzero_{ps();}
      _m256 b0, b1, a0, a1;
    for(int i = 0; i < size; ++i){</pre>
        b0 = _mm256_loadu_ps(B);
        b1 = \underline{mm256}\underline{loadu}\underline{ps(B + 8)};
        a0 = \underline{mm256\_set1\_ps(A[0*size]);}
        a1 = _{mm256\_set1\_ps(A[1*size]);}
        c00 = _mm256_fmadd_ps(a0, b0, c00);
        c01 = _mm256_fmadd_ps(a0,b1,c0<u>1</u>);
        c10 = _mm256_fmadd_ps(a1, b0, c10);
        c11 = _mm256_fmadd_ps(a1, b1, c11);
        a0 = _mm256_set1_ps(A[2*size]);
        a1 = _{mm256\_set1\_ps(A[3*size]);}
        c20 = _mm256_fmadd_ps(a0, b0, c20);
        c21 = _{mm256\_fmadd\_ps(a0, b1, c21)};
        c30 = _mm256_fmadd_ps(a1, b0, c30);
        c31 = _mm256_fmadd_ps(a1, b1, c31);
        B += ldb;
    _mm256_storeu_ps(C + 0, _mm256_add_ps(c00, _mm256_loadu_ps(C + 0)));
    _mm256_storeu_ps(C + 8, _mm256_add_ps(c01, _mm256_loadu_ps(C + 8)));
    C += size;
    _mm256_storeu_ps(C + 0, _mm256_add_ps(c10, _mm256_loadu_ps(C + 0)));
    _{mm256\_storeu\_ps(C + 8, \_mm256\_add\_ps(c11, \_mm256\_loadu\_ps(C + 8)));
    C += size;
    _mm256_storeu_ps(C + 0, _mm256_add_ps(c20, _mm256_loadu_ps(C + 0)));
    _{mm256\_storeu\_ps(C + 8, \_mm256\_add\_ps(c21, \_mm256\_loadu\_ps(C + 8)));
    C += size;
    _mm256_storeu_ps(C + 0, _mm256_add_ps(c30, _mm256_loadu_ps(C + 0)));
    _mm256_storeu_ps(C + 8, _mm256_add_ps(c31, _mm256_loadu_ps(C + 8)));
}
void init_res_core(int N, float* C, int size){
```

```
for(int i = 0; i < N; ++i, C+=size){</pre>
         _mm256_storeu_ps(C + 0, _mm256_setzero_ps());
         _mm256_storeu_ps(C + 8, _mm256_setzero_ps());
    }
void vector_mult(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C){
    int size = A->n;
    if(size % 16 != 0){
         std::cerr << "wrong matrix size, aborting\n";</pre>
    for(int i = 0; i < size; i+=4){</pre>
         for(int j = 0; j < size; j+=16){</pre>
              init_res_core(4,C->m + i*size + j, size);
             microcore_4x16(size,
                  A->m + i*size, B->m + j, size,
                  C->m + i*size + j);
         }
void b_reorder_to_16(buf16* buf, float* B, int size){
    float* bufB = buf->d;
    for(int i = 0; i<size; ++i, bufB +=16, B+=\overline{\text{size}}){
         _mm256_storeu_ps(bufB , _mm256_loadu_ps(B ));
_mm256_storeu_ps(bufB + 8, _mm256_loadu_ps(B + 8));
void vector_mult_opt(Matrix* A, Matrix* B, Matrix* C){
    int size = A->n;
    if(size % 16 != 0){
         std::cerr << "wrong matrix size, aborting\n";</pre>
    for(int j = 0; j < size; j+=16){
   //submatrix size_c*16 to sequence for caching</pre>
         buf16 B_buf(size);
         b_reorder_to_16(&B_buf, B->m + j, size);
         for(int i = 0; i < size; i+=4){</pre>
              init_res_core(4,C->m + i*size + j, size);
             microcore_4x16(size,
                  A->m + i*size, B_buf.d, 16,
                  C->m + i*size + j);
         }
```

Приложение 3. Вывод на тестовой матрице

