

Соснин В.В., Балакшин П.В. Введение в параллельные вычисления. – СПб: Университет ИТМО, 2019. – 51 с.

В пособии излагаются основные понятия и определения теории параллельных вычислений. Рассматриваются основные принципы построения программ на языке «Си» для многоядерных и многопроцессорных вычислительных комплексов с общей памятью. Предлагается набор заданий для проведения лабораторных и практических занятий.

Учебное пособие предназначено для студентов, обучающихся по магистерским программам направления «09.04.04 – Программная инженерия», и может быть использовано выпускниками (бакалаврами и магистрантами) при написании выпускных квалификационных работ, связанных с проектированием и исследованием многоядерных и многопроцессорных вычислительных комплексов.

Рекомендовано к печати Ученым советом факультета компьютерных технологий и управления, 8 декабря 2015 года, протокол №10.**НЕТ!!!!**



Университет ИТМО – ведущий вуз России в области информационных и фотонных технологий, один из немногих российских вузов, получивших в 2009 году статус национального исследовательского университета. С 2013 года Университет ИТМО – участник программы повышения конкурентоспособности российских университетов среди ведущих мировых научно-образовательных центров, известной как проект «5 в 100». Цель Университета ИТМО – становление исследовательского университета мирового уровня, предпринимательского по типу, ориентированного на интернационализацию всех направлений деятельности.

© Университет ИТМО, 2019

© Соснин В.В., Балакшин П.В., 2019

Содержание

Введение	5
1 Теоретические основы параллельных вычислений	7
1.1 История развития параллельных вычислений	7
1.2 Термины и определения	9
1.3 Классификация параллельных систем (архитектур)	14
1.4 Автоматическое распараллеливание программ	17
1.5 Основные подходы к распараллеливанию	18
1.6 Атомарность операций в многопоточной программе	20
2 Показатели эффективности параллельной программы	23
2.1 Параллельное ускорение и параллельная эффективность . .	23
2.2 Метод Амдала	26
2.3 Метод Густавсона-Барсиса	29
2.4 Модификация закона Амдала (по проф. Бухановскому) . . .	30
2.5 Измерение времени выполнения параллельных программ .	31
3 Практические аспекты параллельного программирования	36
3.1 Отладка параллельных программ	36
3.2 Менеджеры управления памятью для параллельных про- грамм	37
3.3 Технология OpenMP	38
3.4 Технология OpenCL	49
3.5 Ошибки в многопоточных приложениях	57
4 Лабораторная работа №1. «Автоматическое распараллелива- ние программ»	62
4.1 Порядок выполнения работы	62
4.2 Состав отчета	64
4.3 Подготовка к защите	65
4.4 Варианты заданий	65
5 Лабораторная работа №2. «Исследование эффективности па- раллельных библиотек для С-программ»	68
5.1 Порядок выполнения работы	68
5.2 Состав отчета	69
5.3 Подготовка к защите	70

6	Лабораторная работа №3. «Распараллеливание циклов с помощью технологии OpenMP»	71
6.1	Порядок выполнения работы	71
6.2	Состав отчета	72
6.3	Подготовка к защите	73
7	Лабораторная работа №4. «Метод доверительных интервалов при измерении времени выполнения параллельной OpenMP-программы»	74
7.1	Порядок выполнения работы	74
7.2	Состав отчета	75
7.3	Подготовка к защите	76
8	Лабораторная работа №5. «Параллельное программирование с использованием стандарта POSIX Threads»	77
8.1	Порядок выполнения работы	77
8.2	Состав отчета	78
8.3	Подготовка к защите	78
9	Лабораторная работа №6. «Изучение технологии OpenCL»	79
9.1	Порядок выполнения работы	79
9.2	Состав отчета	79
9.3	Подготовка к защите	80
	Список используемой литературы	81

Введение

В настоящее время большинство выпускаемых микропроцессоров являются многоядерными. Это касается не только настольных компьютеров, но и в том числе мобильных телефонов и планшетов (исключением пока являются только встраиваемые вычислительные системы). Для полной реализации потенциала многоядерной системы программисту необходимо использовать специальные методы параллельного программирования, которые становятся всё более востребованными в промышленном программировании. Однако методы параллельного программирования ощутимо сложнее для освоения, чем традиционные методы написания последовательных программ.

Целью настоящего учебного пособия является описание практических заданий (лабораторных работ), которые можно использовать для закрепления теоретических знаний, полученных в рамках лекционного курса, посвященного технологиям параллельного программирования. Кроме этого, в пособии в сжатой форме излагаются основные принципы параллельного программирования, при этом теоретический материал даётся тезисно и поэтому для полноценного освоения требуется использовать конспекты лекций по соответствующей дисциплине.

При программировании многопоточных приложений приходится решать конфликты, возникающие при одновременном доступе к общей памяти нескольких потоков. Для синхронизации одновременного доступа к общей памяти в настоящее время используются следующие три концептуально различных подхода:

1. **Явное использование блокирующих примитивов** (мьютексы, семафоры, условные переменные). Этот подход исторически появился первым и сейчас является наиболее распространённым и поддерживаемым в большинстве языков программирования. Недостатком метода является достаточно высокий порог вхождения, т.к. от программиста требуется в "ручном режиме" управлять блокирующими примитивами, отслеживая конфликтные ситуации при доступе к общей памяти.
2. **Применение программной транзакционной памяти** (Software Transactional Memory, STM). Этот метод проще в освоении и применении, чем предыдущий, однако до сих пор имеет ограниченную поддержку в компиляторах, а также в полной мере он сможет себя проявить при более широком распространении процессоров с аппаратной поддержкой STM.

3. **Использование неблокирующих алгоритмов** (lockless, lock-free, wait-free algorithms). Этот метод подразумевает полный отказ от применения блокирующих примитивов при помощи сложных алгоритмических ухищрений. При этом для корректного функционирования неблокирующего алгоритма требуется, чтобы процессор поддерживал специальные атомарные (бесконфликтные) операции вида "сравнить и обменять" (cmpxchg, "compare and swap"). На данный момент большинство процессоров имеют в составе системы команд этот тип операций (за редким исключением, например: "SPARC 32").

Предлагаемое вниманию методическое пособие посвящено первому из перечисленных методов, т.к. он получил наибольшее освещение в литературе и наибольшее применение в промышленном программировании. Два других метода могут являться предметом изучения углублённых учебных курсов, посвящённых параллельным вычислениям.

Авторы ставили целью предложить читателям изложение основных концепций параллельного программирования в сжатой форме в расчёте на самостоятельное изучение пособия в течение двух-трёх месяцев. При использовании пособия в технических вузах рекомендуется приведённый материал использовать в качестве односеместрового учебного курса в рамках бакалаврской подготовки студентов по специальности "Программная инженерия" или смежных с ней. Однако приводимые примеры практических заданий могут быть при желании адаптированы для использования в магистерских курсах.

1 Теоретические основы параллельных вычислений

1.1 История развития параллельных вычислений

Разговор о развитии параллельного программирования принято начинать истории развития суперкомпьютеров. Однако первый в мире суперкомпьютер CDC6600, созданный в 1963 г., имел только один центральный процессор, поэтому едва ли можно считать его полноценной SMP-системой.

Третий в истории суперкомпьютер CDC8600 проектировался для использования четырёх процессоров с общей памятью, что позволяет говорить о первом случае применения SMP, однако CDC8600 так никогда и не был выпущен: его разработка была прекращена в 1972 году.

Лишь в 1983 году удалось создать работающий суперкомпьютер (Cray X-MP), в котором использовалось два центральных процессора, использовавших общую память. Справедливости ради стоит отметить, что чуть раньше (в 1980 году) появился первый отечественный многопроцессорный компьютер Эльбрус-1, однако он по производительности значительно уступал суперкомпьютерам того времени.

Уже в 1994 можно было свободно купить настольный компьютер с двумя процессорами, когда компания ASUS выпустила свою первую материнскую плату с двумя сокетами, т.е. разъёмами для установки процессоров.

Следующей вехой в развитии SMP-систем стало появление многоядерных процессоров. Первым многоядерным процессором массового использования стал POWER4, выпущенный фирмой IBM в 2001 году. Но по-настоящему широкое распространение многоядерная архитектура получала лишь в 2005 году, когда компании AMD и Intel выпустили свои первые двухъядерные процессоры.

На рисунке 1 показано, какую долю занимали процессоры с разным количеством ядер при создании суперкомпьютеров в разное время (по материалам сайта <http://top500.org>). Закрашенные области помечены цифрами 1, 2, 4, 6, 8, 10, 12, 16 для обозначения количества ядер. Ширина области по вертикали равна относительной частоте использования процессоров соответствующего типа в рассматриваемом году.



Рис. 1: Частотность использования процессоров с различным числом ядер при создании суперкомпьютеров

Как видим, активное использование двухъядерных процессоров в суперкомпьютерах началось уже в 2002 году, а примерно к 2005 году совершенно сошло на нет, тогда как в настольных компьютерах их применение в 2005 году лишь начиналось. На основании этого можно сделать простой прогноз распространённости многоядерных ”настольных” процессоров к нужному году, если считать, что они в общих чертах повторяют развитие многоядерных архитектур суперкомпьютеров.

1.2 Термины и определения

Параллельные вычисления – способ организации вычислений, при котором программа представляет из себя набор взаимодействующих модулей, работающих одновременно. Как правило понятие параллелизма может включать:

1. **Параллелизм уровня инструкций** - одно ядро процессора может выполнять несколько инструкций одновременно. Например, такая технология реализована в процессорах Pentium 4 компании Intel.
2. **Гипертрейдинг** - одно ядро процессора спроектировано так, что может выполнять работу сразу двух тредов. Реализована в процессорах серии Intel Core i7. При выполнении лабораторных работ важно отключать этот пункт в BIOS (если процессор совместим с данной технологией), так как он существенно влияет на показатели параллельного ускорения и эффективности.
3. **Многоядерное программирование** - способ решения вычислительных задач с одновременным выполнением частей программы на разных физических вычислительных ядрах. Все вычислительные ядра имеют общие банки памяти, так как находятся на одной вычислительной машине. Включает себя случай многоядерной архитектуры процессора и многопроцессорной архитектуры системы, в которой находится несколько процессоров, так как в обоих случаях программа выполняется на нескольких ядрах одного или множества процессоров, но на одной физической ЭВМ.
4. **Распределенные вычисления** - способ решения трудоёмких вычислительных задач с использованием нескольких компьютеров, чаще всего объединённых в параллельную вычислительную систему. Разные части программы могут выполняться на разных компьютерах.

Обычно последние два понятия физически реализуются с помощью архитектур *SMP* и *MMP*, подробнее о которых можно прочитать в следующем разделе.

Важно различать понятия "параллельные вычисления" и "параллельные технологии". Разберем следующие понятия, которые, хотя и являются параллельными технологиями (на уровне ядра или межъядерного взаимодействия), однако не являются параллельными вычислениями, но часто **по ошибке** причисляются к ним:

- *Конвейерная обработка данных (суперскалярность)* представляет собой одновременную обработку процессором нескольких инструкций, при котором в один момент времени для каждой из инструкций выполняется различный этап выполнения. Например, если какой-либо процессор может одновременно получать, декодировать, и выполнить инструкцию, то он во время получения первой инструкции может декодировать вторую и выполнять третью (см. рисунок 2). Этот способ организации вычислений не является параллельными вычислениями, потому что инструкции все равно выполняются последовательно, а так же задействовано только одно ядро.

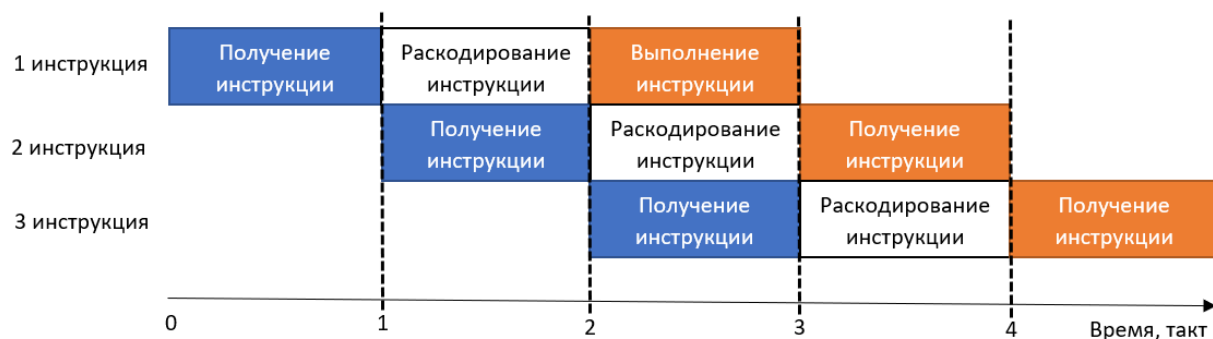


Рис. 2: Конвейерная обработка инструкций

- *SIMD-расширения (MMX, SSE)* обеспечивают параллелизм на уровне данных. Например, процессор может одновременно умножать 4 числа вместо одного в помощью SSE инструкции. Однако поток команд все равно остается одиночным, т.е. выполняется одна инструкция программы за промежуток времени, что не является случаем параллельных вычислений.
- *Вытесняющая многозадачность* организуется операционной системой. Несколько процессов стоят в очереди выполнения и ОС

сама решает как распорядится процессорным временем между ними. Если у первого потока задан больший приоритет чем у второго, то ОС будет выделять больше времени на выполнение первого потока, одна в один момент времени будет выполняться только один поток, следовательно, вытесняющая многозадачность тоже не входит в понятие параллельных вычислений.

Для организации параллельных вычислений используются различные технологии распараллеливания:

- **Process (процесс)** - наиболее тяжеловесный механизм, применяемый для распараллеливания. Каждый процесс имеет свое независимое адресное пространство, поэтому синхронизация данных между процессами долгая и сложная. Может включать в себя несколько потоков исполнения.
- **Thread (поток исполнения, нить, тред, поток)** выполняется независимо от других потоков, но имеет общее адресное пространство с другими потоками в рамках одного процесса. На этом уровне используется механизмы синхронизации данных (будут рассмотрены далее).
- **Fiber (волокно)** - легковесный поток выполнения. Также как и треды, fiber'ы имеют общее адресное пространство, однако используют совместную многозадачность вместо вытесняющей. ОС не переключает контекст из одного треда в другой, вместо этого главный поток сам выделяет время для работы дочернего fiber, либо блокируется логически (то есть жизненным циклом fiber'а управляет программист). Также все fiber'ы работают на одном ядре, в отличии от тредов, которые могут работать на разных ядрах.

Для лучшего понимания тредов схематично рассмотрим его жизненный цикл (lifecycle). На рисунке 3 видно, что поток может находиться в трех состояниях - готовность, ожидание и выполнение. После создания потока он пребывает в состоянии готовности. Затем ОС принимает решение о смене его состояния (вытесняющая многозадачность). Для fiber жизненный цикл такой же, но переходами между ними управляет программист или механизмы синхронизации.

Разные стандарты языков программирования могут добавлять в жизненный цикл потоков новые состояния, например, блокировка потока, прерывание работы потока и остальные, однако общая схема работы остается той же.

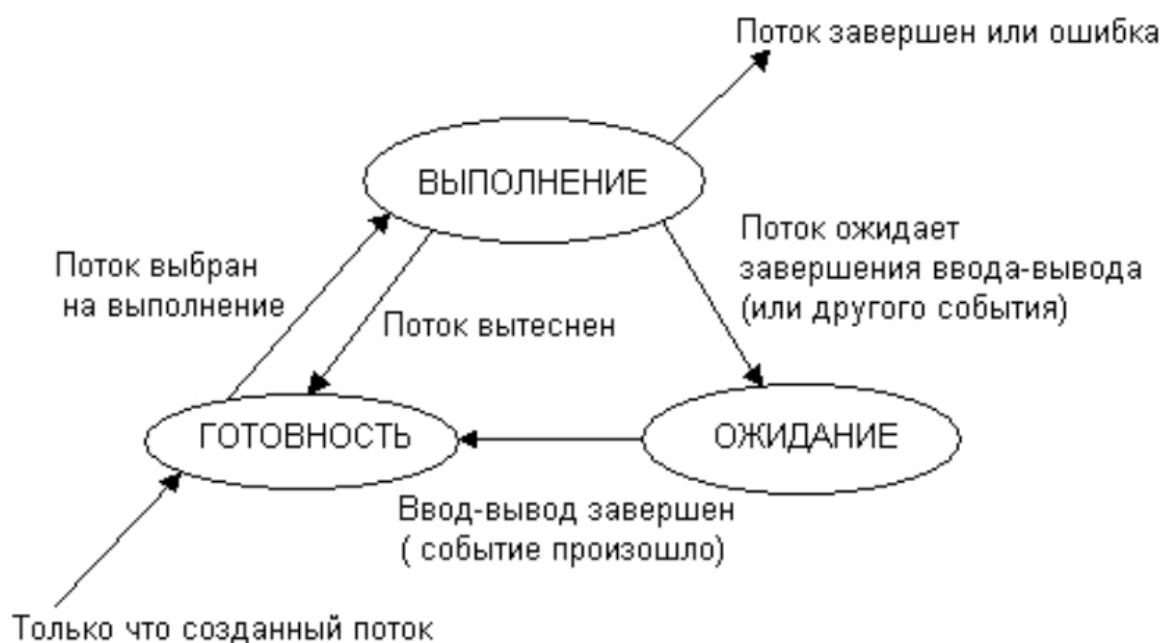


Рис. 3: Жизненный цикл потока

В среде программистов существуют понятия потокобезопасной и реэнтрабельной функции, однако в разных сообществах они могут иметь различные значения. В таблице ниже написаны определения из разных источников.

Источник определения	Thread-safe	Reentrant
Qt	Внутри функции обращение ко всем общим переменным осуществляется строго последовательно, а не непараллельно (Thread-safe является reentrant, но не наоборот)	При вызове функции одновременно несколькими потоками гарантируется правильная работа, только если потоки не используют общие данные
Linux	Функция показывает правильные результаты, даже если вызвана несколькими тредами одновременно	Функция показывает правильные результаты, даже если повторно вызвана изнутри себя
POSIX	?	Функция показывает правильные результаты, даже если вызвана несколькими тредами одновременно

Рассмотрим примеры функций, подходящие под определение сообщества Linux.

```

int t;
void swap(int *x, int *y)
{
    t = *x;
    *x = *y;
    // hardware interrupt
    *y = t;
}
void interrupt_handler()
{
    int x = 1, y = 2;
    swap(&x, &y);
}

```

Данная функция не является не потокобезопасной, не реентерабельной, потому что все потоки вызывающие ее будут использовать общую переменную `t`. Если вызвать функцию внутри ее самой, то перезапишется значение `t` и родительская функция отработает неправильно. Попробуем исправить эти ошибки, объявив переменную `t` типа `__threadint`.

```

__threadint t;
void swap(int *x, int *y)
{
    t = *x;
    *x = *y;
    // hardware interrupt
    *y = t;
}
void interrupt_handler()
{
    int x = 1, y = 2;
    swap(&x, &y);
}

```

Теперь компилятор создаст копию переменной для каждого потока `t` и функция станет потокобезопасной, однако она все еще не реентерабельна по той же причине. Будем сохранять значение глобальной переменной `t` в начале функции и восстанавливать ее в конце.

```

int t;
void swap(int *x, int *y)

```

```

{
int s;
s = t; // save global variable
t = *x;
*x = *y;
// hardware interrupt
*y = t;
t = s; // restore global variable
}
void interrupt_handler()
{
int x = 1, y = 2;
swap(&x, &y);
}

```

Теперь функция реентерабельна, но снова потоконебезопасна. Наконец, приведем пример стандартной и правильной реализации swap(), которая потокобезопасна и реентерабельна:

```

void swap(int *x, int *y)
{
int t = *x;
*x = *y;
// hardware interrupt *y = t;
}
void interrupt_handler()
{
int x = 1, y = 2;
swap(&x, &y);
}

```

1.3 Классификация параллельных систем (архитектур)

По физической архитектуре параллельные системы можно разделить на 2 типа:

1. **SMP** (Shared Memory Parallelism, Symmetric MultiProcessor system) – многопроцессорность, многоядерность, GPGPU.
2. **MPP** (Massively Parallel Processing) – кластерные системы, GRID (распределенные вычисления).

Далее рассмотрим эти две архитектуры подробнее.

SMP - архитектура многопроцессорных систем, в которой два или более одинаковых процессора сравнимой производительности подключаются единообразно к общей памяти (и периферийным устройствам) и выполняют одни и те же функции (почему, собственно, система и называется симметричной). В английском языке SMP-системы носят также название *tightly coupled multiprocessors*, так как в этом классе систем процессоры тесно связаны друг с другом через общую шину и имеют равный доступ ко всем ресурсам вычислительной системы (памяти и устройствам ввода-вывода) и управляются все одной копией операционной системы. В этой архитектуре все процессоры расположены на одной физической машине, поэтому они имеют общие банки памяти. Существует два вида подключения процессоров к общей памяти:

- Соединение по общей шине (system bus) изображено на рисунке 4. В этом случае только один процессор может обращаться к памяти в каждый данный момент, что накладывает существенное ограничение на количество процессоров, поддерживаемых в таких системах. Чем больше процессоров, тем больше нагрузка на общую шину, тем дольше должен ждать каждый процессор, пока освободится шина, чтобы обратиться к памяти. Снижение общей производительности такой системы с ростом количества процессоров происходит очень быстро, поэтому обычно в таких системах количество процессоров не превышает 2-4. Примером SMP-машин с таким способом соединения процессоров являются любые многопроцессорные серверы начального уровня.

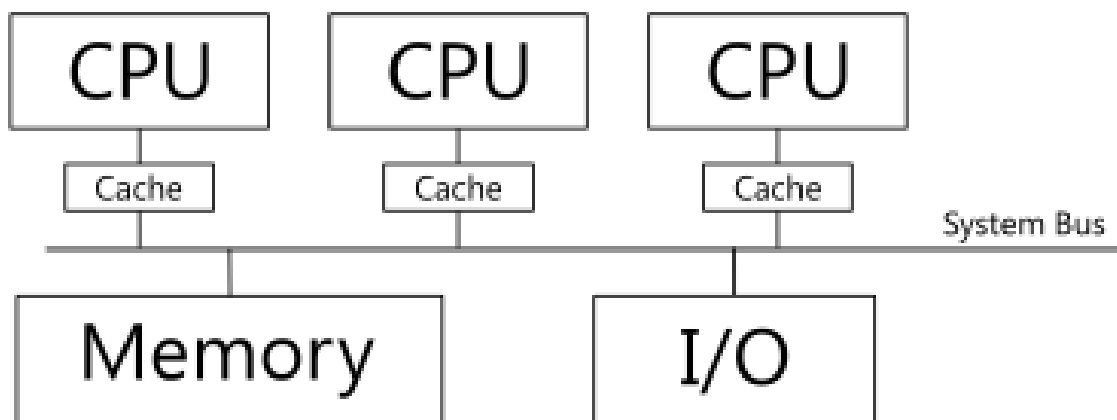


Рис. 4: Архитектура SMP. Подключение процессоров по системной шине

- Коммутируемое соединение (crossbar switch) изображено на рисунке 5. При таком соединении вся общая память делится на банки памяти, каждый банк памяти имеет свою собственную шину, и процессоры соединены со всеми шинами, имея доступ по ним к любому из банков памяти. Такое соединение схемотехнически более сложное, но оно позволяет процессорам обращаться к общей памяти одновременно. Это позволяет увеличить количество процессоров в системе до 8-16 без заметного снижения общей производительности.

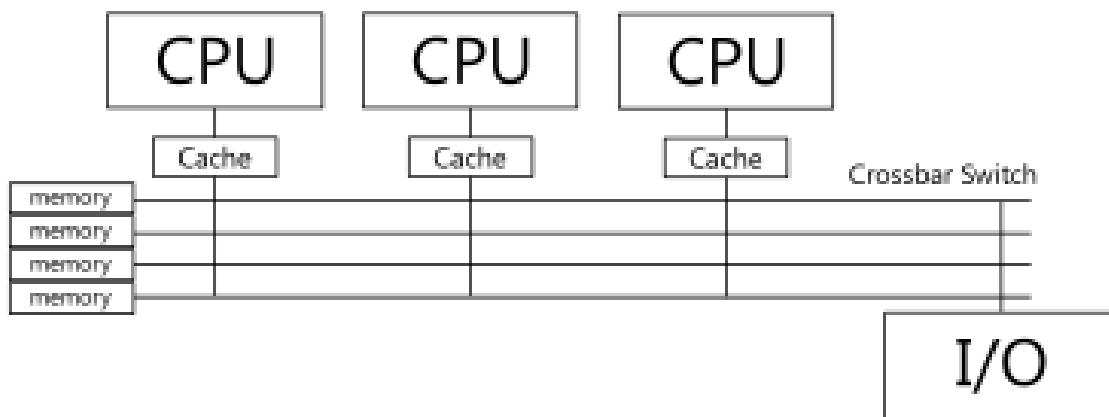


Рис. 5: Архитектура SMP. Подключение процессоров через коммутируемое соединение

Плюсами такого подхода является высокая скорость обмена данными между процессорами и относительная простота в разработке ПО. Однако могут возникнуть проблемы с масштабируемостью системы(если на материнской плате есть только 2 сокета, 3 процессора уже не поставить).

ММР - архитектура многопроцессорных систем, при которой память между процессорами разделена физически. На таких системах проводятся распределенные вычисления. Система строится из отдельных узлов, содержащих процессор, локальный банк оперативной памяти, коммуникационные процессоры или сетевые адаптеры, иногда — жёсткие диски и другие устройства ввода-вывода. Доступ к банку оперативной памяти данного узла имеют только процессоры из этого же узла. Узлы соединяются специальными коммуникационными каналами(см. рисунок 6).

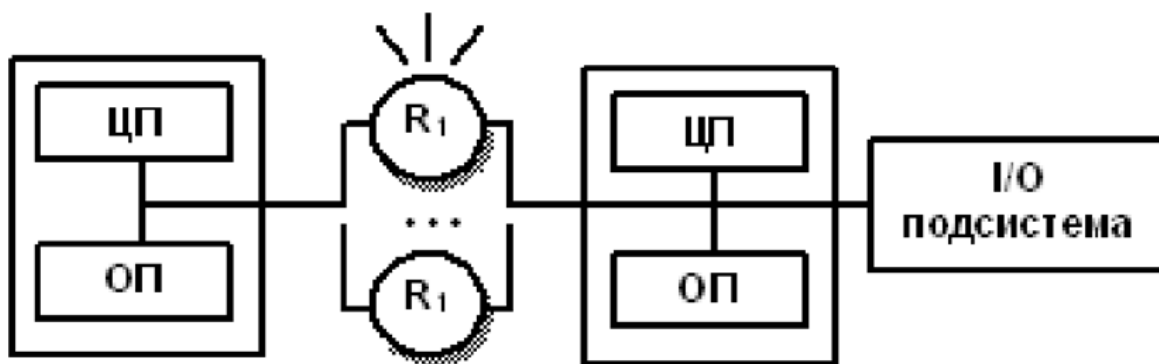


Рис. 6: Архитектура ММР

Плюсами такого подхода является хорошая масштабируемость (при необходимости в увеличении производительности системы достаточно просто добавить еще узлов). Однако существенно понижается скорость меж-процессорного обмена, так как теперь банки памяти разнесены физически. Также стоимость ПО, распределяющее вычисления, очень высока.

1.4 Автоматическое распараллеливание программ

Параллельное программирование – достаточно сложный ручной процесс, поэтому кажется очевидной необходимость его автоматизировать с помощью компилятора. Такие попытки делаются, однако эффективность автораспараллеливания пока что оставляет желать лучшего, т.к. хорошие показатели параллельного ускорения достигаются лишь для ограниченного набора простых for-циклов, в которых отсутствуют зависимости по данным между итерациями и при этом количество итераций не может измениться после начала цикла. Но даже если два указанных условия в некотором for-цикле выполняются, но он имеет сложную неочевидную структуру, то его распараллеливание производиться не будет. Виды автоматического распараллеливания:

- *Полностью автоматический:* участие программиста не требуется, все действия выполняет компилятор.
- *Полуавтоматический:* программист даёт указания компилятору в виде специальных ключей, которые позволяют регулировать некоторые аспекты распараллеливания.

Слабые стороны автоматического распараллеливания:

- Возможно ошибочное изменение логики программы.

- Возможно понижение скорости вместо повышения.
- Отсутствие гибкости ручного распараллеливания.
- Эффективно распараллеливаются только циклы.
- Невозможность распараллелить программы со сложным алгоритмом работы.

Приведём примеры того, как с-программа в файле `src.c` может быть автоматически распараллелена при использовании некоторых популярных компиляторов:

- Компилятор GNU Compiler Collection: `gcc -O2 -floop-parallelize-all -ftree-parallelize-loops=K -fdump-tree-parloops-details src.c`. При этом программисту даётся возможность выбрать значение параметра `K`, который рекомендуется устанавливать равным количеству ядер (процессоров). Особенности реализации автораспараллеливания в `gcc` посвящён самостоятельный проект: <https://gcc.gnu.org/wiki/AutoParInGCC>.
- Компилятор фирмы Intel: `icc -c -parallel -par-report file.cc`
- Компилятор фирмы Oracle: `solarisstudio -cc -O3 -xautopar -xloopinfo src.c`

1.5 Основные подходы к распараллеливанию

На практике сложилось достаточное большое количество шаблонов параллельного программирования. Однако все эти шаблоны в своей основе используют три базовых подхода к распараллеливанию:

- **Распараллеливание по данным:** Программист находит в программе массив данных, элементы которого программа последовательно обрабатывает в некоторой функции `func`. Затем программист пытается разбить этот массив данных на блоки, которые могут быть обработаны в `func` независимо друг от друга. Затем программист запускает сразу несколько потоков, каждый из которых выполняет `func`, но при этом обрабатывает в этой функции отличные от других потоков блоки данных.

- **Распараллеливание по инструкциям:** Программист находит в программе последовательно вызываемые функции, процесс работы которых не влияет друг на друга (такие функции не изменяют общие глобальные переменные, а результаты одной не используются в работе другой). Затем эти функции программист запускает в параллельных потоках.
- **Распараллеливание по информационным потокам:** Программа представляет собой набор выполняемых функций, причем несколько функций могут ожидать результата выполнения предыдущих. В таком случае каждое ядро выполняет ту функцию, данные для которой уже готовы. Рассмотрим этот метод на примере абстрактного двухядерного процессора, как наиболее сложный для понимания. Структурный алгоритм, изображенный на рисунке 7 состоит из 9 функций, некоторые из которых используют результат предыдущей функции в своей работе. Будем считать, что функция 3 использует результат работы функции 1, а функция 7 - результат функций 4 и 6 и тд, а также функция 5 выполняется по времени примерно столько же сколько функции 7, 8 и 9, вместе взятые. Тогда, на двухъядерной машине этот способ распараллеливания будет оптимальным решением.

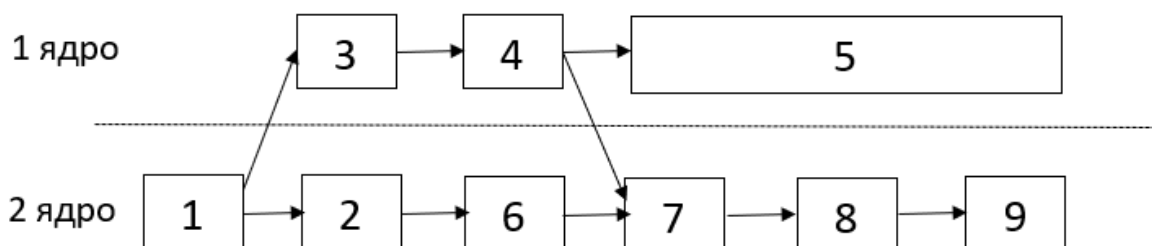


Рис. 7: Пример работы структурного алгоритма на двухъядерном процессоре

Три описанных метода легче понять на аналогии из обыденной жизни. Пусть два студента получили в стройотряде задание подмести улицу и покрасить забор. Если студенты решат использовать распараллеливание по данным, они будут сначала вместе подметать улицу, а затем вместе же красить забор. Если они решат использовать распараллеливание по инструкциям, то один студент полностью подметёт улицу, а другой покрасит в это время весь забор. Распараллелить по информационным потокам эту

ситуацию не получится, так как эти два действия никак не зависят друг от друга. Если предположить, что им обоим нужны инструменты для работы, то один из них должен сначала сходить за ними, а потом она оба начнут делать свою работу.

В большем числе случаев решение об использовании метода является очевидным в силу внутренних особенностей распараллеливаемой программы. Выбор метода определяется тем, какой из них более равномерно загружает потоки. В идеале все потоки должны приблизительно одновременно заканчивать выделенную им работу, чтобы оптимально загрузить ядра (процессоры) и чтобы закончившие работу потоки не простаивали в ожидании завершения работы соседними потоками.

1.6 Атомарность операций в многопоточной программе

Основной проблемой при параллельном программировании является необходимость устранять конфликты при одновременном доступе к общей памяти нескольких потоков. Для решения этой проблемы обычно пытаются упорядочить доступ потоков к общим данным с помощью специальных средств – примитивов синхронизации. Однако возникает вопрос, существуют ли такие элементарные атомарные операции, выполнение которых несколькими потоками одновременно не требует синхронизации действий, т.к. эти операции выполнялись бы процессором "одним махом или – как принято говорить – "атомарно"(т.е. никакая другая операция не может вытеснить из процессора предыдущую атомарную операцию до её окончания).

Таковыми операциями являются практически все ассемблерные инструкции, т.к. они на низком уровне используют только те операции, которые присутствуют в системе команд процессора, а значит могут выполняться атомарно (непрерываемо). Однако при компиляции С программы команды языка С транслируются обычно в несколько ассемблерных инструкций. В связи с этим возникает вопрос о возможном существовании С-команд, которые компилируются в одну ассемблерную инструкцию. Такие команды можно было бы не "защищать" примитивами синхронизации (мьютексами) при параллельном программировании.

Однако оказывается, что таких операций крайне мало, а некоторые из них могут вести себя как атомарно, так и не атомарно в зависимости от аппаратной платформы, для которой компилируется С-программа. Рассмотрим простейшую команду инкремента целочисленной переменной (тип `int`) в языке С: `w++`. Можно легко убедиться (например, используя ключ `S` компилятора `gcc`), что эта команда будет транслирована

в три ассемблерные инструкции (взять из памяти, увеличить, положить обратно):

/*1*/	movl w, %ecx
/*2*/	addl \$1, %ecx
/*3*/	movl %ecx, w

Значит, выполнять операцию инкремента некоторой переменной в нескольких потоках одновременно - небезопасно, т.к. при выполнении ассемблерной инструкции /*2*/ поток может быть прерван и процессор передан во владение другому потоку, который получит некорректное значение недоинкрементированной переменной.

Логично было бы предположить, что операции присваивания не должны обладать описанным недостатком. Действительно, в Ассемблере есть отдельная инструкция для записи значения переменной по указанному адресу. К сожалению, это предположение не до конца верно: действительно, при выполнении присваивания переменной типа `char` эта операция будет выполнена единой ассемблерной инструкцией. Однако с другими типами данных этого нельзя сказать наверняка. Общее практическое правило можно грубо сформулировать так: "атомарность операции присваивания гарантируется только для операций с данными, разрядность которых не превышает разрядности процессора".

Например, при присваивании переменной типа `int` на 32-разрядном процессоре будет сгенерирована одна ассемблерная инструкция. Однако при компиляции этой же операции на 16-разрядном компьютере будет сгенерировано две ассемблерные команды для независимой записи младших и старших бит.

Следует иметь в виду, что сформулированное правило работает при присваивании переменных и выражений, однако не всегда может выполняться при присваивании констант. Рассмотрим пример С-кода, в котором 64-разрядной переменной `s` (тип `uint64_t`) присваивается большое число, заведомо превышающее 32-разрядную величину:

/*1*/	uint64_t s;
/*2*/	s = 99999999999999L;

Этот код будет транслирован в следующий ассемблерный код на 64-разрядном процессоре:

/*1*/	movabsq \$99999999999999, %rsi
/*2*/	movq %rsi, s

Как видим, операция присваивания была транслирована в две ассемблерные инструкции, что делает невозможным безопасное распараллеливание такой операции.

Сформулированное правило применимо не только к операции присваивания, но и к операции чтения переменной из памяти, поэтому любую из этих операций в потокобезопасной среде придётся защищать мьютексами или критическими секциями.

Особый случай атомарного изменения данных - это изменение структуры. Для этого надо использовать CAS-операцию с указателем на эту структуру. Выполняя такую операцию, процессор создаст вторую структуру данных с заданными полями и сравнит её со старой версией структуры. Если значение хотя бы одного поля поменялось, то он атомарно подменит указатель. В этом есть накладные расходы: даже простое изменение одного поля структуры требует создание полной копии структуры, чтобы потом подменить указатель.

2 Показатели эффективности параллельной программы

2.1 Параллельное ускорение и параллельная эффективность

Для оценки эффективности параллельной программы принято сравнивать показатели скорости исполнения этой программы при её запуске на нескольких идентичных вычислительных системах, которые различаются только количеством центральных процессоров (или ядер). На практике, однако, редко используют для этой цели несколько независимых аппаратных платформ, т.к. обеспечить их полную идентичность по всем параметрам достаточно сложно. Вместо этого, измерения проводятся на одной многопроцессорной (многоядерной) вычислительной системе, в которой искусственно ограничивается количество процессоров (ядер), задействованных в вычислениях. Это обычно достигается одним из следующих способов:

- Установка аффинности процессоров (ядер).
- Виртуализация процессоров (ядер).
- Управление количеством нитей.

Установка аффинности. Под аффинностью (processor affinity/pinning) понимается указание операционной системе запускать указанный поток/процесс на явно заданном процессоре (ядре). Установить аффинность можно либо с помощью специального системного вызова изнутри самой параллельной программы, либо некоторым образом извне параллельной программы (например, средствами "Диспетчера задач" или с помощью команды "start" с ключом "/AFFINITY" в ОС MS Windows, или команды "taskset" в ОС Linux). Недостатки этого метода:

- Необходимость модифицировать исследуемую параллельную программу (при использовании системного вызова изнутри самой программы).
- Невозможность управлять аффинностью на уровне потоков, т.к. обычно ОС позволяет устанавливать аффинность только для процессов (при установке аффинности внешними по отношению к параллельной программе средствами).

Виртуализация процессоров (ядер). При создании виртуальной ЭВМ в большинстве специализированных программ (например, VMWare, VirtualBox) есть возможность "выделить" создаваемой виртуальной машине

не все присутствующие в хост-системе процессоры (ядра), а только часть из них. Это можно использовать для имитации тестового окружения с заданным количеством ядер (процессоров). Например, на рисунке 8 показано, что для настраиваемой виртуальной машины из восьми доступных физических (и логических) процессоров доступными являются только три.

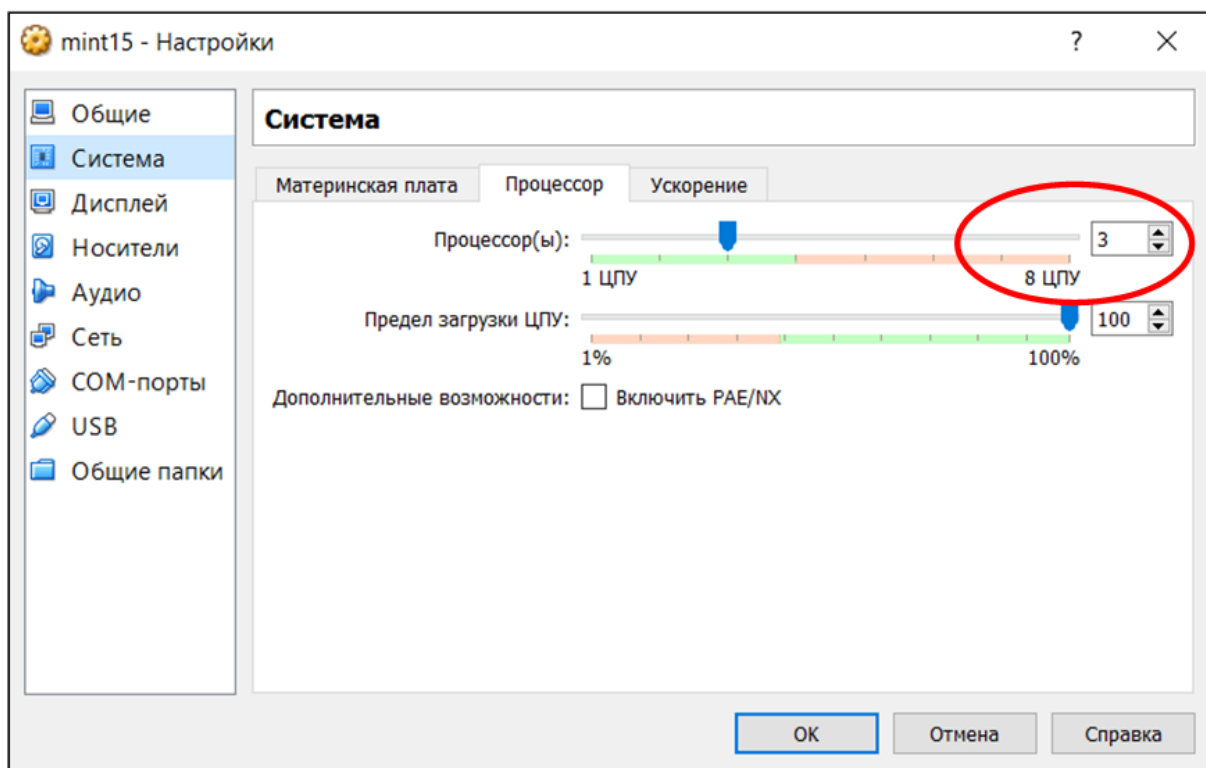


Рис. 8: Выбор количества виртуальных процессоров в Oracle VirtualBox

Недостатком описанного подхода являются накладные расходы виртуализации, которые непредсказуемым образом могут сказаться на результатах экспериментального измерения производительности параллельной программы. Достоинством виртуализации (по сравнению с управляемой аффинностью) является более естественное поведение тестируемой программы при использовании доступных процессоров, т.к. ОС не даёт жёстких указаний, что те или иные потоки всегда должны быть "привязаны" к заранее заданным процессорам (ядрам) – эта особенность позволяет более точно воспроизвести сценарий потенциального "живого" использования тестируемой программы, что повышает достоверность получаемых замеров производительности.

Управление количеством нитей. При создании параллельных программ достаточно часто количество создаваемых в процессе работы программы нитей не задаётся в виде жёстко фиксированной величины. На-

против, оно является гибко конфигурируемой величиной p , выбор значения которой позволяет оптимальным образом использовать вычислительные ресурсы той аппаратной платформы, на которой запускается программа. Это позволяет программе "адаптироваться" под то количество процессоров (ядер), которое есть в наличии на конкретной ЭВМ.

Эту особенность параллельной программы можно использовать для экспериментального измерения её показателей эффективности, для чего параллельную программу запускают при значениях $p = 1, 2, \dots, n$, где n – это количество доступных процессоров (ядер) на используемой для тестирования многопроцессорной аппаратной платформе. Описанный подход позволяет искусственно ограничить количество используемых при работе программы процессоров (ядер), т.к. в любой момент времени параллельная программа может выполняться не более, чем на p вычислителях. Анализируя измерения скорости работы программы, полученные для различных p , можно рассчитать значения некоторых показателей эффективности распараллеливания (см. ниже).

Параллельное ускорение (parallel speedup). В отличие от применяемого в физике понятия величины ускорения как прироста скорости в единицу времени, в программировании под параллельным ускорением понимают безразмерную величину, отражающую прирост скорости выполнения параллельной программы на заданном количестве процессоров по сравнению с однопроцессорной системой, т.е.

$$S(p) = \frac{V(p)}{V(1)}, \quad (1)$$

где $V(p)$ – средняя скорость выполнения программы на p процессорах (ядрах), выраженная в условных единицах работы в секунду (УЕР/с). Примерами УЕР могут быть количество просуммированных элементов матрицы, количество обработанных фильтром точек изображения, количество записанных в файл байт и т.п.

Считается, что значение $S(p)$ никогда не может превысить p , что на интуитивном уровне звучит правдоподобно, ведь при увеличении количества работников, например, в четыре раза невозможно добиться выполнения работы в пять раз быстрее. Однако, как мы рассмотрим ниже, в экспериментах вполне может наблюдаться сверх-линейное параллельное ускорение при увеличении количества процессоров. Конечно, такой результат чаще всего означает ошибку экспериментатора, однако существуют ситуации, когда этот результат можно объяснить тем, что при увеличении количества процессоров не только кратно увеличивается их вычислительный ресурс, но так же кратно увеличивается объём кэш-памяти

первого уровня, что позволяет в некоторых задачах существенно повысить процент кэш-попаданий и, как следствие, сократить время решения задачи.

Параллельная эффективность (parallel efficiency). Хотя величина параллельного ускорения является безразмерной, её анализ не всегда возможен без информации о значении p . Например, пусть в некотором эксперименте оказалось, что $S(p) = 10$. Не зная значение p , мы лишь можешь сказать, что при параллельном выполнении программа стала работать в 10 раз быстрее. Однако если при этом $p = 1000$, это ускорение нельзя считать хорошим достижением, т.к. в других условиях можно было добиться почти 1000 кратного прироста скорости работы и не тратить столь внушительные ресурсы на плохо распараллеливаемую задачу. Напротив, при значении $p = 11$ можно было бы считать величину $S(p) = 10$ вполне приемлемой.

Эта проблема привела к необходимости определить ещё один показатель эффективности параллельной программы, который бы позволил получить некоторую оценку эффективности распараллеливания с учётом количества процессоров (ядер). Этой величиной является **параллельная эффективность**

$$E(p) = \frac{S(p)}{p} = \frac{V(p)}{p \cdot V(1)} \quad (2)$$

Среднюю скорость выполнения программы $V(p)$ можно измерить следующими двумя *неэквивалентными* методами:

- **Метод Амдала:** рассчитать $V(p)$, зафиксировав объём выполняемой работы (при этом изменяется время выполнения программы для различных p).
- **Метод Густавсона-Барсиса:** рассчитать $V(p)$, зафиксировав время работы тестовой программы (при этом изменяется количество выполненной работы для различных p).

Рассмотрим подробнее каждый из указанных методов в двух следующих подразделах.

2.2 Метод Амдала

При оценке эффективности распараллеливания некоторой программы, выполняющей фиксированный объём работы, скорость выполнения можно выразить следующим образом: $V(p)|_{w=const} = \frac{w}{t(p)}$, где w — это общее количество УЕР, содержащихся в рассматриваемой программе, $t(p)$

– время выполнения работы w при использовании p процессоров. Тогда выражение для параллельного ускорения примет вид:

$$S(p)|_{w=const} = \frac{V(p)}{V(1)} = \frac{w}{t(p)} = \frac{w}{t(1)} = \frac{t(1)}{t(p)}. \quad (3)$$

Запишем время $t(1)$ следующим образом:

$$t(1) = t(1) + (k \cdot t(1) - k \cdot t(1)) = k \cdot t(1) + (1 - k) \cdot t(1), \quad (4)$$

где $k \in [0, 1)$ - это коэффициент распараллеленности программы, которым мы обозначим долю времени, в течение которого выполняется идеально распараллеленный код внутри рассматриваемой программы. Такой код можно выполнить ровно в p раз быстрее, если количество процессоров увеличить в p раз. Заметим, что коэффициент k никогда не равен единице, т.к. в любой программе всегда присутствует нераспараллеливаемый код, который приходится выполнять последовательно на одном процессоре (ядре), даже если их доступно несколько. Если для некоторой программы $k = 0$, то при запуске этой программы на любом количестве процессоров p она будет решаться за одинаковое время.

Учитывая, что в методе Амдала количество работы остаётся неизменным при любом p (т.к. $w = const$), можно утверждать, что значение k не изменяется в проводимых экспериментах, следовательно можем записать:

$$t(p) = \frac{k \cdot t(1)}{p} + (1 - k) \cdot t(1), \quad (5)$$

где первое слагаемое даёт время работы распараллеленного в p раз идеально распараллеливаемого кода, а второе слагаемое – время работы нераспараллеленного кода, которое не меняется при любом p . Подставив формулу (5) в (3), получим выражение

$$S(p)|_{w=const} = \frac{t(1)}{t(p)} = \frac{t(1)}{\frac{k \cdot t(1)}{p} + (1 - k) \cdot t(1)} = \frac{1}{\frac{k}{p} + 1 - k},$$

которое перепишем в виде

$$S(p)|_{w=const} = S_A(p) = \left(\frac{k}{p} + 1 - k \right)^{-1} \quad (6)$$

более известном как **закон Амдала** – по имени американского учёного Джина Амдала, предложившего это выражение в 1967 году. До сих пор

в специализированной литературе по параллельным вычислениям именно этот закон является основополагающим, т.к. позволяет получить теоретическое ограничение сверху для скорости выполнения некоторой заданной программы при распараллеливании.

График зависимости параллельного ускорения от количества ядер изображен на рисунке 9:

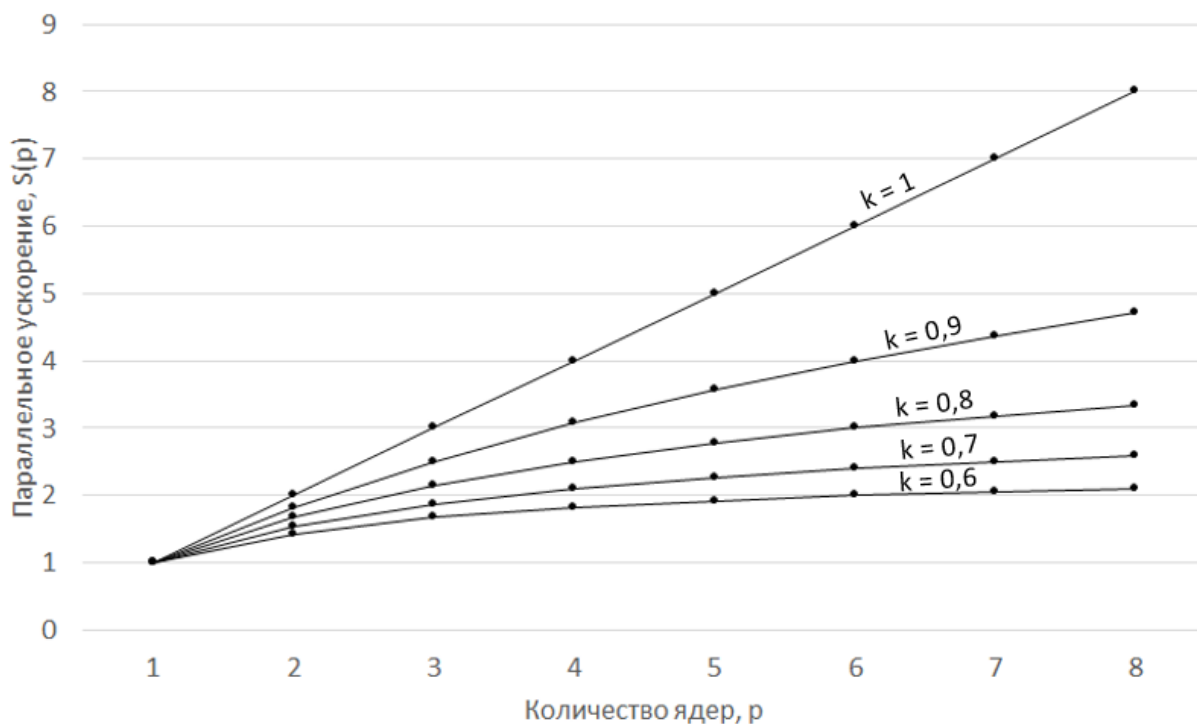


Рис. 9: График зависимости параллельного ускорения от количества ядер по Амдалу

Отметим, что выражение для расчёта параллельной эффективности при использовании метода Амдала можно получить, объединив формулы (2) и (6), а именно:

$$E_A(p) = (k + p - p \cdot k)^{-1} \quad (7)$$

Важным допущением закона Амдала является идеализация физического смысла величины k , состоящая в предположении, что идеально распараллеленный код будет давать линейный прирост скорости работы при изменении p от 0 до $+\infty$. При решении реальных задач приходится ограничивать этот интервал сверху некоторым конечным положительным значением p_{max} и/или исключать из этого интервала все значения, не кратные некоторой величине, обычно задающей размерность задачи.

Например, код программы, выполняющей конволюционное кодирование независимо для пяти равноразмерных файлов, может давать линейное ускорение при изменении p от 1 до 5, но уже при $p = 6$ скорее всего покажет нулевой прирост скорости выполнения задачи (по сравнению с решением при $p = 5$). Это объясняется тем, что конволюционное кодирование, также известно как "свёрточное" является принципиально нераспараллеливаемым при кодировании выбранного блока данных.

2.3 Метод Густавсона-Барсиса

При оценке эффективности распараллеливания некоторой программы, работающей фиксированное время, скорость выполнения можно выразить следующим образом: $V(p)|_{t=const} = \frac{w(p)}{t}$, где $w(p)$ – это общее количество УЕР, которые программа успевает выполнить за время t при использовании p процессоров. Тогда выражение (1) для параллельного ускорения примет вид:

$$S(p)|_{t=const} = \frac{V(p)}{V(1)} = \frac{w(p)}{t} : \frac{w(1)}{t} = \frac{w(p)}{w(1)}. \quad (8)$$

Запишем количество работы $w(1)$ следующим образом:

$$w(1) = w(1) + (k \cdot w(1) - k \cdot w(1)) = k \cdot w(1) + (1 - k) \cdot w(1), \quad (9)$$

где $k \in [0, 1)$ – это уже упомянутый ранее коэффициент распараллеленности программы. Тогда первое слагаемое можно считать количеством работы, которая идеально распараллеливается, а второе – количество работы, которую распараллелить не удастся при добавлении процессоров (ядер).

При использовании p процессоров количество выполненной работы $w(p)$ очевидно станет больше, при этом оно будет состоять из двух слагаемых:

- количество нераспараллеленных условных единиц работы $(1 - k) \cdot w(1)$, которое не изменится по сравнению с формулой (9).
- количество распараллеленных УЕР, объём которых увеличиться в p раз по сравнению с формулой (??), т.к. в работе будет задействовано p процессоров вместо одного.

Учитывая сказанное, получим следующее выражение для $w(p)$:

$w(p) = p \cdot k \cdot w(1) + (1 - k) \cdot w(1)$, тогда с учетом формулы (8) получим: $\frac{w(p)}{w(1)} = \frac{p \cdot k \cdot w(1) + (1 - k) \cdot w(1)}{w(1)}$, что позволяет записать:

$$S(p)|_{t=const} = S_{GB}(p) = p \cdot k + 1 - k \quad (10)$$

Приведённое выражение называется **законом Густавсона-Барсиса**, который Джон Густавсон и Эдвин Барсис сформулировали в 1988 году.

2.4 Модификация закона Амдала (по проф. Бухановскому)

В реальных вычислительных системах ОС тратит ресурсы на создание и удаление новых потоков. Время, затраченное на эти операции не учитывается в законе Амдала. Параллельное ускорение $S(p)$ зависит от количества ядер и доли распараллеливаемых операций, но не зависит от количества последних. Выведем формулу в которой количество операций для которых необходимо создать поток будет учитываться.

Пусть N – количество распараллеливаемых операций, M – количество нераспараллеливаемых операций, t_c – время выполнения одной операции, p – количество вычислителей(ядер), T_i – время выполнения программы при использовании i параллельных потоков на i вычислителях, α – некий масштабирующий коэффициент, инкапсулирующий в себе количество времени, требуемого на создание, удаление потока и прочие накладные операции. По формуле (3), $S(p) = \frac{T_1}{T_p}$.

Найдем сначала T_1 . Так как это код выполняется линейно, то время затраченное на его выполнение будет равно количеству операций помноженному на время выполнения одной операции: $T_1 = t_c(N + M)$.

Время выполнение распараллельной программы T_p включает в себя время на создание потока: $t_c\alpha(p - 1)N$ (нужно создать $(p - 1)$ новых потоков, так как главный поток уже создан и для каждого затратить какое-то время α), время работы распараллеливаемого кода на всех ядрах: $\frac{t_cN}{p}$ и время работы нераспараллеливаемого кода t_cM . Итого, разделив T_1 на T_p , получим формулу закона Амдала по проф. Бухановскому:

$$S(p, N) = \frac{T_1}{T_p} = \frac{N + M}{\alpha(p - 1)N + \frac{N}{p} + M} \quad (11)$$

Из формулы (11) видно, что с ростом количество ядер после определенного предела $S(p, N)$ не будет расти как в законе Амдала, так как время будет тратиться много времени на создание новых потоков. На рисунке 10 наглядно видно, что $S(p, N)$ уменьшается при большом количестве потоков и становится заметно меньше $S(p)$ по Амдалу даже при небольшом значении α .

При $N = 100$, $M = 20$, $\alpha = 0.05$

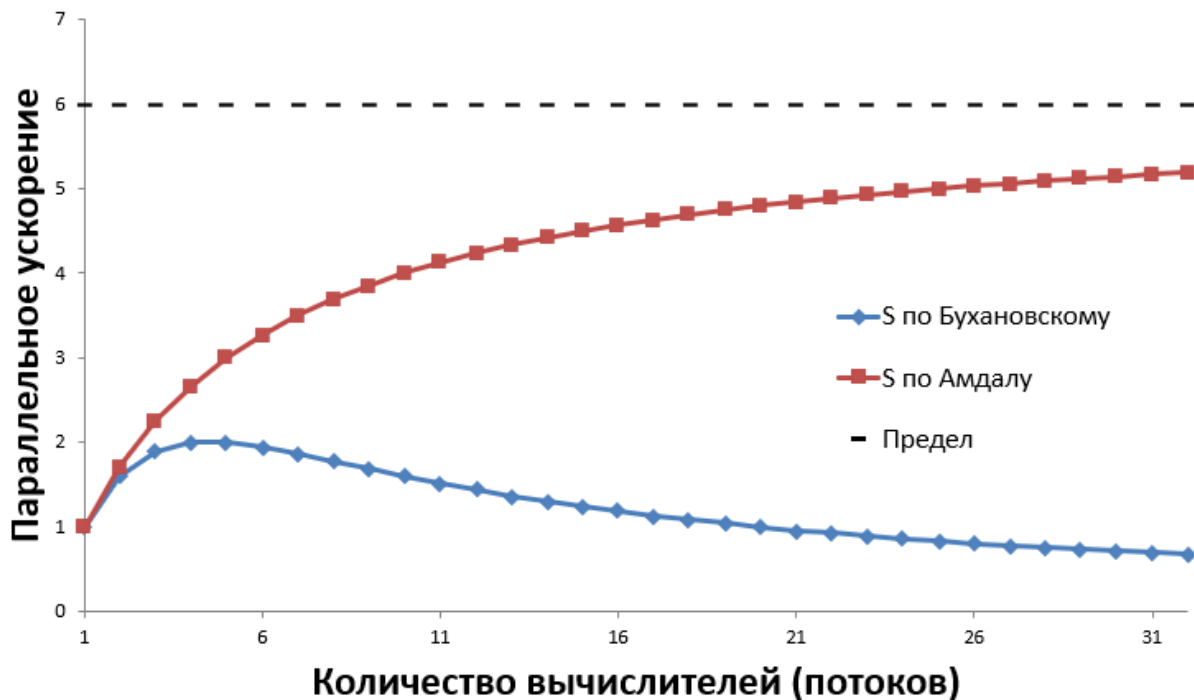


Рис. 10: График зависимости параллельного ускорения от количества потоков

2.5 Измерение времени выполнения параллельных программ

Инструменты измерения времени. Измерение времени работы программы в языке C не является сложной проблемой, однако при параллельном программировании возникает ряд специфических сложностей при выполнении этой операции. Далеко не все функции, пригодные для измерения времени работы последовательной программы, подойдут для измерения времени работы многопоточной программы.

Например, если в однопоточной программе для измерения времени работы участка кода использовать функции `ctime` или `localtime`, то они успешно справятся с поставленной задачей. Однако после распараллеливания этого участка кода возможно возникновение трудноидентифицируемых проблем с неправильным измерением времени, т.к. обе указанные функции имеют внутреннюю `static`-переменную, которая при попытке изменить её одновременно несколькими потоками может принять непредсказуемое значение.

С целью решить описанную проблему в некоторых C-компиляторах (например, gcc) были реализованы потокобезопасные (`thread-safe`, `re-entrant`) версии этих функций: `ctime_r` и `localtime_r`. К сожалению, эти функции до-

ступны не во всех компиляторах. Например, в компиляторе Visual Studio аналогичную проблему решили использованием функций с совсем иными именами и API: GetTickCount, GetLocalTime, GetSystemTime. Перечислим для полноты изложения некоторые другие gcc-функции, которые также позволяют измерять время: time, getrusage, gmtime, gettimeofday.

Ещё одна стандартная C-функция clock также не может быть использована для измерения времени выполнения многопоточных программ. Однако причина этого не в отсутствии реэнтерабельности, а в особенностях способа, которым эта функция рассчитывает прошедшее время: clock возвращает количество тиков процессора, которые были выполнены при работе программы суммарно всеми её потоками. Очевидно, что это количество остается почти неизменным при выполнении программы разным количеством потоков ("почти т.к. накладные расходы на создание, удаление и управление потоками предлагается в целях упрощения изложения считать несущественными").

В итоге оказалось, что удовлетворительного *кросс-платформенного* решения для потокобезопасного измерения времени с высокой точностью (до микросекунд) средствами чистого языка C пока не существует. Проблему, однако, можно решить, используя сторонние библиотеки, выбирая те из них, которые имеют реализацию на целевых платформах.

Выгодно выделяется среди таких библиотек система OpenMP, которая реализована в абсолютном большинстве современных компиляторов для всех современных операционных систем. В OpenMP есть две функции для измерения времени: `omp_get_wtime` и `omp_get_wtick`, которые можно использовать в C-программах, если подключить заголовочный файл `omp.h` и при компиляции указать нужный ключ (например, в gcc это ключ `"-fopenmp"`).

Погрешность измерения времени. Другим интересным моментом при измерении времени работы параллельной программы является способ, с помощью которого исследователь исключает из замеров различные случайные погрешности, неизбежно возникающие при эксперименте в работающей операционной системе, которая может начать процесс обновления или оптимизации, не уведомляя пользователя. Общепринятыми является способ, при котором исследователь проводит не один, а сразу N экспериментов с параллельной программой, не меняя исходные данные. Получается N замеров времени, которые в общем случае будут различными вследствие различных случайных факторов, влияющих на проводимый эксперимент. Далее чаще всего используется один из следующих методов:

1. *Расчёт доверительного интервала:* с учётом всех N измерений

рассчитывается доверительный интервал, например, с помощью метода Стьюдента.

2. *Поиск минимального замера:* среди N измерений выбирается наименьшее и именно оно используется в качестве окончательного результата.

Первый метод даёт корректный результат, только если ошибки замеров распределены по нормальному закону. Чаще всего это так, поэтому применение метода оправдано и позволяет получить дополнительную информацию о возможном применении тестируемой программы в живых условиях работающей ОС.

Второй метод не предъявляет требований к виду закона распределения ошибки измерений и этим выгодно отличается от предыдущего. Кроме того, при больших N выбор минимального замера позволит с большой вероятностью исключить из эксперимента все фоновые влияния операционной системы и получить в качестве результата точное измерение времени работы программы в идеальных условиях.

Практический пример. Сравним на примере описанные выше методы избавления от погрешности экспериментальных замеров времени. Будем измерять накладные расходы OpenMP на создание и удаление потоков следующим образом:

```
/*1*/      for (i = 1; i < 382; i++) {
/*2*/          omp_set_num_threads(i);
/*3*/          T1 = omp_get_wtime();
/*4*/          #pragma omp parallel          /* начало параллельной области */
/*5*/          #pragma omp master
/*6*/          s++;                          /* конец параллельной области */
/*7*/          T2 = omp_get_wtime();
/*8*/          print_delta(T1, T2);
/*9*/      }
```

В строке 3 мы даём OpenMP указание, чтобы при входе в параллельную область, расположенную далее в программе, было создано i потоков. Если не давать этого указания, OpenMP создаст количество потоков по количеству доступных в системе вычислителей (ядер или логических процессоров). В строке 4 мы запускаем параллельную область программы, OpenMP создаёт i потоков. В строке 5 мы даём указание выполнять последующую простейшую инструкцию лишь в одном потоке (остальные потоки не будут делать никакой работы. Это нужно, чтобы в замеряемое

время работы попали только расходы на создание/удаление потоков, а все прочие расходы терялись бы на их фоне. В строке 6 заканчивается параллельная область, OpenMP удаляет из памяти i потоков. Более подробное описание использованных команд OpenMP можно найти в разделе 3.3 "Технология OpenMP" данного учебного пособия.

Эксперименты с приведённой программой проводились на компьютере с процессором Intel Core i5 (4 логических процессора) с 8 гигабайт ОЗУ в операционной системе Debian Wheezy. Опытным путём было выявлено, что использованная операционная система на доступной аппаратной платформе не может создать более 381 потока в OpenMP-программе (этим объясняется значение в строке 1). Было проведено в общей сложности $N=100$ экспериментов, результаты которых обрабатывались каждым из двух описанных методов. Полученные результаты приведены на рисунке 11.

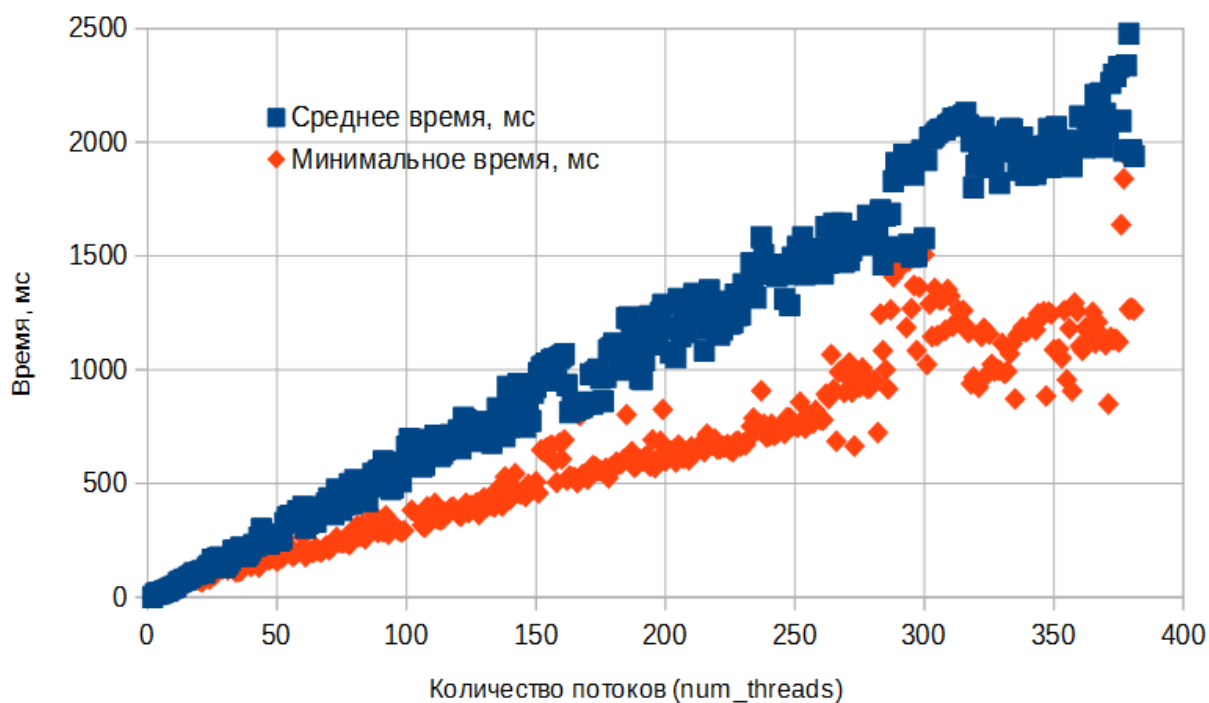


Рис. 11: Результаты измерения накладных расходов OpenMP при создании и удалении потоков

По оси ординат откладывается измеренная величина ($T_2 - T_1$) в миллисекундах, по оси абсцисс – значения переменной i , означающие количество создаваемых потоков. Верхний график, состоящий из синих квадратов, показывает усреднённую величину ($T_2 - T_1$) по 100 проведённым экспериментам. Доверительный интервал при этом не показан, т.к. он загромождал бы график, не добавляя информативности, однако ши-

рина доверительного интервала с уровнем доверия 90% приблизительно соответствует разбросу по вертикали квадратов верхнего графика для соседних значений i .

Нижний график, состоящий из ромбов, представляет собой минимальные из 100 проведённых замеров величины $(T2 - T1)$ для указанных на оси абсцисс значений i . Видим, что даже большого количества экспериментов оказалось недостаточно, чтобы нижний график имел бы гладкую непрерывную структуру без заметных флуктуаций.

3 Практические аспекты параллельного программирования

3.1 Отладка параллельных программ

Средства отладки параллельных программ встроены в большинство популярных интегрированных сред разработки (IDE), например: Visual Studio, Eclipse CDT, Intel Parallel Studio и т.п. Эти средства включают в себя удобную визуализацию временных диаграмм исполнения потоков, автоматический поиск подозрительных участков программы, в которых могут наблюдаться гонки данных и взаимоблокировки.

Несмотря на эффективность существующих инструментов отладки, при работе в дебаггере (debugger) с параллельной программой возникают существенные затруднения, т.к. для своего корректного функционирования отладчик добавляет в машинный код исходной параллельной программы дополнительные инструкции, которые изменяют временную диаграмму выполнения потоков по отношению друг к другу. Это может приводить к ситуациям, когда при тестировании программы в отладчике не наблюдаются гонки данных и взаимоблокировки, которые при запуске Release-версии программы проявятся в полной мере.

Также при отладке многопоточной программы следует иметь в виду, что её поведение (как при штатной работе, так и при отладке) может существенным образом различаться при использовании одноядерного и многоядерного процессора. При запуске нескольких потоков на одноядерной машине они будут выполняться в режиме деления времени, т.е. последовательно. Значит, в этом случае не будут наблюдаться многие проблемы с совместным доступом к памяти и обеспечением когерентности кэшей, присущие многоядерным системам. Кроме того, при отладке программы на одноядерной системе программист может использовать неявные приёмы обеспечения последовательности выполнения операций.

Например, программист может некорректно предполагать, что при выполнении высокоприоритетного потока низкоприоритетный поток не может завладеть процессором. Это предположение корректно только в одноядерной системе, ведь при наличии нескольких ядер и малом количестве высокоприоритетных потоков вполне может наблюдаться ситуация, когда низкоприоритетный поток завладеет одним из ядер, при одновременной работе высокоприоритетного потока на соседнем ядре.

3.2 Менеджеры управления памятью для параллельных программ

При вызове функций `malloc/free` в однопоточной программе не возникает проблем даже при довольно высокой интенсивности вызовов одной из них. Однако в параллельных программах эти функции могут стать узким местом, т.к. при их одновременном использовании из нескольких потоков происходит блокировка общего ресурса (менеджера управления памятью), что может привести к существенной деградации скорости работы многопоточной программы.

Получается, что несмотря на формальную потокобезопасность стандартных функций работы с памятью, они могут стать потоко неэффективными при очень интенсивной работе с памятью нескольких параллельно работающих потоков.

Для решения этой проблемы существует ряд сторонних программ, называемых "Менеджер управления памятью (МУП)" (Memory Allocator), как платных, так и бесплатных с открытым исходным кодом. Каждое из них обладает своими достоинствами и недостатками, которые следует учитывать при выборе. Перечислим наиболее распространённые МУП с указанием ссылок на официальные сайты:

- `tcmalloc`: <http://goog-perftools.sourceforge.net/doc/tcmalloc.html>
- `ptmalloc`: <http://www.malloc.de/malloc/ptmalloc3-current.tar.gz>
- `dmalloc`: <http://dmalloc.com/>
- `HOARD`: <http://www.hoard.org/>
- `nedmalloc`: <http://www.nedprod.com/programs/portable/nedmalloc/>

Перечисленные МУП разработаны таким образом, что ими можно "незаметно" для параллельной программы подменить стандартные МУП библиотеки `libc` языка C. Это значит, что выбор конкретного МУП никак не влияет на исходный код программы, поэтому общая практика использования сторонних МУП такова: параллельная программа изначально создаётся с использованием МУП `libc`, затем проводится профилирование работающей программы, затем при обнаружении узкого места (*bottleneck*) в функциях `malloc/free` принимается решение заменить стандартный МУП одним из перечисленных.

Также стоит отметить, что некоторые технологии распараллеливания (например, Intel TBB) уже имеют в своём составе специализированный МУП, оптимизированный для выполнения в многопоточном режиме.

3.3 Технология OpenMP

Краткая характеристика технологии. Первая версия стандарта OpenMP появилась в 1997 году при поддержке крупнейших IT-компаний мира (Intel, IBM, AMD, HP, Nvidia и др.). Целью нового стандарта было предложить кроссплатформенный инструмент для распараллеливания, который был бы более высокоуровневый, чем API управления потоками, предлагаемые операционной системой. На данный момент OpenMP стандартизована для трёх языков программирования: C, C++ и Фортран.

Поддержка компиляторами. Абсолютное большинство существующих современных компиляторов C/C++ поддерживают OpenMP версии 2.0 (например, как gcc, так и Visual Studio). Однако лишь немногие компиляторы поддерживают более новую версию OpenMP 4.0, поэтому далее при изложении материала будет в качестве "общего знаменателя" использоваться технология OpenMP 2.0.

OpenMP определяет набор директив препроцессору, которые дают указание компилятору заменить следующий за ними исходный код на его параллельную версию с помощью доступных компилятору средств, например с помощью POSIX Threads в Linux или Windows Threads в операционных системах Microsoft. Для корректной трансляции директив необходимо при компиляции указать специальный ключ, значение которого зависит от компилятора (примеры приведены в таблице 1).

Таблица 1: Ключи компиляторов для запуска OpenMP

Название компилятора	Ключ компилятору для включения OpenMP
Gcc	-fopenmp
icc (Intel C/C++ compiler)	-openmp
Sun C/C++ compiler	-xopenmp
Visual Studio C/C++ compiler	/openmp
PGI (Nvidia C/C++ compiler)	-mp

Помимо препроцессорных директив, OpenMP определяет набор библиотечных функций, для вызова которых в исходном коде потребуется

подключить заголовочный файл OpenMP:

```
/*I*/ #include <omp.h>
```

Отличительные особенности. Среди прочих технологий распараллеливания OpenMP выделяется следующими важными и характеристиками:

- Инкрементное распараллеливание.
- Обратная совместимость.
- Высокий уровень абстракций.
- Низкий коэффициент трансформации.
- Поддержка крупнейшими IT-гигантами.
- Автоматическое масштабирование.

Инкрементное распараллеливание. OpenMP позволяет распараллеливать существующую последовательную программу в виде небольших итераций-правок, на каждой из которых будет достигаться всё больший коэффициент распараллеленности программы. Эта особенность является уникальной, т.к. большинство других технологий предполагают существенное изменение структуры распараллеливаемой программы уже на первом этапе процесса распараллеливания, при этом первая работоспособная параллельная версия программы появляется после длительного процесса отладки и программирования новых компонентов, которые неизбежно добавляются при распараллеливании. OpenMP лишён этого недостатка.

Обратная совместимость. Большинство программных технологий развиваются с обеспечением обратной совместимости (backward compatibility), когда более новая версия программы поддерживает работоспособность старых файлов. Термин "*прямая совместимость*" (forward compatibility) имеет противоположный смысл: файлы, созданные в программе новой версии, остаются работоспособными при использовании старой версии программы. В случае OpenMP это проявляется в том, что распараллеленная программа будет корректно скомпилирована в однопоточном режиме даже на старом компиляторе, который не поддерживает OpenMP. Важно отметить, что прямая совместимость обеспечивается, если при распараллеливании не используются библиотечные функции

OpenMP, а присутствуют только препроцессорные директивы. При наличии библиотечных функций для обеспечения обратной совместимости потребуется написать функции-заглушки в файле "omp.h" (лишь немногие компиляторы умеют генерировать эти заглушки при использовании специального ключа).

Высокий уровень абстракций. Одна единственная препроцессорная директива OpenMP после обработки компилятором приводит к существенной трансформации исходной программы с добавлением большого количества новой логики, отвечающей за определение доступного в системе количества процессоров, за запуск и уничтожение потоков, за распределение работы между потоками и т.п. Все эти операции OpenMP берёт на себя, взамен программист получает набор очень высокоуровневых инструментов распараллеливания. У высокоуровневых языков есть и традиционная тёмная сторона: в OpenMP отсутствует возможность изменить некоторую внутреннюю детали работы с потоками (например, нельзя установить аффинность потоков или уменьшить накладные расходы на создание/удаление потоков).

Низкий коэффициент параллельной трансформации (КПТ). При распараллеливании существующей последовательной программы приходится вносить в неё достаточно большое количество изменений. Пусть КПТ – это отношение строк нового программного кода, который добавился в результате распараллеливания, к общему количеству строк кода в программе. В OpenMP КПТ обычно существенно ниже, чем у большинства других технологий распараллеливания. Это объясняется высоким уровнем абстракции языка OpenMP (см. предыдущий пункт).

Поддержка крупнейшими IT-гигантами. Уже при разработке OpenMP о его поддержке заявили крупнейшие игроки IT-мира. Это обеспечило не только высокое качество разработки стандарта, но и наличие готовых реализаций стандарта в популярных компиляторах. Несмотря на прошедшие два десятка лет OpenMP не растерял приверженцев и поддержка новейших версий OpenMP с достаточно малой задержкой появляется в компиляторах. Например, при текущей версии стандарта OpenMP 4.5 наиболее популярные компиляторы уже поддерживают версию OpenMP 4.0. Исключением является только фирма Microsoft. Их компилятор вот уже несколько версий неизменно поддерживает только OpenMP 2.0.

Автоматическое масштабирование. Низкоуровневые технологии распараллеливания (POSIX Threads, OpenCL) предлагают программисту вручную управлять количеством создаваемых потоков при выполнении параллельной работы. Это обеспечивает возможность гибко управлять и

настраивать процесс создания потоков в зависимости от количества доступных системе процессоров (ядер), но при этом требует от программиста большого количества неавтоматизируемой работы. В OpenMP управление масштабированием происходит в автоматическом режиме, т.е. OpenMP сам запрашивает у операционной системы количество доступных процессоров и выбирает количество создаваемых потоков. Но при необходимости OpenMP оставляет возможность устанавливать требуемое количество потоков вручную.

Примеры OpenMP-программ. Рассмотрим ниже простейшие примеры работающих параллельных программ, начиная с традиционного для программирования примера "Hello, World":

```
/*1*/      #pragma omp parallel
/*2*/      printf("Hello, world!");
```

Результатом работы будет выведенное несколько раз в консоль сообщение. Количество сообщений определяется количеством логических процессоров, доступных системе (например, при использовании технологии HyperThreading при двух ядрах количество логических процессоров будет равно четырём).

Действие директивы pragma распространяется на следующий за ней исполняемый блок. В данном случае это вызов функции printf, но можно было бы заключить произвольное количество операций в фигурные скобки, чтобы расширить исполняемый блок:

```
/*1*/      int i = 1;
/*2*/      #pragma omp parallel
/*3*/      {
/*4*/          printf("Hello, world!");
/*5*/          #pragma omp atomic
/*6*/          i++;
/*7*/      }
```

В этой программе заключенный в фигурные скобки блок операций выполняется одновременно на нескольких ядрах. При этом в строке 5 процессору даётся указание выполнить операцию "i++" атомарно, т.е. не параллельно, а последовательно каждым из потоков.

С одной стороны, это приводит к тому, что операция инкремента перестаёт быть распараллеленной, что снижает скорость многоядерного выполнения. С другой стороны, директива atomic в данном случае необходима, т.к. иначе могла бы возникнуть сложно обнаруживаемая проблема с

гонкой данных, проявляющаяся в конфликте при записи данных в общую область памяти одновременно несколькими потоками в переменную *i*. Заметим, что директива `atomic` может применяться только для однострочных простых команд присваивания.

Для изоляции более сложных составных команд с возможным вызовом пользовательских и системных функций следует использовать директиву `critical`, которая допускает (в отличие от директивы `atomic`) возможность расширения своей области действия на блок операций, заключённый в фигурные скобки? при этом каждая `critical`-секция может иметь имя, позволяющее сгруппировать разные критические секции по этому имени, чтобы предотвратить появление единой распределённой по всей программе критической секции:

```
/*1*/    int i = 1;
/*2*/    #pragma omp parallel
/*3*/    {
/*4*/        printf("Hello, world!");
/*5*/        #pragma omp critical
/*6*/        {
/*7*/            i++;
/*8*/            printf("i=%d\n", i);
/*9*/        }
/*10*/    }
```

В этом случае функция `printf` в строке 4 выполняется всеми потоками параллельно, что может привести к перемешиванию выводимых символов. Напротив, функция `printf` в строке 8 выполняется потоками строго по очереди, что предотвращает возможные конфликты между ними, однако замедляет выполнение программы из-за искусственного ограничения коэффициента распараллеленности.

Приведём пример распараллеливания программы, содержащей последовательный вызов функций `run_function1` и `run_function2`, которые не зависят друг от друга (т.е. не используют общих данных и результаты работы одной не влияют на результаты работы другой) и поэтому допускающих удобное *распараллеливание по инструкциям* в чистом виде:

```
/*1*/    #pragma omp parallel sections
/*2*/    {
/*3*/        #pragma omp section
/*4*/        run_function1();
/*5*/        #pragma omp section
/*6*/        run_function2();
/*7*/    }
```

Рассмотрим пример распараллеливания цикла с использованием OpenMP. Пусть в каждую ячейку одномерного массива нужно записать индекс этой ячейки, возведённый в шестую степень:

```
/*1*/    int i;
/*2*/    #pragma omp parallel for
/*3*/    for (i = 0; i < 10; ++i) {
/*4*/        a[i] = i*i*i*i*i*i;
/*5*/    }
```

Пусть указанная программа выполняется на двухъядерном процессоре. Тогда первый процессор рассчитает значения с $a[0]$ по $a[4]$, второй процессор – значения с $a[5]$ по $a[9]$. Видимо, что при записи в массив процессору не мешают друг другу, т.к. работают с разными частями массива. Попробуем оптимизировать предыдущий вариант, сократив количество операций умножения для возведения в шестую степень:

```
/*1*/    int i, tmp;
/*2*/    #pragma omp parallel for
/*3*/    for (i = 0; i < 10; ++i) {
/*4*/        tmp = i*i*i;    /*при попытке сделать оптимизацию */
/*5*/        a[i] = tmp*tmp; /* массив заполнен с ошибками */
/*6*/    }
```

В указанном случае программа будет корректно работать только при наличии одного процессора (ядра). При наличии нескольких ядер будет наблюдаться состояние гонки данных при одновременной записи нового значения в переменную tmp (строка 4) несколькими потоками, в результате массив будет заполнен некорректно. Например, пусть первый поток, выполняющий итерацию $i=2$ записал в tmp число 8. Теперь при вычислении $a[2]$ поток попытается записать число $8*8$, однако если до начала строки 5 успеет вклиниться второй поток, работающей с итерацией $i=7$, то значение tmp превратится в $7*7*7$, а значение $a[2]$, рассчитываемое первым потоком, превратится в 7^6 , вместо положенных 64. Исправим допущенную ошибку следующим образом:

```
/*1*/    int i, tmp;
/*2*/    #pragma omp parallel for private(tmp)
/*3*/    for (i = 0; i < 10; ++i) {
/*4*/        tmp = i*i*i;
/*5*/        a[i] = tmp*tmp;
/*6*/    }
```

В директиве препроцессору появился новый элемент: `private`. Этот элемент задаёт через запятую перечень локальных (приватных) для каждого потока переменных. В данном случае такая переменная одна: `tmp`. Другой равноценный способ исправить ошибку – это перенести объявление переменной `"int tmp"` внутрь параллельной области, что заставит OpenMP считать эту переменную локальной для каждого потока. Может возникнуть вопрос, почему в перечень локальных переменных не добавлена `i`. Ответ не очевиден: OpenMP по умолчанию считает переменную распараллеливаемого цикла локальной.

Любая переменная, объявленная внутри параллельной области, считается в OpenMP локальной, поэтому такие переменные не нужно указывать в списке. Любая переменная, объявленная вне этой области является глобальной (в нашем случае глобальной переменной является указатель на массив `a`. Но если хочется явным образом указать на глобальность переменной, следует рядом с командой `private` использовать команду `shared(x, ...)`, где `x` задаёт список глобальных переменных.

Рассмотрим пример, в котором нужно рассчитать сумму и произведение элементов следующего ряда: $\{ 1^i, 2^i, 3^i, 4^i, 5^i \}$ для различных значений i , например: $i = 1, 2, 3$. Приведём ниже решение поставленной задачи, но умышленно допустим в ней ошибку:

```

/*1*/    int i, j, sum[3], product[3], tmp[5];
/*2*/    #pragma omp parallel for private(tmp)           /* !ошибка! */
/*3*/    for (i = 0; i < 3; ++i) {
/*4*/        for (j = 1; j <= 5; ++j) tmp[j] = pow(j, i); /* !ошибка! */
/*5*/        sum[i] = calculate_sum(tmp, 5);
/*6*/        product[i] = calculate_product(tmp, 5);
/*7*/    }

```

В строке 2 происходит запуск параллельной области, но программист забывает указать, что переменные `j` и массив `tmp` должны быть локальными для каждого треда. Действительно, в строке 10 происходит инкремент общей для потоков переменной `j`, который выполняется всеми потоками одновременно. В этой ситуации потоки могут мешать друг другу, переписав чужое значение `j`. Исправим обе ошибки следующим образом:

```

/*1*/    int i, j, sum[3], product[3];
/*2*/    #pragma omp parallel for private(j)           /* ок */
/*3*/    for (i = 0; i < 3; ++i) {
/*4*/        int tmp[5];
/*5*/        for (j = 1; j <= 5; ++j) tmp[j] = pow(j, i); /* ок */
/*6*/        sum[i] = calculate_sum(tmp, 5);
/*7*/        product[i] = calculate_product(tmp, 5);
/*8*/    }

```

Видим, что теперь переменная `j` явным образом обозначена локальной (`private`). С массивом `tmp` решение другое – он весь помещается внутрь параллельной области (т.е. у каждого потока будет свой собственный не зависящий от других экземпляры массива `tmp`). Почему же нельзя было просто указать переменную `tmp` в перечне команды `private`, как это было сделано для `j`? Ответ связан со спецификой языка C: переменная `tmp` является указателем, который при работе цикла не меняется, но меняется содержимое памяти, на которое указывает `tmp`. Это значит, что указание `tmp` в качестве `private`-переменной не решило бы проблему с гонками данных, т.к. все потоки получили бы один и тот же адрес `tmp` и мешали бы друг другу, записывая новые значения по этому адресу.

Рассмотрим ещё одну типичную для параллельного программирования ошибку. Следующая программа считает сумму чисел от 1 до 100:

```

/*1*/    int i, sum = 0;
/*2*/    #pragma omp parallel for
/*3*/    for (i = 0; i < 100; ++i) sum += i; /* ошибка */

```

Переменная `sum` является глобальной, поэтому при попытке записать в неё новое значение потоки будут мешать друг другу. Чтобы исправить ошибку, нам придётся использовать локальную для каждого потока сумму, а затем потребуется сложить все эти локальные суммы:

```

/*1*/    int i, sum = 0, sum_private = 0;
/*2*/    #pragma omp parallel private (sum_private)
/*3*/    {
/*4*/        sum_private = 0; /* повторная инициализация! */
/*5*/        #pragma omp for
/*6*/        for (i = 0; i < 100; ++i) sum_private += i;
/*7*/        #pragma omp atomic
/*8*/        sum += sum_private;
/*9*/    }

```

Видим начало параллельной области в строке 2 – именно в этом месте OpenMP создаёт несколько потоков. В строке 6 новые потоки не

создаются (т.к. отсутствует ключевое слово `parallel`), но входящие в цикл потоке делят итерации между собой, а не выполняют каждый все итерации целиком. В строке 8 рассчитавший свою частичную сумму поток пытается прибавить эту сумму к общей сумме. Это приходится делать с помощью директивы `atomic`, которая гарантирует, что потоки не будут мешать друг другу при перезаписи `sum`.

Ещё один сложный момент – это повторная инициализация переменной `sum_private` в строке 4: необходимость в этом возникает, т.к. OpenMP не инициализирует локальные переменные, даже если есть глобальные переменные с идентичными именами. Подобное решение призвано уменьшить накладные расходы на копирование переменных.

Описанный подход является работоспособным, однако он почти не используется на практике, т.к. стандарт OpenMP для целого класса подобных задач предлагает более высокоуровневое и простое решение. Оно состоит в использовании команды `reduction`:

```
/*1*/    int i, sum = 0;  
/*2*/    #pragma omp parallel for reduction (+:sum)  
/*3*/    for (i = 0; i < 100; ++i) sum += i;
```

Команда `reduction` помечает перечисленные переменные как локальные, а в конце параллельной области все локальные переменные объединяет (агрегирует) в одну глобальную переменную с тем же именем, используя указанную операцию. В нашем случае операцией является суммирование. Но OpenMP допускает вместо знака `+` использовать `*`, `-`, `/`. Важно, что `reduction` кроме прочего выполняет инициализацию переменных не значениями исходных глобальных переменных, а наиболее соответствующими логики агрегации значениями: например, при суммировании переменная инициализируется нулём, а при умножении – единицей.

При распараллеливании цикла может оказаться, что итерации неравноценные по количеству выполняемой работы между собой. Это может привести к тому, что один поток справится с выделенной половиной итераций намного быстрее второго потока и будет простаивать. Для решения этой проблемы OpenMP предлагает четыре разных способа распределения итераций по потокам.

- *Способ по умолчанию:* при этом итерации делятся на количество частей, равное количеству потоков; каждый поток выполняет после этого свою часть и не может взять чужую работу.

- *Статическое распределение (static)*: итерации разбиваются на части указанного пользователем размера; затем ещё до начала работы каждый поток получает фиксированное количество частей и выполняет только их без возможности переключиться на другие.
- *Динамическое распределение (dynamic)*: итерации разбиваются на части указанного пользователем размера; затем сразу начинается работа цикла и каждый поток получает новую часть итераций по мере завершения работы над предыдущей.
- *Управляемое распределение (guided)*: компилятор разбивает итерации на количество частей, равное удвоенному количеству потоков; затем сразу начинается работа цикла и каждый поток получает новую часть итераций по мере завершения работы над предыдущей, при этом размер нововыданной части уменьшается по сравнению с предыдущим разом, но не может стать меньше указанного пользователем константного значения.

Упомянутый в каждом из методов пользовательский параметр называется `chunk_size`. Каждый из указанных методов имеет свою область применения, в которой он может обеспечить максимальное параллельное ускорение. Отметим, что режимы `dynamic` и `guided` несмотря на свою логичность имеют и свои недостатки: они требуют существенных накладных расходов во время работы цикла по сравнению со `static`. Также важно понимать, что при выборе числа

Рассмотрим пример статического распределения итераций:

```
/*1*/    int i; double sum = 0;
/*2*/    #pragma omp parallel for reduction (+:sum) schedule(static,1)
/*3*/    for (i = 1; i < 100; ++i) sum += 1.0/i;
```

При наличии трёх ядер OpenMP создаст три потока. Первому потоку достанутся итерации $i = 1, 4, 7, \dots, 97$ второму – итерации $i = 2, 5, 8, \dots, 98$, третьему – итерации $i = 3, 6, 9, \dots, 99$. Обратим внимание, что выбор малого значения параметра `chunk_size = 1` в данном случае не имеет каких-либо негативных эффектов. Однако если бы i использовалась в качестве индекса при обращении к массиву, то предложенный вариант разбиения привёл бы к обращению в память не подряд по последовательным адресам, а разреженно с шагом 3, что ухудшило бы показатели `cache hit` при использовании кэширования.

Рассмотрим ещё один пример:

```
/*1*/    double result1, result2, result3;
/*2*/    #pragma omp parallel num_threads(3)
/*3*/    {
/*4*/        #pragma omp for reduction (+:result1) nowait
/*5*/        for (i = 0; i < 100; ++i) result1 += i;
/*6*/        #pragma omp sections
/*7*/        {
/*8*/            #pragma omp section
/*9*/            result2 = calculate_pi();
/*10*/           #pragma omp section
/*11*/           result3 = calculate_e();
/*12*/        }
/*13*/    }
/*14*/    use_results(result1, result2, result3);
```

Здесь приводится пример, как можно указать OpenMP количество создаваемых потоков с помощью опции `num_threads` (строка 2), не ориентируясь на реально доступное количество ядер (процессоров) на компьютере. Далее три созданных потока делят между собой 100 итераций уже знакомым нам способом. Однако опция `nowait` позволяет первому справившемуся с работой потоку не дожидаться остальных, а перейти к следующей за циклом работе. За циклом в параллельном режиме выполняются две функции (строки 9 и 11). Каждая из функций заключена в секцию (section), которые должны иметь родительский элемент sections. В итоге первый освободившийся после цикла поток займётся вычислением функции в строке 9. Второй освободившийся поток вычислит функцию в строке 11. Третьему потоку не достанется работы помимо своей доли итераций в первом цикле. Общим требованием OpenMP к распараллеливаемым циклам является их *каноничность*. Цикл `for` называется *каноническим*, если можно при его начале заранее рассчитать количество предстоящих итераций. Это возможно, если одновременно выполняются следующие условия:

- внутри цикла нет операций `break` и `return`;
- внутри цикла нет операции `goto`, ведущей вовне цикла;
- переменная цикла (итератор) не изменяется внутри цикла;

При этом запись цикла должна иметь вид "`for (i = A; i < B; i+=C)`", где числа A, B, C не должны меняться во время работы цикла. При этом второй параметр цикла может использовать не только знак "меньше но

и ">", ">=", "<=". Третий параметр цикла может не только инкрементировать, но декрементировать переменную цикла (допускается краткая форма записи "i++").

Если итерация k влияет на результаты итерации m , то цикл нельзя распараллеливать, т.к. нельзя заранее предсказать порядок завершения итераций несколькими потоками. Ответственность за обнаружение таких конфликтов лежит на программисте. Например, OpenMP не обнаружит взаимозависимость итераций и скомпилирует следующую программу:

```
/*1*/      #pragma omp parallel for num_threads(2)
/*2*/      for(i = 1; i < 20; i++) a[i] = 2*a[i - 1];
```

В этой программе поток 0 скорее всего не успеет заполнить элемент $a[9]$ к тому моменту, когда поток 1 будет вычислять значение $a[10] = 2*a[9]$.

3.4 Технология OpenCL

Краткая характеристика технологии. OpenCL — фреймворк для написания компьютерных программ, связанных с параллельными вычислениями на различных графических и центральных процессорах, а также FPGA. В OpenCL входят язык программирования, который основан на стандарте языка программирования Си C99, и интерфейс программирования приложений. OpenCL обеспечивает параллелизм на уровне инструкций и на уровне данных и является осуществлением техники GPGPU. OpenCL является полностью открытым стандартом, его использование не облагается лицензионными отчислениями. С помощью этой технологии можно производить гетерогенные параллельные вычисления (распределять задачи между разными устройствами).

Как мы уже знаем, можно распараллелить программу по задачам между небольшим числом производительных ядер (процессоры современных ПК) или по данным между тысячами простых медленных ядер (вычислительные ядра современных GPU). Именно для задач, решаемых с помощью распараллеливания по данным используется OpenCL.

Архитектура технологии OpenCL. В OpenCL разделяют два вида устройств: *host*, который управляет общей логикой и *device*, которые выполняют вычисления. В роли *хоста* обычно выступает центральный процессор, а в роли *device* - GPU и другие устройства. *Device* делится на вычислительные модули *computer units*, которые в свою очередь состоят из обрабатывающих элементов (*processing elements*) (см. рисунок 12).

Непосредственно вычисления производятся в обрабатывающих элементах устройства.

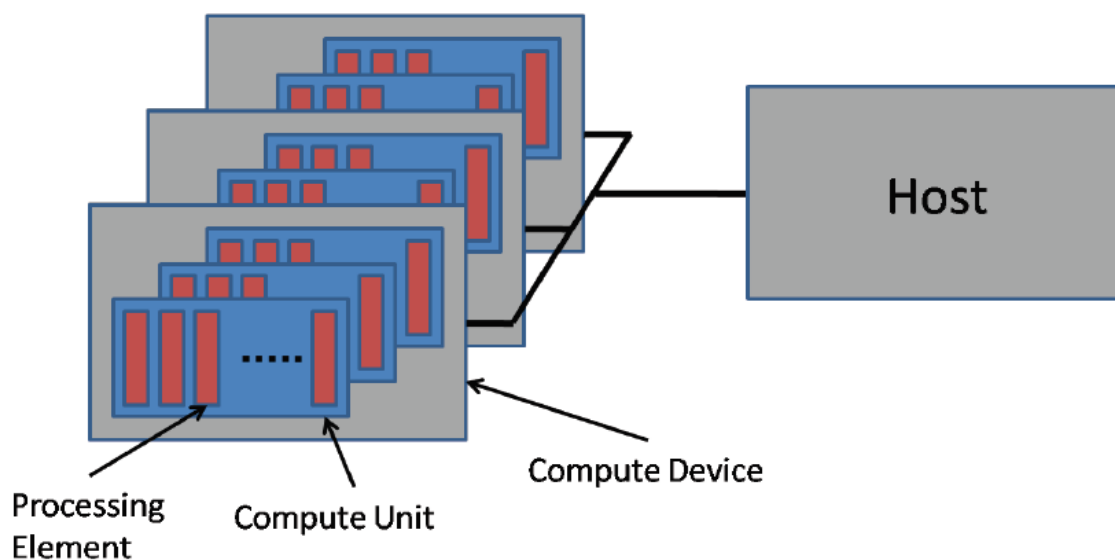


Рис. 12: Архитектура OpenCL

Физически *computer unit* представляет собой *work-group*, который состоит из ячеек *work-item*, которые и выполняют вычисления (см. рисунок 13).

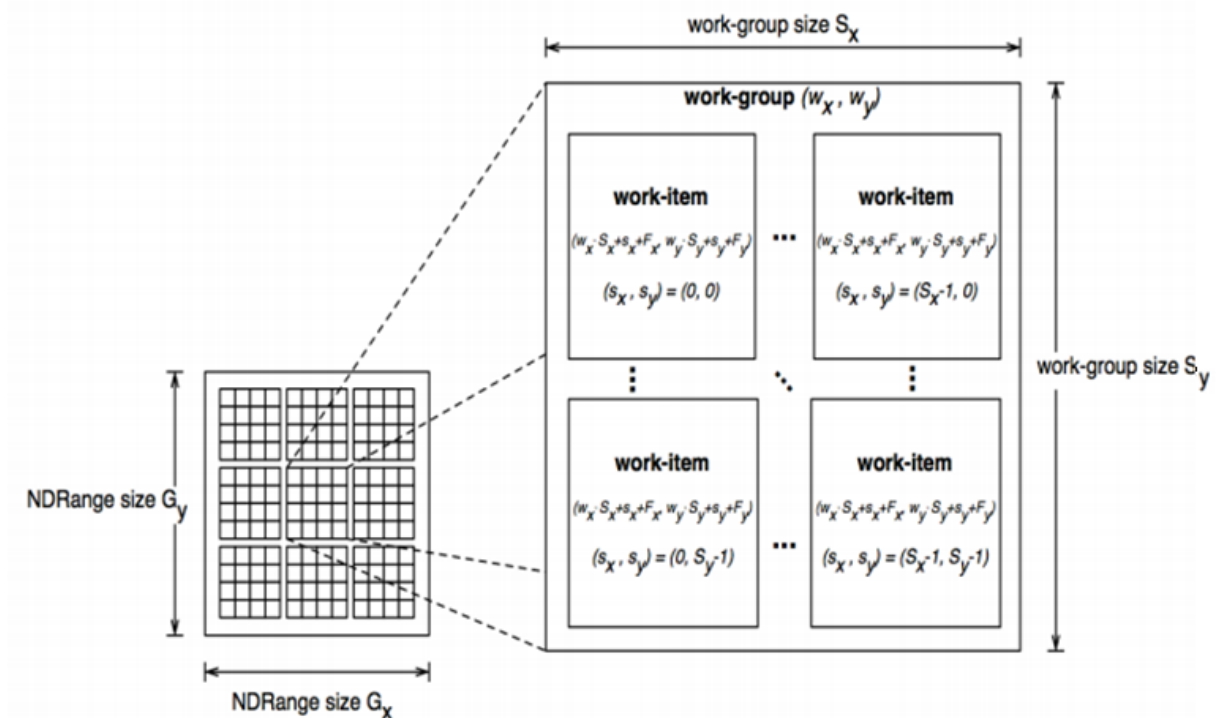


Рис. 13: Архитектура OpenCL - строение work-group элемента

Команды в OpenCL, образуют очередь. *Host* направляет команды на устройства. Эти команды становятся в очередь аналогичных команд. Можно реализовать очередь с соблюдением порядка и без соблюдения. Функции работы с получением ID *work-group* и *work-item* приведены на рисунке 14.

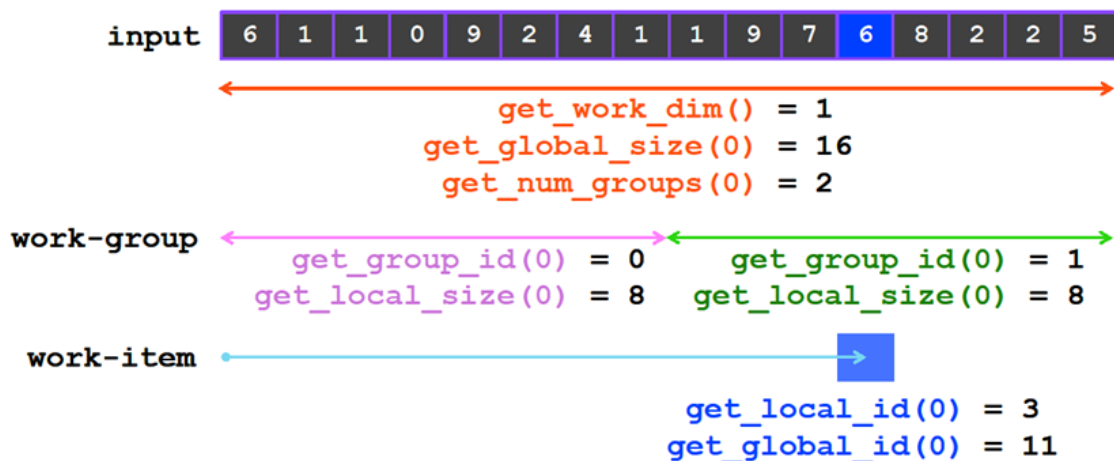


Рис. 14: OpenCL. Работа с work-group и work-item

Виды памяти в OpenCL-устройствах. Для взаимодействия с да-

ными программист может использовать разные уровни памяти. На рисунке 15 видно, что существуют следующие виды памяти:

- Частная память (private). Самая быстрая из всех видов. Эксклюзивна для каждого элемента работы.
- Локальная память (local memory). Может быть использована компилятором при большом количестве локальных переменных в какой-либо функции. По скоростным характеристикам локальная память значительно медленнее, чем регистровая. Доступ из элементов работе в одной work-group.
- Константная память (constant memory). Достаточно быстрая из доступных GPU. Есть возможность записи данных с хоста, но при этом в пределах всего GPU возможно лишь чтение. Динамическое выделение в отличие от глобальной памяти в константной не поддерживается.
- Глобальная память (global memory). Самый медленный тип памяти, из доступных GPU. Глобальные переменные можно выделить с помощью спецификатора, а также динамически. Глобальная память в основном служит для хранения больших объемов данных, поступивших на device с host'a. В алгоритмах, требующих высокой производительности, количество операций с глобальной памятью необходимо свести к минимуму.

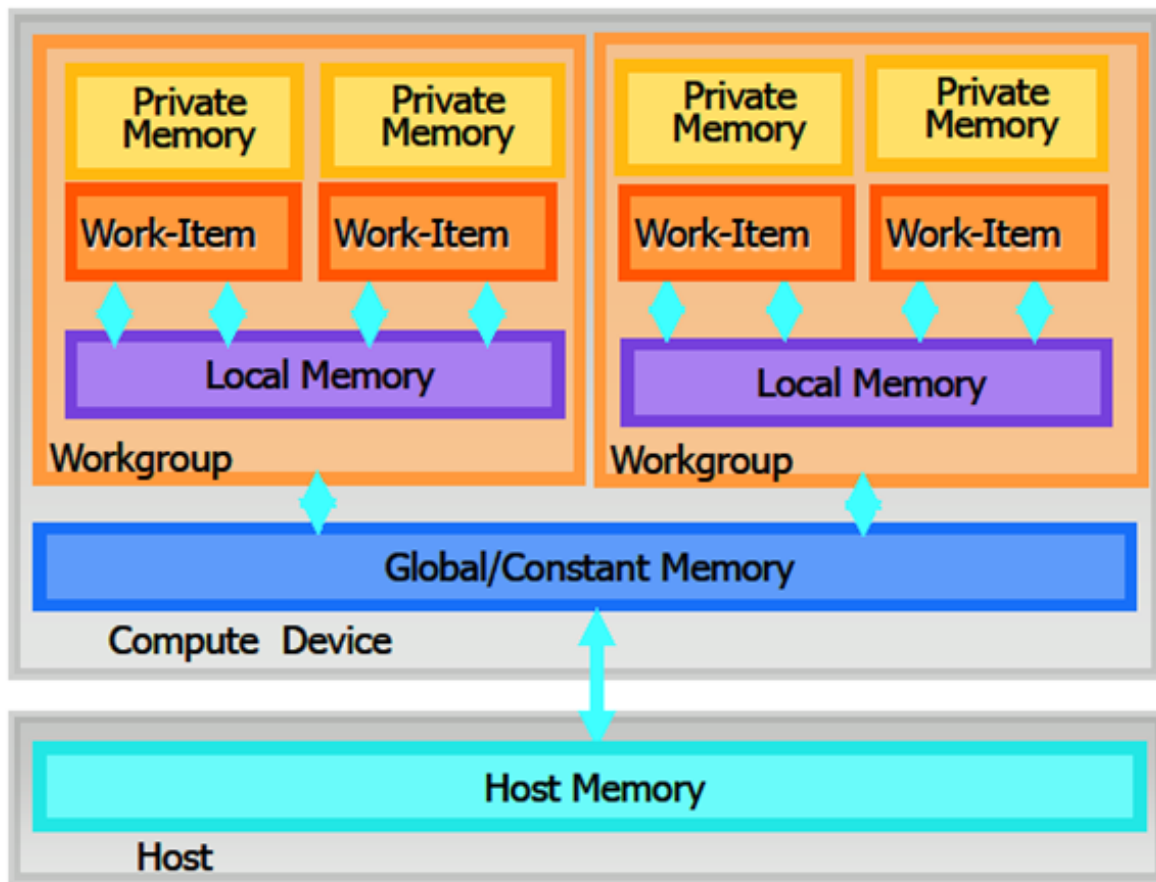


Рис. 15: Виды памяти в OpenCL-устройствах

Программист должен явно отдавать копирования между разной памятью.

Программа на OpenCL может включать в себя следующую последовательность действий:

1. **Выбор платформы:** `clGetPlatformIDs`, `clGetPlatformInfo`
2. **Выбор устройства:** `clGetDeviceIDs`, `clGetDeviceInfo`
3. **Создание вычислительного контекста:** `clCreateContextFromType`
4. **Создание очереди команд:** `clCreateCommandQueueWithProperties`
5. **Выделение памяти в виде буферов:** `clCreateBuffer`
6. **Создание объекта «программа»:** `clCreateProgramWithSource`
7. **Компиляция кода:** `clBuildProgram`
8. **Создание «ядра» (объект `kernel`):** `clCreateKernel`

9. **Работа с Work-Group:** `clGetKernelWorkGroupInfo`
10. **Выполнение ядра:** `clEnqueueNDRangeKernel`
11. **Ожидание выполнения ядра:** `clWaitForEvents`
12. **Profiling:** `clGetEventProfilingInfo`

Далее рассмотрим некоторые из этих действий подробнее.

Выбор платформы, устройства и создание контекста. Контекст (*context*) служит для управления объектами и ресурсами OpenCL. Все ресурсы OpenCL привязаны к контексту. С контекстом ассоциированы следующие данные (см. рисунок 16):

- устройства
- объекты программ
- ядра
- объекты памяти
- очереди команд.

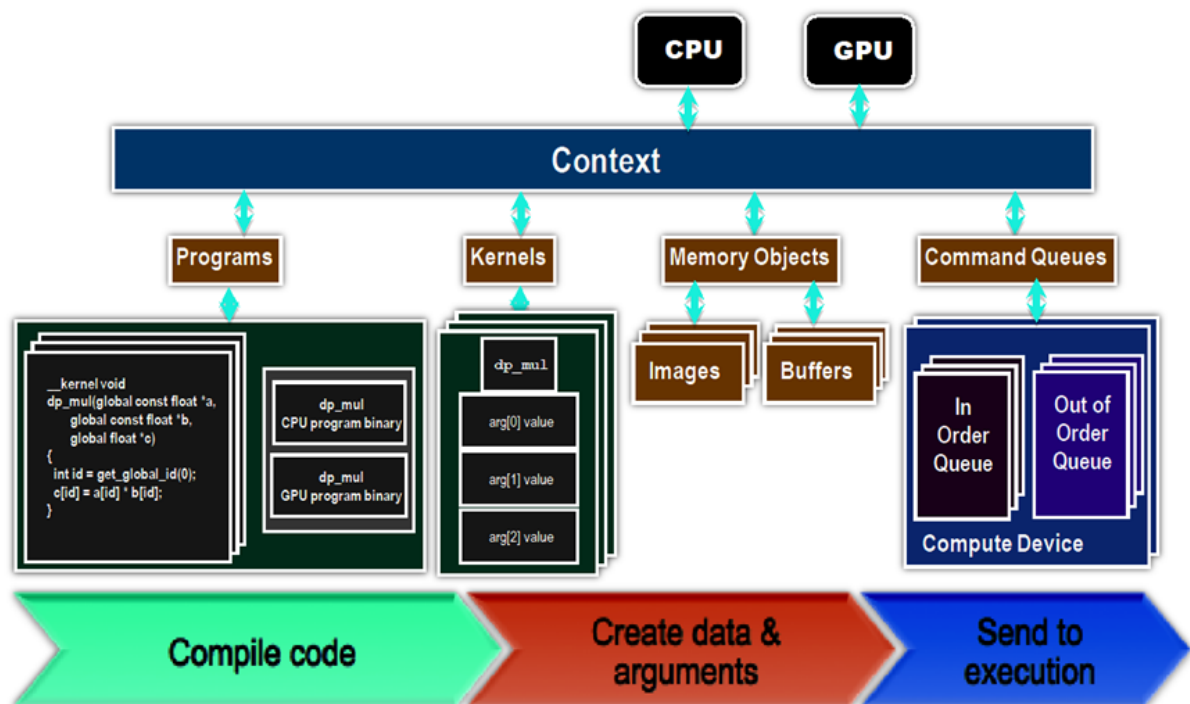


Рис. 16: Архитектура OpenCL - контекст

Можно получить информацию о платформе и вычислительных ядр с помощью специальных функций, чтобы затем создать контекст:

- *clGetPlatformInfo()* - содержит информацию о платформе, на которой работает программа
- *clGetDeviceDs()* - содержит информацию о подключенных устройствах
- *clGetDeviceInfo()* - содержит информацию о данном девайсе: его тип, совместимость и тд.

Контекст можно создать при помощи функции *clCreateContext()*. Вот пример его создания:

```
/*1*/ //Get the platform ID
/*2*/ cl_platform_id platform;
/*3*/ clGetPlatformIDs(1, &platform, NULL);
/*4*/
/*5*/ //Get the first GPU device associated with the platform
/*6*/ cl_device_id device;
/*7*/ clGetDeviceIDs(platform, CL_DEVICE_TYPE_GPU, 1, &device, NULL);
/*8*/
/*9*/ //Create an OpenCL context for the GPU device
/*10*/ cl_context context;
/*11*/ context = clCreateContext(NULL, 1, &device, NULL, NULL, NULL);
```

Рис. 17: Архитектура OpenCL - контекст

В строку 3 мы получаем ID платформы, в строке 7 ID первого GPU на этой платформе, в строке 11 создаем контекст для этого девайса. Подробнее про аргументы, принимаемые этими функциями можно прочесть в документации. Есть также функция *clCreateContextFromType()* для создания контекста, ассоциированного с устройствами определенного типа.

Ядро. Ядром называется функция, являющаяся частью программы и параллельно исполняющаяся на устройстве. Ядро является аналогом потоковой функции. Часть, выполняющаяся на устройстве, состоит из набора ядер, объявленных с квалификатором **__kernel**. Компилирование ядер может осуществляться во время исполнения программы с помощью функций API. Работа в рамках одной work group выполняется одновременно всеми work items.

При написании ядра можно использовать следующие квалификаторы для переменных:

- `__global` или `global` – данные в глобальной памяти.
- `__constant` или `constant` – данные в константной памяти.
- `__local` или `local` – данные в локальной памяти.
- `__private` или `private` – данные в частной памяти.
- `__read_only` и `__write_only` – квалификаторы режима доступа.

Скомпилировать код ядра можно с помощью функций `clCreateProgramWithSource()`, `clBuildProgram()` и `clCreateKernel()`. Пример компиляции и запуска программы по перемножению двух массивов приведен на рисунке 18.

```
// Build program object and set up kernel arguments
const char* source = "__kernel void dp_mul(__global const float *a, \n"
                    "                    __global const float *b, \n"
                    "                    __global float *c, \n"
                    "                    int N) \n"
                    "{ \n"
                    "    int id = get_global_id (0); \n"
                    "    if (id < N) \n"
                    "        c[id] = a[id] * b[id]; \n"
                    "} \n";

cl_program program = clCreateProgramWithSource(context, 1, &source, NULL, NULL);
clBuildProgram(program, 0, NULL, NULL, NULL, NULL);
cl_kernel kernel = clCreateKernel(program, "dp_mul", NULL);
clSetKernelArg(kernel, 0, sizeof(cl_mem), (void*)&d_buffer);
clSetKernelArg(kernel, 1, sizeof(int), (void*)&N);

// Set number of work-items in a work-group
size_t localWorkSize = 256;
int numWorkGroups = (N + localWorkSize - 1) / localWorkSize; // round up
size_t globalWorkSize = numWorkGroups * localWorkSize; // must be evenly divisible by localWorkSize
clEnqueueNDRangeKernel(cmd_queue, kernel, 1, NULL, &globalWorkSize, &localWorkSize, 0, NULL, NULL);
```

NDRRange

Рис. 18: OpenCL - компиляция и запуск ядра

Подробнее об остальных особенностях технологии OpenCL можно прочитать на ресурсе <http://docplayer.ru/37490743-Programmirovanie-na-opencl.html> и в официальной документации

1. OpenCL – официальный сайт: <http://www.khronos.org/opencl/>

2. Intel OpenCL: <http://software.intel.com/en-us/articles/intel-openccl-sdk/>
3. NVIDIA OpenCL: http://www.nvidia.ru/object/cuda_openccl_new_ru.html
4. AMD OpenCL: <http://www.amd.com/us/products/technologies/stream-technology/openccl/Pages/openccl.aspx>

3.5 Ошибки в многопоточных приложениях

Помимо привычных для программиста ошибок, встречающихся в компьютерных программах, существует ряд ошибок, специфичных для параллельного программирования. Эти ошибки обусловлены следующими особенностями параллельных программ:

- **Синхронизация потоков.** Программист должен обеспечить корректную последовательность выполняемых разными потоками операций. В общем случае невозможно точно сказать, в какой последовательности будут выполняться команды потоков, т.к. операционная система может в произвольный момент времени приостановить выполнение потока.
- **Взаимодействие потоков.** Также программист не должен конфликтов при обращении к общим для потоков областям памяти.
- **Балансировка нагрузки.** Если в распараллеленной программе один из потоков выполняет 99% работы, то даже на 64-ядерной системе параллельное ускорение едва ли превысит значение 1.01.
- **Масштабируемость.** В идеале параллельная программа должна одинаково хорошо распараллеливать выполняемую работу на любом доступном количестве процессоров. Однако добиться этого нелегко и это часто приводит к трудно обнаруживаемым ошибкам.

Рассмотрим далее подробнее следующий неполный перечень типовых ошибок, возникающих в параллельных программах независимо от используемой технологии распараллеливания:

- Потеря точности операций с плавающей точкой.

- Взаимные блокировки (deadlock).
- Состояния гонки (race conditions).
- Проблема АВА.
- Инверсия приоритетов.

Потеря точности. Если параллельная программа используется для проведения операций с плавающей точкой при работе с вещественными переменными, расположенными в общей для потоков памяти, то при каждом запуске программы может получаться разный результат вещественных расчётов. Это объясняется тем, что при работе нескольких потоков невозможно точно предсказать, в каком порядке операционная система предоставит этим потокам процессор, т.к. в любой момент любой поток может быть временно приостановлен по усмотрению ОС. Это в свою очередь приводит к неопределённой последовательности выполнения операций с плавающей точкой, результат которых, как известно, может зависеть от порядка.

Рассмотрим пример, иллюстрирующий сказанное:

```
/*1*/      int i;
/*2*/      float s = 0;
/*3*/      #pragma omp parallel for reduction (+:s) num_threads(8)
/*4*/      for (i = 1; i < 1000000; ++i) {
/*5*/          s += 1.0/i;
/*6*/      }
/*7*/      printf("s=%f\n", s);
```

Здесь в переменную *s* суммируются результаты вещественных вычислений восемью потоками. В результат получается *s*=14.393189. Однако если эту же программу выполняет всего один поток (для этого нужно в строке 3 установить значение параметра *num_threads* в 1), то результат получится иным: *s*=14.357357. Различие между двумя приведёнными значениями составляет примерно 0.25%.

Получается, что параллельная программа может давать разный результат при запуске на разных платформах. Это следует учитывать, проводя верификацию параллельных программ с использованием однопоточных их нераспараллеленных аналогов.

Взаимные блокировки. Одним из часто используемых примитивов синхронизации является мьютекс, позволяющий нескольким потокам согласованно и последовательно выполнять критические области кода,

расположенные внутри параллельных секций кода. Критические секции замедляют работу программы, т.к. в каждый момент времени только один поток может находиться внутри критической секции. С помощью мьютексов, например, реализуются функции `omp_set_lock` и `omp_unset_lock` в OpenMP. При обрамлении этими функциями некоторого участка кода можно сделать из него критическую секцию, вход в которую контролируется условным программным замком (lock). В сложных программах может использовать несколько замков. Это может привести к тому, что два потока, захватывающие несколько замков, застопорят выполнение друг друга без всякой возможности выйти из состояния ожидания друг друга. Такая ситуация называется deadlock (взаимная блокировка).

Простейшим примером взаимной блокировки является работа двух потоков, первый из которых захватывает сначала замок1, потом замок2, а второй сначала захватывает замок2, потом замок 1. В результате, возникнет deadlock, если операции будут выполняться в следующем порядке:

- поток1 захватил замок1;
- поток2 захватил замок2;
- поток1 бесконечно ждёт освобождения замка 2;
- поток2 бесконечно ждёт освобождения замка 1.

Одна из неприятных сторон описанной ситуации заключается в том, что далеко не всегда взаимная блокировка происходит при отладке программы, когда её можно было бы легко выявить и исправить, т.к. вероятность наложение событий нужным образом может быть очень мала. В результате работающая и сданная заказчику программа может в случайные моменты времени "зависать" по якобы непонятным причинам. Рассмотрим пример искусственно реализованной взаимоблокировки, в котором можно рассчитать вероятность её возникновения при многократном запуске.

В приведённой ниже программе в строке 7 создаётся поток, который в бесконечном цикле захватывает замок1, замок2 и инкрементирует переменную s, освобождая после этого оба замка. В строке 13 создаётся поток, который тоже бесконечно инкрементирует s, однако захватывает замки в другом порядке: замок2, замок1. В строке 19 создаётся поток, который следит за состоянием s, опрашивая эту переменную каждые 10 мс. Если последний поток обнаруживает, что переменная s перестала изменяться, он печатает сообщение о возникшей взаимоблокировке и завершает программу.

```

/*1*/      int old_s, s = 0;
/*2*/      omp_lock_t lock1, lock2;
/*3*/      omp_init_lock(&lock1); /* инициализация замка1 */
/*4*/      omp_init_lock(&lock2); /* инициализация замка2 */
/*5*/      #pragma omp parallel sections
/*6*/      {
/*7*/          #pragma omp section
/*8*/          for (;;) {
/*9*/              omp_set_lock(&lock1);    omp_set_lock(&lock2);
/*10*/              s++;
/*11*/              omp_unset_lock(&lock2);  omp_unset_lock(&lock1);
/*12*/          }
/*13*/          #pragma omp section
/*14*/          for (;;) {
/*15*/              omp_set_lock(&lock2);    omp_set_lock(&lock1);
/*16*/              s++;
/*17*/              omp_unset_lock(&lock1);  omp_unset_lock(&lock2);
/*18*/          }
/*19*/          #pragma omp section
/*20*/          {
/*21*/              for(old_s = !s; old_s != s; old_s = s) usleep(10000);
/*22*/              printf("Обнаружена взаимоблокировка при s=%i\n", s);
/*23*/              omp_destroy_lock(&lock1);  omp_destroy_lock(&lock2);
/*24*/              exit(0);
/*25*/          }
/*26*/      }

```

Эксперименты с приведённой программой проводились на компьютере с процессором Intel Core i5 (4 логических процессора) с 8 гигабайт ОЗУ в операционной системе Debian Wheezy. Программа была запущена 10000 раз, и было получено 10000 значений переменной *s* на момент возникновения взаимоблокировки. Результаты этих измерений приведены на рисунке 19 в виде гистограммы плотности распределения *s*.

На приведённом рисунке на оси абсцисс подписаны правые границы столбиков. Последний столбик содержит все попадания от 3000 до бесконечности. Среднее значение *s* в описанном случае оказалось равным 2445, т.е. два потока успевают примерно 1222.5 раза захватить и отпустить замки в заведомо неверном опасном порядке без возникновения взаимоблокировки.

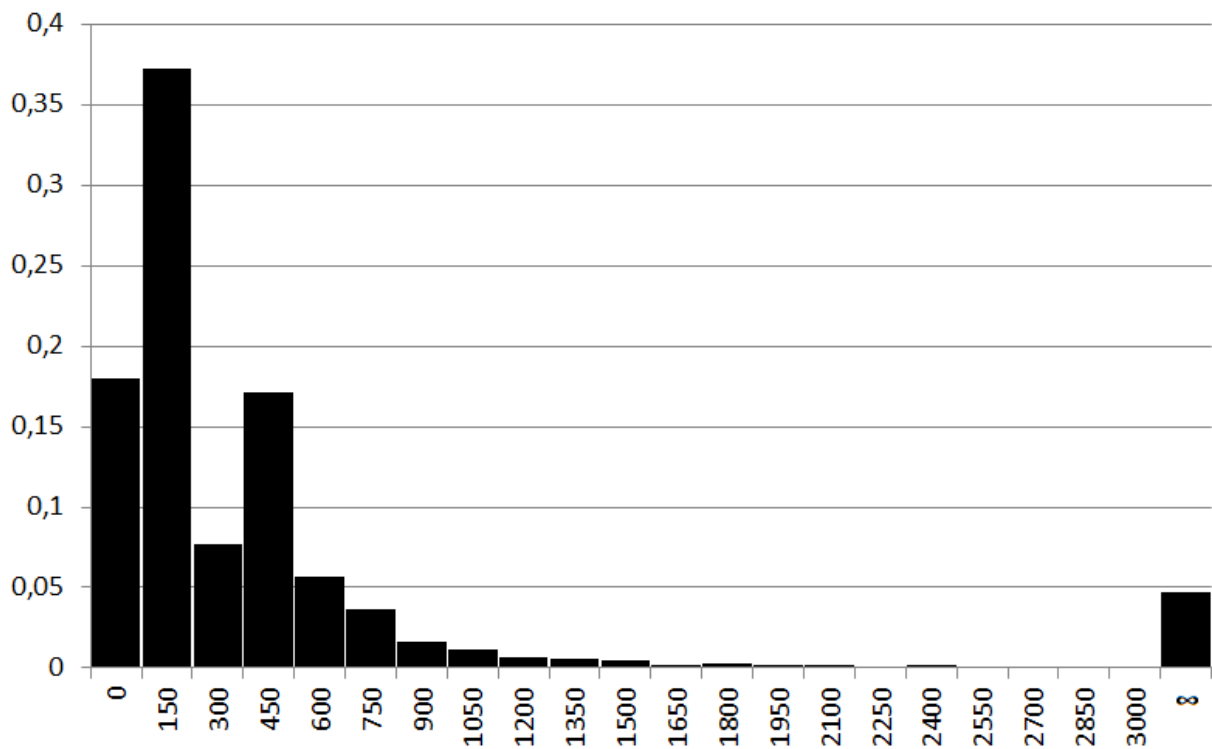


Рис. 19: Гистограмма распределения количества запусков параллельной программ до возникновения взаимоблокировки

Для исправления описанной ошибки нужно сделать порядок захвата замков одинаковым во всех потоках. Иногда советуют во всей программе установить некоторое общее правило захвата замков, например, можно захватывать замки в алфавитном порядке.

Помимо описанной ситуации с неверным порядком захвата мьютексов, существуют и другие причины взаимоблокировок. Например, повторный захват мьютекса (замка). Неверно написанная программа может попытаться повторно захватить уже захваченный ею замок, предварительно его не освободив. При этом повторная попытка захвата полностью останавливает работу потока. Если логика программы требует повторный захват мьютекса (например, для организации рекурсии), следует использовать специальный подвид замков: рекурсивные мьютексы.

4 Лабораторная работа №1. «Автоматическое распараллеливание программ»

4.1 Порядок выполнения работы

1. На компьютере с многоядерным процессором установить ОС Linux и компилятор GCC версии не ниже 4.7.2. При невозможности установить Linux или отсутствии компьютера с многоядерным процессором можно выполнять лабораторную работу на виртуальной машине.
2. На языке Си написать консольную программу lab1.c, решающую задачу, указанную в п.IV (см. ниже). В программе нельзя использовать библиотечные функции сортировки, выполнения матричных операций и расчёта статистических величин. В программе нельзя использовать библиотечные функции, отсутствующие в стандартных заголовочных файлах stdio.h, stdlib.h, math.h, sys/time.h. Задача должна решаться 50 раз с разными начальными значениями генератора случайных чисел (ГСЧ). Структура программы примерно следующая:

```
/*1*/      #include <stdio.h>
/*2*/      #include <stdlib.h>
/*3*/      #include <sys/time.h>
/*4*/      int main(int argc, char* argv[])
/*5*/      {
/*6*/          int i, N;
/*7*/          struct timeval T1, T2;
/*8*/          long delta_ms;
/*9*/          N = atoi(argv[1]); /* N равен первому параметру командной строки */
/*10*/         gettimeofday(&T1, NULL); /* запомнить текущее время T1 */
/*11*/         for (i=0; i< 50; i++) /* пятьдесят экспериментов */
/*12*/         {
/*13*/             srand(i); /* инициализировать начальное значение ГСЧ */
/*14*/             /* Заполнить массив исходных данных размером NxN */
/*15*/             /* Решить поставленную задачу, заполнить массив с результатами */
/*16*/             /* Отсортировать массив с результатами указанным методом */
/*17*/         }
/*18*/         gettimeofday(&T2, NULL); /* запомнить текущее время T2 */
/*19*/         delta_ms = 1000*(T2.tv_sec - T1.tv_sec) + (T2.tv_usec - T1.tv_usec)/1000;
/*20*/         printf("\nN=%d. Milliseconds passed: %ld\n", N, delta_ms); /* T2 - T1 */
/*21*/         return 0;
/*22*/     }
```

3. Скомпилировать написанную программу без использования автоматического распараллеливания с помощью следующей команды:
`/home/user/gcc -O2 -Wall -Werror -o lab1-seq lab1.c`
4. Скомпилировать написанную программу, используя встроенное в gcc средство автоматического распараллеливания Graphite с помощью следующей команды `"/home/user/gcc -O2 -Wall -Werror -floop-parallelize-all -ftree-parallelize-loops=K lab1.c -o lab1-par-K"` (переменной K поочерёдно присвоить хотя бы 4 различных целых значений, выбор обосновать).
5. В результате получится одна нераспараллеленная программа и десять распараллеленных.
6. Закрывать все работающие в операционной системе прикладные программы (включая Winamp, uTorrent, браузеры и Skype), чтобы они не влияли на результаты последующих экспериментов.
7. Запускать файл `lab1-seq` из командной строки, увеличивая значения N до значения N1, при котором время выполнения превысит 0.01 с. Подобным образом найти значение $N=N_2$, при котором время выполнения превысит 2 с.
8. Используя найденные значения N1 и N2, выполнить следующие эксперименты (для автоматизации проведения экспериментов рекомендуется написать скрипт):
 - запускать `lab1-seq` для значений $N = N_1, N_1 + \Delta, N_1 + 2\Delta, N_1 + 3\Delta, \dots, N_2$ и записывать получающиеся значения времени `delta_ms(N)` в функцию `seq(N)`;
 - запускать `lab1-par-K` для значений $N = N_1, N_1 + \Delta, N_1 + 2\Delta, N_1 + 3\Delta, \dots, N_2$ и записывать получающиеся значения времени `delta_ms(N)` в функцию `par - K(N)`;
 - значение Δ выбрать так: $\Delta = (N_2 - N_1)/10$.
9. Написать отчёт о проделанной работе.
10. Подготовиться к устным вопросам на защите.

11. **Необязательное задание №1 (для получения оценки «четыре»).**
Провести аналогичные описанным эксперименты, используя вместо gcc компилятор Solaris Studio (или любой другой на своё усмотрение). При компиляции следует использовать следующие опции для автоматического распараллеливания: `«solarisstudio -cc -O3 -xautopar -xloopinfo lab1.c»`
12. **Необязательное задание №2 (для получения оценки «пять»).**
Это задание выполняется только после выполнения предыдущего пункта. Провести аналогичные описанным эксперименты, используя вместо gcc компилятор Intel ICC (или любой другой на своё усмотрение). В ICC следует при компиляции использовать следующие опции для автоматического распараллеливания: `«icc -parallel -par-report -par-threshold K -o lab1-icc-par-K lab1.c»`.

4.2 Состав отчета

1. Титульный лист с названием вуза, ФИО студента и названием работы.
2. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
3. Описание решаемой задачи (взять из п.I и п.IV).
4. Краткая характеристика использованного для проведения экспериментов процессора, операционной системы и компилятора GCC (официальное название, номер версии/модели, разрядность, количество ядер, ёмкость ОЗУ и т.п.).
5. Полный текст программы lab1.c в виде отдельного файла.
6. Таблицы значений и графики функций seq(N), par-K(N) с указанием величины параллельного ускорения.
7. Подробные выводы с анализом приведённых графиков и полученных результатов.
8. Отчёт предоставляется на бумажном носителе или на флешке.

4.3 Подготовка к защите

1. Уметь объяснить каждую строку программы, представленной в отчёте.
2. Знать о назначении и основных особенностях GCC, а также о назначении всех использованных в работе ключей компиляции GCC.
3. Знать материал лекции №1.
4. Взять с собой все нужные файлы для демонстрации работы программы.

4.4 Варианты заданий

Вариант задания выбирается в соответствии с приведёнными ниже описанием этапов, учитывая, что число $A = \Phi * И * О$, где Φ , $И$, $О$ означают количество букв в фамилии, имени и отчестве студента. Номер варианта в соответствующих таблицах выбирается по формуле $X = 1 + ((A \bmod 47) \bmod B)$, где B – количество элементов в соответствующей таблице, а операция \bmod означает остаток от деления. Например, при $A = 476$ и $B = 5$, получим $X = 1 + ((470+6) \bmod 47) \bmod 5 = 1 + (6 \bmod 5) = 2$. Порядок вычислений должен быть следующим:

1. **Этап Generate.** Сформировать массив $M1$ размерностью N , заполнив его с помощью функции `rand_r` (нельзя использовать `rand`) случайными вещественными числами, имеющими равномерный закон распределения в диапазоне от 1 до A (включительно). Аналогично сформировать массив $M2$ размерностью $N/2$ со случайными вещественными числами в диапазоне от A до $10*A$.
2. **Этап Map.** В массиве $M1$ к каждому элементу применить операцию из таблицы:

Номер варианта	Операция
1	Гиперболический синус с последующим возведением в квадрат
2	Гиперболический косинус с последующим увеличением на 1
3	Гиперболический тангенс с последующим уменьшением на 1
4	Гиперболический котангенс корня числа
5	Деление на Пи с последующим возведением в третью степень
6	Кубический корень после деления на число e
7	Экспонента квадратного корня (т.е. $M1[i] = \exp(\sqrt{M1[i]})$)

Затем в массиве M2 каждый элемент поочерёдно сложить с предыдущим, а к результату сложения применить операцию из таблицы (считать, что для начального элемента массива предыдущий элемент равен нулю):

Номер варианта	Операция
1	Модуль синуса (т.е. $M2[i] = \sin(M2[i] + M[i1]) $)
2	Модуль косинуса
3	Модуль тангенса
4	Модуль котангенса
5	Натуральный логарифм модуля тангенса
6	Десятичный логарифм, возведенный в степень e
7	Кубический корень после умножения на число Пи
8	Квадратный корень после умножения на e

3. **Этап Merge.** В массивах M1 и M2 ко всем элементам с одинаковыми индексами попарно применить операцию из таблицы (результат записать в M2):

Номер варианта	Операция
1	Возведение в степень (т.е. $M2[i] = M1[i]^{M2[i]}$)
2	Деление (т.е. $M2[i] = M1[i]/M2[i]$)
3	Умножение
4	Выбор большего (т.е. $M2[i] = \max(M1[i], M2[i]))$)
5	Выбор меньшего
6	Модуль разности

4. **Этап Sort.** Полученный массив необходимо отсортировать методом, указанным в таблице (для этого нельзя использовать библиотечные функции; можно взять реализацию в виде свободно доступного исходного кода):

Номер варианта	Операция
1	Сортировка выбором (Selection sort).
2	Сортировка расчёской (Comb sort).
3	Пирамидальная сортировка (сортировка кучи, Heapsort).
4	Глупая сортировка (Stupid sort).
5	Гномья сортировка (Gnome sort).
6	Сортировка вставками (Insertion sort).
7	Сортировка выбором (Selection sort).

5. **Этап Reduce.** Рассчитать сумму синусов тех элементов массива $M2$, которые при делении на минимальный ненулевой элемент массива $M2$ дают чётное число (при определении чётности учитывать только целую часть числа). Результатом работы программы по окончании пятого этапа должно стать одно число X , которое следует использовать для верификации программы после внесения в неё изменений (например, до и после распараллеливания итоговое число X не должно измениться в пределах погрешности). Значение числа X следует привести в отчёте для различных значений N .

5 Лабораторная работа №2. «Исследование эффективности параллельных библиотек для С-программ»

5.1 Порядок выполнения работы

1. В исходном коде программы, полученной в результате выполнения лабораторной работы №1, нужно на этапах Map и Merge все циклы с вызовами математических функций заменить их векторными аналогами из библиотеки «AMD Framewave» (<http://framewave.sourceforge.net>). При выборе конкретной Framewave-функции необходимо убедиться, что она помечена как MT (Multi-Threaded), т.е. распараллеленная. Полный перечень доступных функций находится по ссылке: http://framewave.sourceforge.net/Manual/fw_section_060.html#fw_section_060. Например, Framewave-функция min в списке поддерживаемых технологий имеет только SSE2, но не MT.

Примечание: выбор библиотеки Framewave не является обязательным, можно использовать любую другую параллельную библиотеку, если в ней нужные функции распараллелены.

2. Добавить в начало программы вызов Framewave-функции SetNumThreads(M) для установки количества создаваемых параллельной библиотекой нитей, действующих при выполнении распараллеленных Framewave-функций. Нужно число M следует устанавливать из параметра командной строки (argv) для удобства автоматизации экспериментов.
3. Скомпилировать программу, не применяя опции автоматического распараллеливания, использованные в лабораторной работе №1. Провести эксперименты с полученной программой для тех же значений N_1 и N_2 , которые использовались в лабораторной работе №1, при $M = 1, 2, \dots, K$, где K – количество процессоров (ядер) на экспериментальном стенде.
4. Сравнить полученные результаты с результатами лабораторной работы №1: на графиках показать, как изменилось время выполнения программы, параллельное ускорение и параллельная эффективность.
5. Написать отчёт о проделанной работе.

6. Подготовиться к устным вопросам на защите.
7. **Необязательное задание №1** (для получения оценки «четыре»). Исследовать параллельное ускорение для различных значений $M > K$, т.е. оценить накладные расходы при создании чрезмерного большого количества нитей. Для иллюстрации того, что программа действительно распараллелилась, привести график загрузки процессора (ядер) во время выполнения программы при $N = N_2$ для всех использованных M . Для получения графика можно как написать скрипт, так и просто сделать скриншот диспетчера задач, указав на скриншоте моменты начала и окончания эксперимента (в отчёте нужно привести текст скрипта или название использованного диспетчера).
8. **Необязательное задание №2** (для получения оценки «пять»). Это задание выполняется только после выполнения предыдущего пункта. Используя закон Амдала, рассчитать коэффициент распараллеливания для всех экспериментов и привести его на графиках. Прокомментировать полученные результаты.

5.2 Состав отчета

1. Титульный лист с названием вуза, ФИО студентов и названием работы.
2. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
3. Краткая характеристика использованного для проведения экспериментов процессора, операционной системы и компилятора (официальное название, номер версии/модели, разрядность, количество ядер, ёмкость ОЗУ и т.п.).
4. Описание особенностей конфигурации использованной параллельной библиотеки, включая описание последовательности шагов, предпринятых для установки библиотеки, и использованных опций компиляции.
5. Полный текст полученной параллельной программы, а также текст всех скриптов, использованных для компилирования программы и проведения экспериментов.

6. Графики функций времени выполнения использованных программ, а также графики параллельного ускорения и параллельной эффективности для разных N и M (допускается совмещать несколько графиков в одной системе координат).
7. Подробные выводы с анализом приведённых графиков и полученных результатов. Отчёт предоставляется на бумажном носителе или на флешке.

5.3 Подготовка к защите

1. Уметь объяснить каждую строку программы, представленной в отчёте.
2. Знать о назначении всех использованных в работе ключей компиляции.
3. Знать материал лекции №2.
4. Взять с собой все нужные файлы для демонстрации работы программы.

6 Лабораторная работа №3. «Распараллеливание циклов с помощью технологии OpenMP»

6.1 Порядок выполнения работы

1. Добавить во все for-циклы в программе из ЛР №1 следующую директиву OpenMP:
”#pragma omp parallel for default(none) private(...) shared(...)”. Наличие всех перечисленных параметров в указанной директиве является обязательным.
2. Проверить все for-циклы на внутренние зависимости по данным между итерациями. Если зависимости обнаружались, использовать для защиты критических секций директиву ”#pragma omp critical” или ”#pragma omp atomic” (если операция атомарна), или параметр reduction (предпочтительнее) или вообще отказаться от распараллеливания цикла (свой выбор необходимо обосновать).
3. Убедиться, что получившаяся программа обладает свойством прямой совместимости с компиляторами, не поддерживающими OpenMP (для проверки этого можно скомпилировать программу без опции ”-fopenmp”, в результате не должно быть сообщений об ошибках, а программа должна корректно работать).
4. Провести эксперименты, измеряя параллельное ускорение. Привести сравнение графиков параллельного ускорения с ЛР №1 и ЛР №2.
5. Провести эксперименты, добавив параметр ”schedule” и варьируя в экспериментах тип расписания. Исследование нужно провести для всех возможных расписаний: static, dynamic, guided. Способ варьирования параметра chunk_size выбрать самостоятельно (но должно быть не менее 5 точек варьирования). Привести сравнение параллельного ускорения при различных расписаниях с результатами п.4.
6. Выбрать из рассмотренных в п.4 и п.5 наилучший вариант при различных N . Сформулировать условия, при которых наилучшие результаты получились бы при использовании других типов расписания.
7. Написать отчёт о проделанной работе.

8. Подготовиться к устным вопросам на защите.
9. **Необязательное задание №1** (для получения оценки «четыре»). Для иллюстрации того, что программа действительно распараллелилась, привести график загрузки процессора (ядер) от времени при выполнении программы при $N = N_1$ для лучшего варианта распараллеливания. Для получения графика можно как написать скрипт так и просто сделать скриншот диспетчера задач, указав на скриншоте моменты начала и окончания эксперимента (в отчёте нужно привести текст скрипта или название использованного диспетчера). Недостаточно привести однократное моментальное измерение загрузки утилитой htop, т.к. требуется привести график изменения загрузки за всё время выполнения программы.
10. **Необязательное задание №2** (для получения оценки «пять»). Построить график параллельного ускорения для точек $N < N_1$ и найти значения N , при которых накладные расходы на распараллеливание превышают выигрыш от распараллеливания (независимо для различных типов расписания).

6.2 Состав отчета

1. Титульный лист с названием вуза, ФИО студентов и названием работы.
2. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
3. Краткое описание решаемой задачи.
4. Характеристика использованного для проведения экспериментов процессора, операционной системы и компилятора GCC (точное название, номер версии/модели, разрядность, количество ядер и т.п.).
5. Полный текст программы с использованием параметра `schedule`.
6. Подробные выводы с анализом каждого из приведённых графиков.
7. Отчёт предоставляется в бумажном или электронном виде вместе с полным текстом программы. По требованию преподавателя нужно быть готовыми скомпилировать и запустить этот файл на компьютере в учебной аудитории (или своём ноутбуке).

6.3 Подготовка к защите

1. Уметь объяснить каждую строку программы, представленной в отчёте.
2. Уметь объяснить выводы, полученные в результате работы.
3. Знать назначение каждой директивы OpenMP, использованной в программе.
4. Повторить материал лекции №3, прочитать главу про OpenMP в методическом пособии
5. Прочитать материал о директиве `#pragma_omp_for` в книге Антонова «Параллельное программирование с использованием технологии OpenMP: Учебное пособие», знать ответы на вопросы в конце соответствующей главы.

7 Лабораторная работа №4. «Метод доверительных интервалов при измерении времени выполнения параллельной OpenMP-программы»

7.1 Порядок выполнения работы

1. В программе, полученной в результате выполнения ЛР-3, так изменить этап Generate, чтобы генерируемый набор случайных чисел не зависел от количества потоков, выполняющих программу. Например, на каждой итерации i перед вызовом `rand_r` можно вызывать функцию `srand(f(i))`, где f – произвольно выбранная функция. Можно придумать и использовать любой другой способ.
2. Заменить вызовы функции `gettimeofday` на `omp_get_wtime`.
3. Распараллелить вычисления на этапе Sort, для чего выполнить сортировку в два этапа:
 - Отсортировать первую и вторую половину массива в двух независимых нитях (можно использовать OpenMP-директиву "parallel sections");
 - Объединить отсортированные половины в единый массив.
4. Написать функцию, которая один раз в секунду выводит в консоль сообщение о текущем проценте завершения работы программы. Указанную функцию необходимо запустить в отдельном потоке, параллельно работающем с основным вычислительным циклом.
5. Обеспечить прямую совместимость (forward compatibility) написанной параллельной программы. Для этого все вызываемые функции вида «`omp_*`» можно условно переопределить в препроцессорных директивах, например, так:

```
#ifdef _OPENMP
    #include "omp.h"
#else
    int omp_get_num_procs() { return 1; }
#endif
```

6. Провести эксперименты, варьируя N от $\min(\frac{N_x}{2}, N_1)$ до N_2 , где значения N_1 и N_2 взять из ЛР-1, а N_x – это такое значение N ,

при котором накладные расходы на распараллеливание превышают выигрыш от распараллеливания. Написать отчёт о проделанной работе. Подготовиться к устным вопросам на защите.

7. **Необязательное задание на «четвёрку».** Уменьшить количество итераций основного цикла с 100 до 10 и провести эксперименты, измеряя время выполнения следующими методами:

- Использование минимального из десяти полученных замеров;
- Расчёт по десяти измерениям доверительного интервала с уровнем доверия 95%.

Привести графики параллельного ускорения для обоих методов в одной системе координат, при этом нижнюю и верхнюю границу доверительного интервала следует привести двумя независимыми графиками.

8. **Необязательное задание на «пятёрку»:** в п.3 задания на этапе Sort выполнить параллельную сортировку не двух частей массива, а k частей в k нитях (тредах), где k – это количество процессоров (ядер) в системе, которое становится известным только на этапе выполнения программы с помощью команды «`k = omp_get_num_procs()`».

7.2 Состав отчета

1. Титульный лист с названием вуза, ФИО студентов и названием работы.
2. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
3. Краткое описание решаемой задачи.
4. Характеристика использованного для проведения экспериментов процессора, операционной системы и компилятора GCC (точное название, номер версии/модели, разрядность, количество ядер и т.п.).
5. Полный текст программы и использованных в процессе работы скриптов и инструментов с указанием параметров запуска.
6. Подробные выводы с анализом каждого из приведённых графиков.

Отчёт предоставляется в бумажном или электронном виде вместе с полным текстом программы. По требованию преподавателя нужно быть готовыми скомпилировать и запустить этот файл на компьютере в учебной аудитории (или своём ноутбуке).

7.3 Подготовка к защите

1. Уметь объяснить каждую строку программы, представленной в отчёте.
2. Уметь объяснить выводы, полученные в результате работы.
3. Знать назначение каждой директивы OpenMP, использованной в программе.
4. Повторить материал лекции №4, прочитать главу про OpenMP в методическом пособии.
5. Знать ответы на вопросы из разделов «Задание» книги Антонова «Параллельное программирование с использованием технологии OpenMP: Учебное пособие» (см. страницы 12, 28, 35, 54).

8 Лабораторная работа №5. «Параллельное программирование с использованием стандарта POSIX Threads»

8.1 Порядок выполнения работы

1. Взять в качестве исходной OpenMP-программу из ЛР-5, в которой распараллелены все этапы вычисления. Убедиться, что в этой программе корректно реализован одновременный доступ к общей переменной, используемой для вывода в консоль процента завершения программы.
2. Изменить исходную программу так, чтобы вместо OpenMP-директив применялся стандарт «POSIX Threads»:
 - для получения оценки «3» достаточно изменить только один этап (Generate, Map, Merge, Sort), который является узким местом (bottle neck), а также функцию вывода в консоль процента завершения программы;
 - для получения оценки «4» необходимо изменить всю программу, но допускается в качестве расписания циклов использовать «schedule static»;
 - для получения оценки «5» необходимо хотя бы один цикл распараллелить, реализовав вручную расписание «schedule dynamic» или «schedule guided».
3. Провести эксперименты и по результатам выполнить сравнение работы двух параллельных программ («OpenMP» и «POSIX Threads»), которое должно описывать следующие аспекты работы обеих программ (для различных N):
 - полное время решения задачи;
 - параллельное ускорение;
 - доля времени, проводимого на каждом этапе вычисления («нормированная диаграмма с областями и накоплением»);
 - количество строк кода, добавленных при распараллеливании, а также грубая оценка времени, потраченного на распараллеливание (накладные расходы программиста);
 - остальные аспекты, которые вы выяснили самостоятельно (**Обязательный пункт**);

8.2 Состав отчета

1. Титульный лист с названием вуза, ФИО студентов и названием работы. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
2. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
3. Краткое описание решаемой задачи.
4. Характеристика использованного для проведения экспериментов процессора, операционной системы и компилятора GCC (точное название, номер версии/модели, разрядность, количество ядер и т.п.).
5. Полный текст программ («OpenMP» и «POSIX Threads») и использованных в процессе работы скриптов, и инструментов с указанием параметров запуска.
6. Подробные выводы с анализом каждого из приведённых графиков.

Отчёт предоставляется в бумажном или электронном виде вместе с полным текстом программы. По требованию преподавателя нужно быть готовыми скомпилировать и запустить этот файл на компьютере в учебной аудитории (или своём ноутбуке).

8.3 Подготовка к защите

1. Уметь объяснить каждую строку программы, представленной в отчёте.
2. Уметь объяснить выводы, полученные в результате работы.
3. Подготовиться к ответам на вопросы по материалам лекции №5.

9 Лабораторная работа №6. «Изучение технологии OpenCL»

9.1 Порядок выполнения работы

1. Вам необходимо реализовать один (для оценки 3) или два (для оценки 4) этапа вашей программы из предыдущих лабораторных работ. При этом вычисления можно проводить как на CPU, так и на GPU (на своё усмотрение, но GPU предпочтительнее).
2. **Дополнительное задание (оценка 5).**
 - Выполнение заданий для оценки 3 и 4.
 - Расчёт доверительного интервала.
 - Посчитать время 2 способами: с помощью profiling и с помощью обычного замера (как в предыдущих заданиях).
 - Оценить накладные расходы.
 - * Необязательное задание для магистрантов с большим количеством свободного времени: Проводить вычисления совместно на GPU и CPU (т.е. итерации в некоторой обоснованной пропорции делятся между GPU и CPU, и параллельно на них выполняются).
3. При желании данную лабораторную работу можно написать на CUDA.

9.2 Состав отчета

1. Титульный лист с названием вуза, ФИО студентов и названием работы. Содержание отчета (с указанием номера страниц и т.п.).
2. Краткое описание решаемой задачи.
3. Характеристика использованного для проведения экспериментов процессора, операционной системы и компилятора GCC (точное название, номер версии/модели, разрядность, количество ядер и т.п.).
4. Полный текст распараллеленной программы (для п.2 и п.3).
5. Подробные выводы.

Отчёт предоставляется в бумажном или электронном виде вместе с полным текстом программы. По требованию преподавателя нужно быть готовыми скомпилировать и запустить этот файл на компьютере в учебной аудитории (или своём ноутбуке).

9.3 Подготовка к защите

1. Уметь объяснить каждую строку программы, представленной в отчёте. Уметь объяснить выводы, полученные в результате работы.
2. Прочитать раздел методички 3.4 *Технология OpenCL*.
3. Изучить материал лекции по технологии OpenCL.

Список используемой литературы

1. Соснин В.В., Балакшин П.В. Введение в параллельные вычисления. – СПб: Университет ИТМО, 2016. – 51 с.
2. Top 500 supercomputers list. URL: <https://www.top500.org/> (дата обращения: 12.02.19).
3. Википедия. Симметричная мультипроцессорность. URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%A1%D0%B8%D0%BC%D0%BC%D0%B5%D1%82%D1%80%D0%B8%D1%87%D0%BD%D0%B0%D1%8F_%D0%BC%D1%83%D0%BB%D1%8C%D1%82%D0%B8%D0%BF%D1%80%D0%BE%D1%86%D0%B5%D1%81%D1%81%D0%BE%D1%80%D0%BD%D0%BE%D1%81%D1%82%D1%8C (дата обращения: 12.02.19).
4. Википедия. Массово-параллельная архитектура. URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%9C%D0%B0%D1%81%D1%81%D0%BE%D0%B2%D0%BE-%D0%BF%D0%B0%D1%80%D0%B0%D0%BB%D0%BB%D0%B5%D0%BB%D1%8C%D0%BD%D0%B0%D1%8F_%D0%B0%D1%80%D1%85%D0%B8%D1%82%D0%B5%D0%BA%D1%82%D1%83%D1%80%D0%B0 (дата обращения: 12.02.19).
5. Википедия. OpenCL. URL: <https://ru.wikipedia.org/wiki/OpenCL> (дата обращения: 13.02.19).
6. Введение в GPU-вычисления - CUDA/OpenCL. URL: <http://my-it-notes.com/2013/06/gpu-processing-intro-cuda-openc1/> (дата обращения: 13.02.19).
7. Бастраков С.И. Программирование на OpenCL. - Нижний новгород: ННГУ, 2011.
8. OpenCL – официальный сайт URL :<http://www.khronos.org/openc1/> (дата обращения: 13.02.19).
9. Антонов А.С. Параллельное программирование с использованием технологии MPI. - Москва: МГУ, 2004. - 72 с.
10. Антонов А.С. Параллельное программирование с использованием технологии OpenMP. - Москва: МГУ, 2009.- 78 с.

11. Википедия. Параллельные вычисления. URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%9F%D0%B0%D1%80%D0%B0%D0%BB%D0%BB%D0%B5%D0%BB%D1%8C%D0%BD%D1%8B%D0%B5_%D0%B2%D1%8B%D1%87%D0%B8%D1%81%D0%BB%D0%B5%D0%BD%D0%B8%D1%8F
12. Википедия. Распределенный вычисления. URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%A0%D0%B0%D1%81%D0%BF%D1%80%D0%B5%D0%B4%D0%B5%D0%BB%D1%91%D0%BD%D0%BD%D1%8B%D0%B5_%D0%B2%D1%8B%D1%87%D0%B8%D1%81%D0%BB%D0%B5%D0%BD%D0%B8%D1%8F