Параллельное программирование для высокопроизводительных систем

сентябрь – декабрь 2021 г. Лектор доцент Попова Нина Николаевна Лекция 2 16 сентября 2021 г.

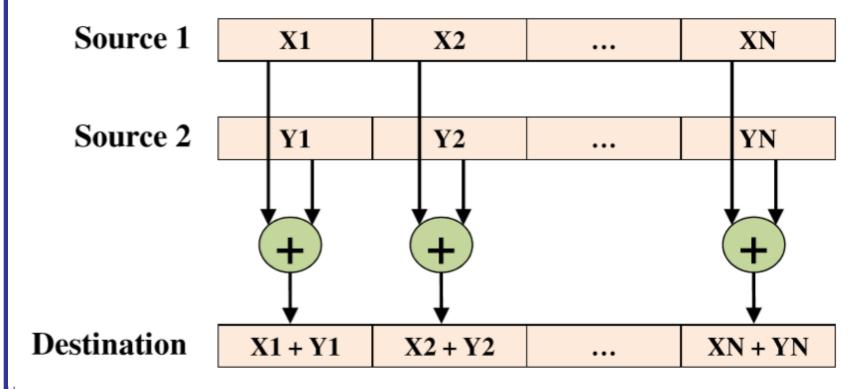
План лекции

- Параллелизм уровня данных. Векторные инструкции.
- Векторизация программ

Лекции 1

Параллелизм уровня данных (Data Parallelism –DP)

Векторные (SIMD) инструкции



SIMD -Single Instruction Stream, Multiple Data Stream

Современные процессоры

- -Single Instruction Multiple Data(SIMD) операции позволяют одновременное выполнение одной и той же инструкции с использование «широких» регистров.
- "SIMD width" число операндов, которые могут быть размещены в регистре

- Максимальное ускорение равно количеству элементов в векторном регистре

Векторные расширения

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
- –Векторные команды (инструкции) для работы с векторными регистрами

Векторные расширения

•SSE3 (SSE, SSE2, SSE3)

- -Где: все современные микропроцессоры
- -Что: размер регистра: 16 байт

·AVX

- –Где: не слишком старые микропроцессоры (после 2011 г.)
- -Что: размер регистра: 32 байта, float, double

·AVX2

- -Где: самые новые микропроцессоры
- –Что: размер регистра: 32 байта, FMA

•AVX-512

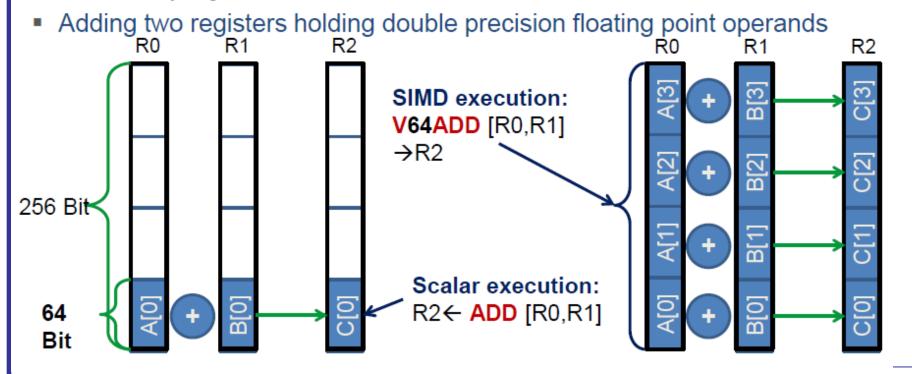
- –Где: ещё нет
- –Что: размер регистра: 64 байта

SIMD-инструкции в составе наборов команд

- •Intel MMX (1996)
- •IBM POWER AltiVec(1999)
- •AMD 3DNow! (1998)
- Intel SSE (Intel Pentium III, 1999)
- Intel SSE2, SSE3, SSE4
- •AVX (Advanced Vector Extension, Intel & AMD, 2008) AVX2 (Haswell, 2013)
- •AVX-512 (2015)
- ARM Advanced SIMD (NEON) —Cortex-A8, 2011

Пример выполнения векторных инструкций

- x86 SIMD instruction sets:
 - SSE: register width = 128 Bit → 2 double precision floating point operands
 - AVX(/2): register width = 256 Bit → 4 double precision floating point operands
 - AXV512: you get it.



Как проверить векторные расширения

\$ cat /proc/cpuinfo

```
processor : 0
```

vendor_id : GenuineIntel

cpu family : 6

model : 42

model name : Intel(R) Core(TM) i5-2520M CPU @ 2.50GHz

. . .

sep mtrr pge mca cmov pat pse36 clflush dts acpi mmx fxsr
sse sse2 ss ht tm pbe syscall nx rdtscp lm constant_tsc
arch_perfmon pebs bts nopl xtopology nonstop_tsc
aperfmperf pni pclmulqdq dtes64 ds_cpl vmx smx est tm2
ssse3 cx16 xtpr pdcm pcid sse4_1 sse4_2 x2apic popcnt
tsc_deadline_timer xsave avx lahf_lm ida arat epb xsaveopt
pln pts dtherm tpr_shadow vnmi flexpriority ept vpid

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

Использование инструкций SSE

Ассемблер

Встроенные функции компилятора (Intrinsic)

С++ классы

Автоматическая векторизация компилятора

Лучшая управляемость Простота использования

Средства векторизации. Вставки 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

SSE Intrinsics(builtin functions)

Заголовочные файлы:

```
o #include <mmintrin.h> /* MMX */
o #include <mmintrin.h> /* SSE */
o #include <emmintrin.h> /* SSE2 */
o #include <pmmintrin.h> /* SSE3 */
o #include <smmintrin.h> /* SSE4 */
o #include <immintrin.h> /* AVX */
```

SSE Intrinsics: типы данных

```
m128  /* float[4] */
m128d  /* double[2] */
m128i  /* integer: byte[8], int[4] */
m64  /* MMX integer SIMD */
```

SSE Intrinsics

```
#include <xmmintrin.h> /* SSE */
void add(float *a, float *b, float *c)
    m128 t0, t1;
    t0 = _mm_load_ps(a);
    t1 = _mm_load_ps(b);
    t0 = _mm_add_ps(t0, t1);
    _mm_store_ps(c, t0);
```

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;
_{m}128 *yy = (_{m}128*)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_{ovehl_ps(p,s)}}
s = _mm_add_ps(s,p);
p = _mm_shuffle_ps(s,s,1);
s = _mm_add_ss(s,p);
                                      Intel Intrinsics Guide:
float sum;
                                       https://software.intel.com/sites/landingpage
_mm_store_ss(&sum,s);
                                      /IntrinsicsGuide
return sum;
```

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

GCC директивы

GCC прагмы векторизации

#pragma GCC ivdep

: - уведомление компилятору о том, что в цикле нет зависимостей по данным

Векторные операции и типы данных в языке. Пример.

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];
```

GCC vector extension:

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

- •Рассматриваются внутренние циклы
- •Цикл должен быть правильной структуры
 - -for (i=a1; i<a2; i+=a3) ...
 - -а1,а2,а3 целочисленные, инварианты цикла
 - -Нет других точек входа и выхода (return, break, continue, goto)
- •Тело цикла должно быть простым
 - -Без циклов, без сложных условных конструкций

- •Итерации цикла должны быть независимыми на дистанции размера вектора
- •Типы данных должны быть векторизуемыми
- •Вызываемые функции должны иметь векторизованные варианты (Intel C/C++ Compiler)
- •Векторизация должна быть выгодна

- -Включение векторизации:
 - •в GCC: ключи -ftree-vectorize, -O3
 - •в ICC: ключи -simd, -O2
- -Проверка векторизации:
 - •в GCC: ключи -fopt-info-vec-optimized, -fopt-info-vec-missed
 - •в ICC: ключ -vec-report=3
 - •Посмотреть команды ассемблера
- -- Разные векторные расширения
 - -msse4, -mavx, -mavx2, -march=haswell
- -march=native
- Использовать инструкции, поддерживаемые локальным СРU
- –Есть ли эффект от векторизации?
 - •Зависит от соотношения операций и обращений в память
 - •Зависит от векторизуемых операций

Что может ухудшить или не дать выполнить автоматическую векторизацию:

- –Плохое выравнивание данных
- -Вызов функций в цикле
- -Наличие зависимостей
- -Наличие условных конструкций
- –Редукция

Пример автовекторизации. Простой цикл.

```
1 #define SIZE (1L << 16)
2 void simpleLoop(double * a, double * b)
3 {
4    for (int i = 0; i < SIZE; i++)
5    {
6       a[i] += b[i];
7    }
8 }</pre>
```

Результат

```
simpleLoop.c:4:5:note:loop vectorized
simpleLoop.c:4:5:note:loop versioned for
vectorization because ofpossiblealiasing
simpleLoop.c:4:5:note:loop peeled for
vectorization to enhance alignment
```

Пример автовекторизации. Простой цикл. Вариант 2.

Результат 2

```
improvedLoop.c:4:5: note: loop vectorized
improvedLoop.c:4:5: note: loop peeled for
    vectorization to enhance alignment
```

Пример автовекторизации. Простой цикл. Вариант 3.Оптимизированный.

```
1 #define SIZE (1L << 16)
2 #define GCC_ALN(var, alignment)
       __builtin_assume_aligned(var, alignment)
  void optimizedLoop(double * restrict a, double *
       restrict b)
4
5
       a = (double *) GCC_ALN(a, 32);
6
       b = (double *) GCC_ALN(b, 32);
7
       for (int i = 0; i < SIZE; i++)
9
           a[i] += b[i];
10
11
```

Результат 3

optimizedLoop.c:7:5: note: loop vectorized

```
.L2:
vmovapd ymm0, YMMWORD PTR [rdi+rax]
vaddpd ymm0, ymm0, YMMWORD PTR [rsi+rax]
vmovapd YMMWORD PTR [rdi+rax], ymm0
add rax, 32
cmp rax, 524288
jne .L2
```

Пример автовекторизации. Простой цикл. Вариант 4. С11

C11 compatible solution

```
1 struct data{
2    alignas(32) double vec[SIZE];
3 };
4 void optimizedLoop(struct data * restrict a,
        struct data * restrict b)
5 {
6    for (int i = 0; i < SIZE; i++)
7         a->vec[i] += b->vec[i];
8 }
```

Сравнение вариантов

Simple I	_oop	106.442

Improved Loop 105.883

Optimized Loop 99.719

Optimized Loop C11 99.540

Non-vectorized Loop 444.142