

Новосибирский государственный университет Факультет информационных технологий Кафедра параллельных вычислений

Эффективное программирование современных микропроцессоров и мультипроцессоров

Векторизация вычислений

Преподаватели:

Киреев С.Е.

Калгин К.В.

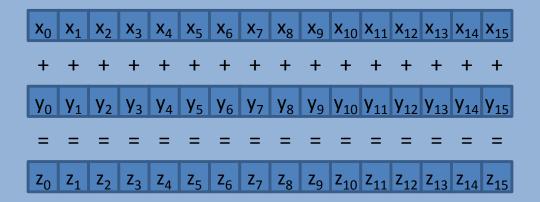
План лекции

- Сведения из архитектуры
- Цель векторизации
- Проблемы векторизации
- Средства векторизации
- Автоматическая векторизация в Intel C/C++ Compiler

СВЕДЕНИЯ ИЗ АРХИТЕКТУРЫ

Сведения из архитектуры

• Векторные вычисления — это вид параллельных вычислений с параллелизмом на уровне данных (SIMD – Single Instruction Multiple Data)



Сведения из архитектуры

- В современных скалярных микропроцессорах общего назначения векторные вычисления поддержаны с помощью векторных расширений архитектуры
 - Примеры векторных расширений: MMX, SSE, AVX, ...
- Векторные расширения включают:
 - Векторные регистры хранят множества скалярных значений
 - Примеры: mm0-mm7, xmm0-xmm15, ymm0-ymm15
 - Векторные команды для работы с векторными регистрами
 - paddb mm1,mm3; mulpd xmm0, xmm1
- Особенности векторных команд работы с памятью:
 - Существуют команды выровненного и невыровненного обращения к памяти
 - Команды выровненного обращения требуют выровненного адреса и работают максимально быстро
 - Команды невыровненного обращения могут обращаться по любому адресу, но могут работать медленнее

Сведения из архитектуры

Векторные расширения архитектуры х86

Расширение MMX, 3DNow!, MMX Extended

– Pentium MMX, K6-2

- Регистры: 8 × 8 байт
- Типы данных: целочисленные, float
- Базовые операции, арифметика с насыщением, двухоперандные операции: х += у
- Расширение SSE

Pentium III, Athlon XP

- Регистры: 8 (16) × 16 байт
- Типы данных: float
- Базовые операции
- Расширения SSE2, SSE3, SSSE3, SSE4.1, SSE4.2, SSE4a
- Pentium 4, Opteron, ...

- Регистры: 8 (16) × 16 байт
- Типы данных: целочисленные, float, double
- +Горизонтальные операции, специальные операции
- Специальные расширения: CLMUL, AES, XOP, F16C, FMA4, FMA3, ...
- Расширение AVX

Ivy Bridge, Bulldozer

- Регистры: 16 × 32 байта
- Типы данных: float, double
- Трёхоперандные неразрушающие операции: z = x + y
- +Отсутствуют требования к выравниванию (но это влияет на производительность)
- Расширение AVX2

Haswell

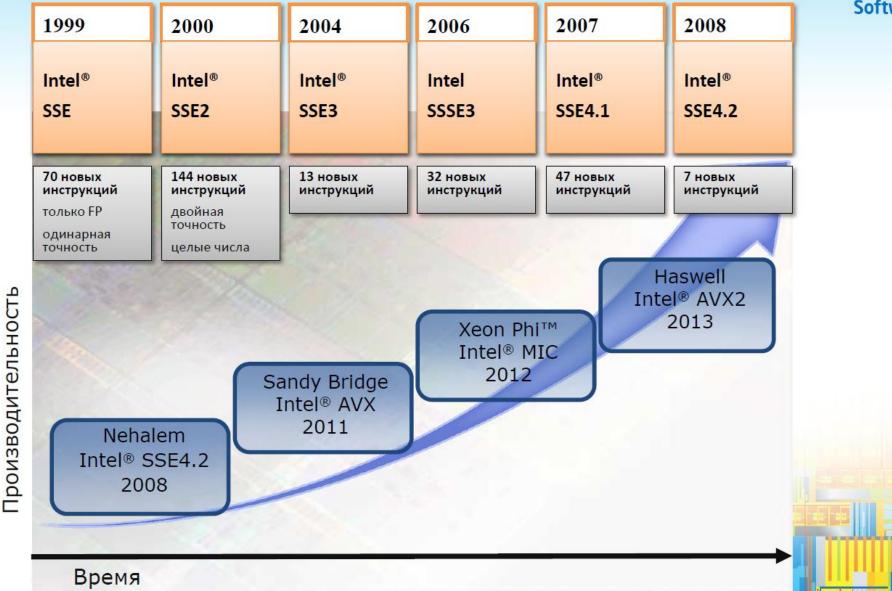
- Регистры: 16 × 32 байта
- Типы данных: целочисленные, float, double
- Расширение AVX-512

Xeon Phi

- Регистры: 16 × 64 байта
- Типы данных: целочисленные, float, double

Поколения SSE





ЦЕЛЬ ВЕКТОРИЗАЦИИ

Цель векторизации

• **Скалярная программа** — программа, оперирующая отдельными числами

• **Векторная программа** — программа, оперирующая векторами

• Векторизация (вид распараллеливания) — преобразование скалярной программы в векторную

Цель векторизации

- Цели
 - 1. Ускорить работу программы
 - 2. Уменьшить объем кода
- Предпосылки
 - Одна векторная команда распознаётся, декодируется и выполняется быстрее нескольких скалярных, выполняющих то же действие
 - Одна векторная команда занимает меньше места в программе и в различных очередях/таблицах/буферах в процессоре

ПРОБЛЕМЫ ВЕКТОРИЗАЦИИ

Проблемы векторизации

- Поиск в программе однотипных операций над различными данными (приведение к однотипным операциям)
 - Проще для операций с векторами и массивами
- Доказательство независимости операций
- Выровненный доступ к данным
- Оценка затрат на сборку-разборку векторов
 - Выигрыш должен быть больше затрат
- Переносимость
 - Какое векторное расширение использовать?
 - Многоверсионный код

СРЕДСТВА ВЕКТОРИЗАЦИИ

- Вставки на ассемблере (микрокодирование)
- Векторные операции и типы данных в языке
 - Встроенные в компилятор операции (intrinsics) и типы данных
 - Классы векторных типов данных в ІСС
 - Встроенные атрибуты векторных типов в GCC
- Директивы компилятора
- Векторизуемые операции с массивами
- Векторизующий компилятор
- Библиотеки векторизованных подпрограмм

гибкость

Средства векторизацииВставки на ассемблере (микрокодирование)

Где работает:

- Работает на всех компиляторах, допускающих ассемблерные вставки
- Встроенный ассемблер должен знать используемые команды

Пример: сложение двух 4-элементных векторов с использованием расширения SSE

```
typedef struct{
    float x, y, z, w;
} Vector4;

void SSE_Add(Vector4 *res, Vector4 *a, Vector4 *b){
    asm volatile ("mov %0, %%eax"::"m"(a));
    asm volatile ("mov %0, %%ebx"::"m"(b));
    asm volatile ("movups (%eax), %xmm0");
    asm volatile ("movups (%ebx), %xmm1");
    asm volatile ("addps %xmm1, %xmm0");
    asm volatile ("mov %0, %%eax"::"m"(res));
    asm volatile ("movups %xmm0, (%eax)");
}
```

Средства векторизации Векторные операции и типы данных в языке

Встроенные в компилятор операции (intrinsics) и типы данных

- Для каждого представления векторного регистра есть свой тип данных
- Для каждой векторной команды процессора есть своя встроенная функция Где работает:
- На большинстве известных компиляторов (gcc, clang, icc, cl.exe, ...)
- Компилятор должен поддерживать используемое векторное расширение

Пример: скалярное произведение векторов длины n, кратной 4-м, с использованием расширения SSE

```
#include <xmmintrin.h>
float inner(int n, float* x, float* y) {
    __m128 *xx = (__m128*)x;
    __m128 *yy = (__m128*)y;
    _m128 s = _mm_setzero_ps();
    for(int i=0; i<n/4; ++i) {
        __m128 p = _mm_mul_ps(xx[i],yy[i]);
        s = _mm_add_ps(s,p);
    }
    _m128 p = _mm_movehl_ps(p,s);
    s = _mm_add_ps(s,p);
    p = _mm_shuffle_ps(s,s,1);
    s = _mm_add_ss(s,p);
    float sum;
    _mm_store_ss(&sum,s);
    return sum;
}</pre>
```

Intel Intrinsics Guide:

https://software.intel.com/sites/landingpage/IntrinsicsGuide/

Средства векторизации Векторные операции и типы данных в языке

Классы векторных типов данных в Intel C++ Compiler

- Для каждого представления векторного регистра есть свой класс
- Для каждой векторной команды процессора есть свой метод
 - обёртка над SIMD intrinsics
- Дополнительные методы и операторы для работы с векторами
 - add_horizontal, mul_horizontal, flip_sign, length, length_sqr, dot, normalize, <<, [], ...

Где работает:

• Intel C++ Compiler, необходимо подключить ivec.h / fvec.h / dvec.h

Пример: скалярное произведение векторов длины n, кратной 4-м, с использованием расширения SSE

#include<fvec.h>

```
float inner(int n, float* x, float* y) {
   F32vec4 *xx = (F32vec4*)x;
   F32vec4 *yy = (F32vec4*)y;
   F32vec4 s; s.set_zero();
   for(int i=0; i<n/4; ++i)
        s += xx[i] * yy[i];
   return add_horizontal(s);
}</pre>
```

Средства векторизации Векторные операции и типы данных в языке

Встроенные атрибуты векторных типов в GCC

- Векторные типы данных: __attribute__((vector_size(16)))
- Перегруженные обычные операции: +, *, >=, >>, ...
- Встроенные операции: __builtin_shuffle(a,b,mask)

Где работает:

gcc, clang

Пример: вычисление квадрата разности двух 4-элементных векторов

```
typedef float v4f __attribute__ ((vector_size (16)));

float inner(int n, float* x, float* y) {
    v4f *xx = (v4f*)x;
    v4f *yy = (v4f*)y;
    v4f s = {0.0f, 0.0f, 0.0f, 0.0f};
    for(int i=0; i<n/4; ++i)
        s += xx[i] * yy[i];
    return s[0] + s[1] + s[2] + s[3];
}</pre>
GCC vect
```

GCC vector extension:

https://gcc.gnu.org/onlinedocs/gcc/Vector-Extensions.html

Средства векторизации
 Директивы компилятора

- Директивы распараллеливания циклов на основе OpenMP
- Программист сам следит за корректностью применения директив Где работает:
- Intel C/C++ Compiler (#pragma simd)
- Компиляторы, поддерживающие OpenMP 4.0
 - icc, gcc-4.9 –fopenmp-simd
- Пример: скалярное произведение векторов длины n:

```
float inner(int n, float* x, float* y) {
  float s = 0.0f;
  #pragma omp simd reduction(+:s)
  for(int i=0; i<n; ++i)
    s += x[i] * y[i];
  return s;
}</pre>
```

Intel SIMD vectorization:

https://software.intel.com/ ru-ru/node/512635

OpenMP 4.0:

http://www.openmp.org/ mp-documents/OpenMP4.0.0.pdf

Средства векторизации Векторизуемые операции с массивами

- Правила выделения секций массивов
- Скалярные операции и функции определены для массивов
- Функции для редукции по элементам массива

Где работает Cilk Plus:

icc, gcc-4.9 -fcilkplus

Пример:

Fortran 90	Расширение Intel Cilk Plus для C/C++
real*8 $a(N,N)$, $b(N,N)$, $c(N,N)$	double a[N][N], b[N][N], c[N][N];
a(1:N/2,:) = -1.0	a[0:N/2] = -1.0;
a(N/2+1:N,:) = 1.0	a[N/2:N/2] = 1.0;
b = 2.0	b[:][:] = 2.0;
c = sin(a) + b*5.0	c[:][:] = sin(a[:][:]) + b[:][:]*5.0;

Пример: скалярное произведение векторов длины n:

```
float inner(int n, float x[n], float y[n]) {
  return __sec_reduce_add(x[:] * y[:]);
}
```

Intel Cilk Plus:

https://www.cilkplus.org/

Средства векторизации

Векторизующий компилятор

- Компилятор распознаёт циклы, которые могут быть векторизованы, и векторизует их
- Пользователь может сообщать компилятору дополнительную информацию и пожелания с помощью директив
- Где работает:
 - gcc (циклы попроще), icc (циклы посложнее)
- Пример: скалярное произведение векторов длины n:

```
float inner(int n, float* x, float* y) {
  float s = 0.0f;
  for(int i=0; i<n; ++i)
    s += x[i] * y[i];
  return s;
}

$icc -vec-report=3 test.c
...
test.c(21): (col. 3) remark: LOOP WAS VECTORIZED
...
Intel autom</pre>
```

Intel automatic vectorization:

https://software.intel.com/ru-ru/node/512629

Средства векторизации

Библиотеки векторизованных подпрограмм

- Библиотека подпрограмм, которые уже реализованы с использованием векторных расширений
- Пример: операция вычисления скалярного произведения векторов из библиотеки BLAS MKL

Где работает: везде

```
#include<mkl_blas.h>
float inner(int n, float* x, float* y) {
  int inc = 1;
  return SDOT(&n,x,&inc,y,&inc);
}
```

ATLAS: http://math-atlas.sourceforge.net/
Intel MKL: https://software.intel.com/en-us/intel-mkl
AMD ACML: http://developer.amd.com/tools-and-sdks/
cpu-development/amd-core-math-library-acml/

ABTOMATИЧЕСКАЯ ВЕКТОРИЗАЦИЯ В INTEL C/C++ COMPILER

- Ограничения на автоматическую векторизацию
 - Рассматриваются только самые внутренние циклы
 - Цикл должен правильной структуры: for (i=0;i<N;i++)
 - Границы и шаг цикла инварианты (не меняются внутри или снаружи)
 - Тело цикла не должно иметь других точек входа и выхода (return, break, continue, goto, ...)
 - Тело цикла не должно быть слишком сложным
 - Итерации цикла должны быть независимыми на дистанции размера вектора (компилятор может генерировать несколько версий кода)
 - Типы данных должны быть векторизуемыми
 - Вызываемые функции должны иметь векторизованные варианты
 - Векторизация цикла должна быть выгодна

Зависимости по данным

- Flow (True) dependence Read After Write
 - X := 10

• Y := X + C

нельзя устранить

- Anti dependence Write After Read
 - X := Y + C

• Y := 10

можно устранить

- Output dependence Write After Write
 - X := 10

• X := 20

можно устранить

- Input dependence Read After Read
 - Y := X + 3

• Z := X + 5

не нужно устранять

- Распараллеливание возможно, если нет цикловых зависимостей между итерациями
- Векторизация возможна, если нет цикловых зависимостей между каждым выражением в теле цикла с глубиной меньшей или равной длине вектора

```
Пример 1:

for (i=0; i<N; i++)
{
   y[i] = a*x[i] + b;
}
Возможна векторизация и
```

распараллеливание

```
Пример 2:

for (i=5; i<N; i++)
{
   y[i] = a*x[i] + b*y[i-5];
}
Возможна векторизация с длиной вектора не больше 4
```

- Когда код векторизуется?
 - 1. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, используя только доказанные факты о программе.
 - 2. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, сделав худшие предположения там, где был недостаток доказанных фактов.
 - 3. Компилятор считает, что векторизация будет выгодной.

- Когда код векторизуется?
 - 1. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, используя только доказанные факты о программе.
 - 2. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, сделав худшие предположения там, где был недостаток доказанных фактов.
 - 3. Компилятор считает, что векторизация будет выгодной.

#pragma vector always

Считать, что векторизация всегда выгодна

- Когда код векторизуется?
 - 1. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, используя только доказанные факты о программе.
 - 2. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, сделав худшие предположения там, где был недостаток доказанных фактов.
 - 3. Компилятор считает, что векторизация будет выгодной.

#pragma ivdep

Считать, что скрытых зависимостей нет

- Когда код векторизуется?
 - 1. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, используя только доказанные факты о программе.
 - 2. Компилятор доказал отсутствие цикловых зависимостей, сделав худшие предположения там, где был недостаток доказанных фактов.
 - 3. Компилятор считает, что векторизация будет выгодной.

#pragma simd / #pragma omp simd
Векторизовать в любом случае,
даже если это испортит программу

- Как посмотреть:
 - векторизовался ли код?
 - почему не векторизовался?
- Сообщения компилятора:
 - Ключ: icc –vec-report=3
- Посмотреть ассемблерный листинг
 - Ключ: icc -S

• Пример:

```
void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{ int i;
  for (i=0;i<n;i++) z[i] = x[i] + y[i];
}</pre>
```

- Компилятор сгенерирует несколько версий кода:
 - Скалярную для случая, если указатели пересекаются
 - Векторную для случая, если указатели не пересекаются

• Пример:

```
void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{ int i;
    #pragma ivdep
    for (i=0;i<n;i++) z[i] = x[i] + y[i];
}</pre>
```

• Компилятор сгенерирует векторный код

• Пример:

```
double add(double a, double b) { return a+b; }

void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{
  int i;
  for (i=0;i<n;i++) z[i] = add(x[i],y[i]);
}</pre>
```

• Пример:

```
__attribute__((vector))
double add(double a, double b) { return a+b; }

void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{ int i;
    #pragma ivdep
    for (i=0;i<n;i++) z[i] = add(x[i],y[i]);
}</pre>
```

• Пример: в нотации Intel C/C++ Compiler

```
__attribute__((vector))
double add(double a, double b) { return a+b; }

void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{ int i;
    #pragma simd
    for (i=0;i<n;i++) z[i] = add(x[i],y[i]);
}</pre>
```

Пример: в нотации OpenMP 4.0

```
#pragma omp declare simd
double add(double a, double b) { return a+b; }

void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{ int i;
    #pragma omp simd
    for (i=0;i<n;i++) z[i] = add(x[i],y[i]);
}</pre>
```

• Пример: в нотации OpenMP 4.0

```
#pragma omp declare simd uniform(c)
double add(double a, double b, double c)
{ return a + b + c; }

void vsum(int n, double *x, double *y, double *z)
{ int i;
    #pragma omp simd
    for (i=0;i<n;i++) z[i] = add(x[i],y[i],0.5);
}</pre>
```

