

### 3 способа ускорения приложений



#### Приложения

Библиотеки

Директивы ОреnACC

Языки программирования

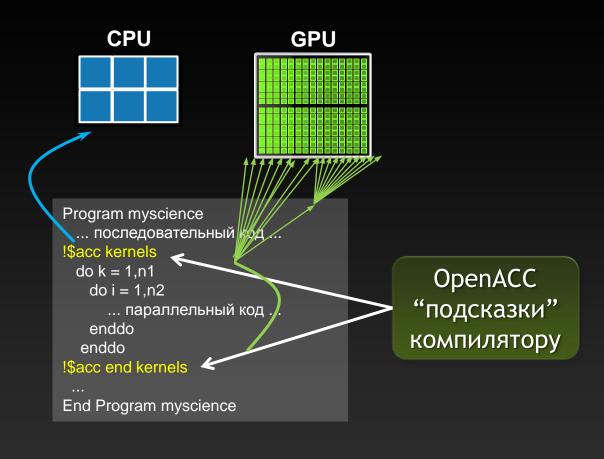
Ускорение "заменой"

Несложное ускорение

Максимальная гибкость

### Директивы OpenACC





Простые "подсказки" компилятору

Компилятор параллелизует код

Код выполняется на ускорителе

Baш исходный Fortran или C код

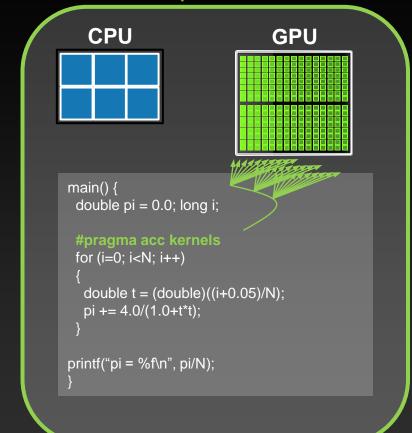
## Аналогично OpenMP



#### **OpenMP**

```
CPU
main() {
 double pi = 0.0; long i;
 #pragma omp parallel for reduction(+:pi)
 for (i=0; i<N; i++)
  double t = (double)((i+0.05)/N);
  pi += 4.0/(1.0+t*t);
 printf("pi = %f\n", pi/N);
```

#### OpenACC



### OpenACC



#### Открытый стандарт программирования параллельных вычислений

"OpenACC will enable programmers to easily develop portable applications that maximize the performance and power efficiency benefits of the hybrid CPU/GPU architecture of Titan."



--Buddy Bland, Titan Project Director, Oak Ridge National Lab

"OpenACC is a technically impressive initiative brought together by members of the OpenMP Working Group on Accelerators, as well as many others. We look forward to releasing a version of this proposal in the next release of OpenMP."



--Michael Wong, CEO OpenMP Directives Board

#### Стандарт OpenACC









### OpenACC



#### Программирование GPU с помощью директив

- Легко: Директивы легкий способ ускорения вычислительно емких приложений
- Открыто: OpenACC открытый стандарт, программирование GPU становится портируемым
- Мощно: Директивы предоставляют полный доступ к огромной вычислительной мощности GPU



# Высокоуровневое программирование, с возможностью низкоуровневого



- Директивы описывают параллельные участки кода на C, C++, Fortran
  - Компиляторы перекладывают выполнение этих участков с хоста на ускоритель
  - Код портируем на различные ОС, центральные процессоры, ускорители и компиляторы
- Создавайте гетерогенные программы
  - Не инициализируя явным образом ускоритель
  - Не осуществляя явное копирование данных или кода между хостом и ускорителем.
- Програмная модель позволяет разработчикам начать с простого
  - Улучшать код с помощью дополнительных подсказок компилятору о выполнении циклов, расположении данных и других деталей оптимизации
- Совместимость с языками программирования GPU и библиотеками
  - Интероперабельность между директивами и CUDA C/Fortran, GPU библиотеками (CUFFT, CUBLAS, CUSPARSE, и т.д.)

#### Директивы: Легко и Мощно



#### Распознавание объектов в реальном времени

Мировой производитель навигационных систем



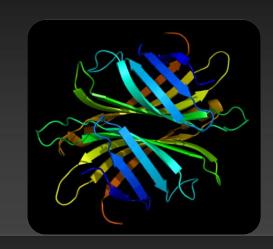
#### Оценка стоимости портфеля акций методом Монте-Карло

Глобальная консалтинговая компания



### Моделирование влияния растворителей на белки

Техаский университет в Сан-Антонио



**5**х за 40 часов

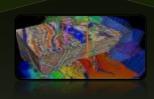
**2**х за 4 часа

**5**х за 8 часов

Optimizing code with directives is quite easy, especially compared to CPU threads or writing CUDA kernels. The most important thing is avoiding restructuring of existing code for production applications.

### Небольшие усилия. Весомое улучшение.





Большая Нефтедобывающая Компания

3х за 7 дней

Решение миллиардов уровнений итеративно для моделирвоания добычи нефти в крупнейшем месторождении



Университет Хьюстона

Проф. М. Амин Каяли

20х за 2 дня

Исследования в области микромагнетизма, инновации в разработке магнитных носителей информации, сенсоров поля и биомагнетизма



Университет Мельбурна

Проф. Керри Блэк

65х за 2 дня

Понимание жизненных циклов популяции морского окуня в заливе Порт-Филипп



#### **УГАТУ**

Проф. Артур Юлдашев

7х за 4 недели

Генерация стохастических геологических моделей нефтяных месторождений, обусловленных скважинными данными



#### **GAMESS-UK**

Др. Вилкинсон, Проф. Найдо

10x

Различные сферы применения, например исследования в области производства биотоплива, разработка молекулярных сенсоров

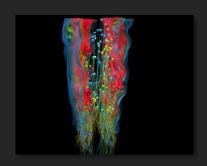
### Выявление параллелизма



Когда средство оптимизации - директивы, тогда работа по оптимизации заключается в *выявлении параллелизма*, что само по себе улучшает качество и производительность кода

Пример: Работа по оптимизации приложений с использованием директив для нового суперкомпьютера Титан

**S3D Исследование горения**ТОПЛИВА НОВОГО
ПОКОЛЕНИЯ





САМ-SE
Проработка вариантов адаптации к различным сценариям глобального изменения климата и смягчения последствий

- Тюнинг 3 подпрограмм (90% от общего времени выполнения программы)
- От 3х до 6х быстрее на CPU+GPU vs. CPU+CPU
- CPU версия была также ускорена на 50%

- Тюнинг одной подпрограммы (50% от общего времени выполнения программы)
- 6.5x быстрее на CPU+GPU vs. CPU+CPU
- СРИ версия была также ускорена на 100%

### OpenACC спецификации



Полное описание стандарта OpenACC 3.1

http://www.openacc.org

#### The OpenACC™ API QUICK REFERENCE GUIDE

The OpenACC Application Program Interface describes a collection of compiler directives to specify loops and regions of code in standard C, C++ and Fortran to be offloaded from a host CPU to an attached accelerator, providing portability across operating systems, host CPUs and accelerators.

Most OpenACC directives apply to the immediately following structured block or loop; a structured block is a single statement or a compound statement (C or C++) or a sequence of statements (Fortran) with a single entry point at the top and a single exit at the bottom.







PGI

Version 1.0, November 2011

© 2011 OpenACC-standard.org all rights reserved.

#### Реализации стандарта



- PGI
  - PGI Accelerator with OpenACC: <a href="http://www.pgroup.com">http://www.pgroup.com</a>
  - Бесплатная пробная лицензия
- CAPS
  - CAPS OpenACC Compiler: <a href="http://www.caps-entreprise.com">http://www.caps-entreprise.com</a>
  - Использует CUDA или OpenCL
- Cray
  - Cray Compiler Environment: http://www.cray.com/Products/XK6/Software.aspx

#### "Hello, world" в мире параллельных вычислений: SAXPY



#### SAXPY Ha C

```
void saxpy(int n,
           float a.
           float *restrict x,
           float *restrict y)
#pragma acc kernels
  for (int i = 0; i < n; ++i)
   y[i] = a*x[i] + y[i];
  Вызвать SAXPY для 1M элементов
saxpy(1 << 20, 2.0, x, y);
. . .
```

#### SAXPY на Фортране

```
subroutine saxpy(n, a, x, y)
  real :: x(:), y(:), a
  integer :: n, i
!$acc kernels
 do i=1,n
   y(i) = a*x(i)+y(i)
  enddo
!$acc end kernels
end subroutine saxpy
! Вызвать SAXPY для 1M элементов
call saxpy(2**20, 2.0, x, y)
```

#### Синтаксис

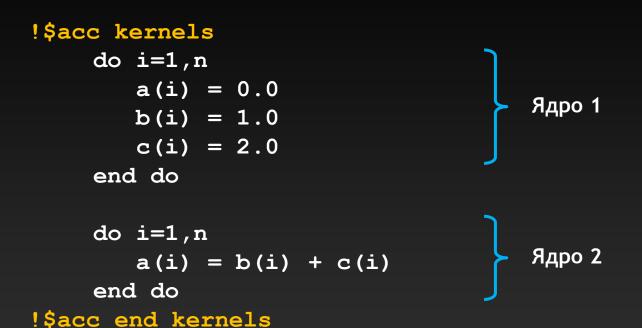


- Фортран
   !\$acc directive [clause [,] clause] ...]
   Часто идет в паре с закрывающей "end" директивой. Эта пара директив окружает блок кода
   !\$acc end directive
- © C #pragma acc *directive [clause [,] clause] ...]* За директивей обычно следует блок кода

#### kernels: Ваша первая OpenACC директива



Каждый цикл исполняется как отдельное ядро (kernel) на GPU



Ядро:

параллельная функция, которая исполняется на GPU

#### Директива kernels



```
Фортран
!$acc kernels [clause ...]
блок кода
!$acc end kernels
```

#### Clauses

```
if( condition )
async( expression )
и много других...
```

```
C
#pragma acc kernels [clause ...]
{ блок кода }
```

#### Подсказка для C: ключевое слово restrict



Декларация намерений со стороны программиста компилятору
 Применимо к указателю, например:

```
float *restrict ptr
```

Значение: "в течение времени жизни переменной ptr, только она или значения, напрямую полученное из этой перемнной (например ptr + 1) будут использованы для доступа к объекту, на который эта переменная указывает"\*

- Ограничивает действие эффекта альясинга указателей
- OpenACC компиляторы часто требуют restrict, чтобы определить независимость итераций цикла
  - Иначе компилятор не в состоянии паралеллизовать цикл, в котором есть доступ по указателю ptr
  - Внимание: Если программист нарушает эту декларацию намерений, то результат неизвестен

### Полный код примера SAXPY



- Тривиальный пример
  - Использование kernels

```
int main(int argc, char **argv)
  int N = 1 << 20; // 1 million floats
  if (argc > 1)
    N = atoi(argv[1]);
  float *x = (float*)malloc(N * sizeof(float));
  float *y = (float*)malloc(N * sizeof(float));
  for (int i = 0; i < N; ++i) {
    x[i] = 2.0f:
    y[i] = 1.0f;
  saxpy(N, 3.0f, x, y);
  return 0;
```

#### Сборка



• C

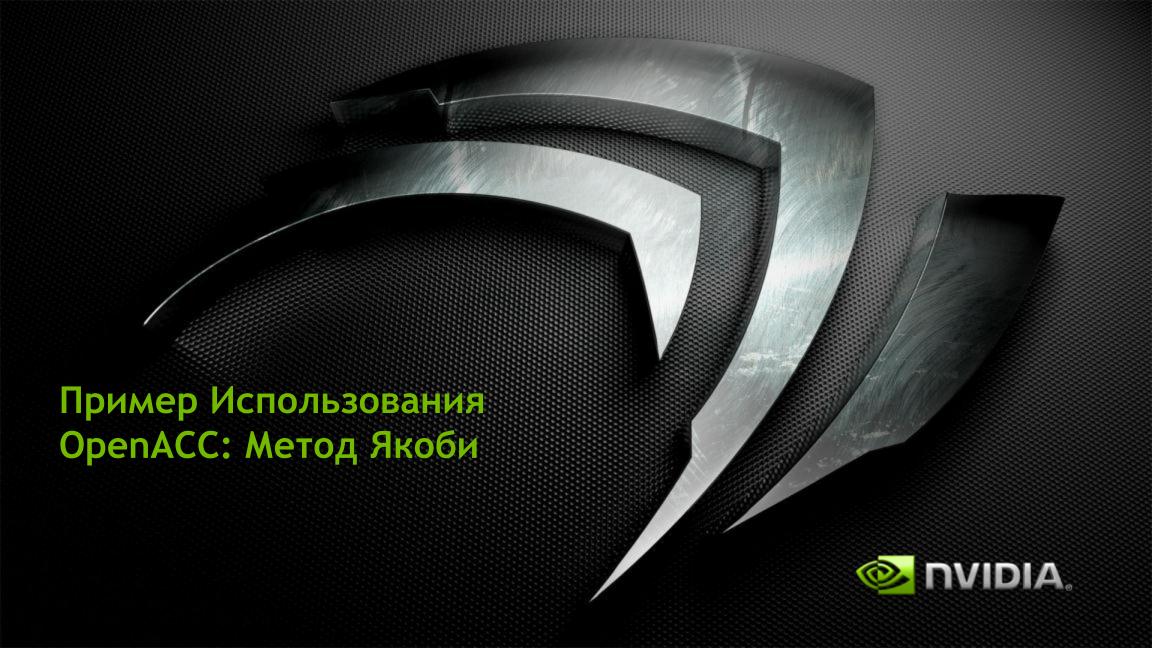
```
pgcc -acc -ta=nvidia -Minfo=accel -o saxpy_acc saxpy.c
```

• Фортран:

```
pgf90 -acc -ta=nvidia -Minfo=accel -o saxpy_acc saxpy.f90
```

• Сообщения компилятора:

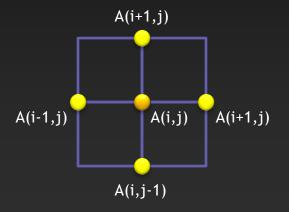
```
pgcc -acc -Minfo=accel -ta=nvidia -o saxpy_acc saxpy.c
saxpy:
    8, Generating copyin(x[:n-1])
        Generating compute capability 1.0 binary
        Generating compute capability 2.0 binary
    9, Loop is parallelizable
        Accelerator kernel generated
        9, #pragma acc loop worker, vector(256) /* blockIdx.x threadIdx.x */
        CC 1.0 : 4 registers; 52 shared, 4 constant, 0 local memory bytes; 100% occupancy
        CC 2.0 : 8 registers; 4 shared, 64 constant, 0 local memory bytes; 100% occupancy
```



#### Пример: Метод Якоби



- lacktriangle Пример: Решаем уравнение Лапласа в 2D:  $abla^2 f(x,y) = 0$ 
  - Итеративно сходится к решению уравнения, путем вычисления нового значения в точке путем усреднения значений в соседних точках.
  - Распространенный, полезный алгоритм



$$A_{k+1}(i,j) = \frac{A_k(i-1,j) + A_k(i+1,j) + A_k(i,j-1) + A_k(i,j+1)}{4}$$

#### Метод Якоби: Код на С

```
while ( error > tol && iter < iter_max ) {</pre>
  error=0.0;
  for( int j = 1; j < n-1; j++ ) {
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {</pre>
      Anew[j][i] = 0.25 * (A[j][i+1] + A[j][i-1] +
                            A[j-1][i] + A[j+1][i]);
      error = max(error, abs(Anew[j][i] - A[j][i]);
  for( int j = 1; j < n-1; j++ ) {</pre>
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {
      A[j][i] = Anew[j][i];
  iter++;
```



- Выполнять шаги до сходимости
- Итерации по всем элементам матрицы
- Вычислить новые значения из соседних
- Обновить максимальное значение ошибки

Поменять местами входной и выходной массивы

### Метод Якоби: Код на Фортране



```
do while ( err > tol .and. iter < iter_max )</pre>
  err=0._fp_kind
 do j=2,m-1
    do i=2,n-1
     Anew(i,j) = .25_{\text{fp}}kind * (A(i+1, j ) + A(i-1, j ) + &
                                  A(i , j-1) + A(i , j+1)
      err = max(err, Anew(i,j) - A(i,j))
    end do
  end do
  do j=2,m-1
    do i=2,n-1
     A(i,j) = Anew(i,j)
    end do
  end do
  iter = iter +1
```

end do

Выполнять шаги до сходимости

Итерации по всем элементам матрицы

Вычислить новые значения из соседних

Обновить максимальное значение ошибки

Поменять местами входной и выходной массивы

### OpenMP, код на C

```
while ( error > tol && iter < iter_max ) {</pre>
  error=0.0;
#pragma omp parallel for shared(m, n, Anew, A)
  for( int j = 1; j < n-1; j++ ) {
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {</pre>
      Anew[j][i] = 0.25 * (A[j][i+1] + A[j][i-1] +
                            A[j-1][i] + A[j+1][i]);
      error = max(error, abs(Anew[j][i] - A[j][i]);
#pragma omp parallel for shared(m, n, Anew, A)
  for( int j = 1; j < n-1; j++ ) {
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {
      A[j][i] = Anew[j][i];
  iter++;
```





Параллелизация цикла по нитям CPU

### OpenMP, Код на Фортране



```
do while ( err > tol .and. iter < iter_max )</pre>
  err=0._fp_kind
!$omp parallel do shared(m,n,Anew,A) reduction(max:err)
  do j=2,m-1
    do i=2,n-1
     Anew(i,j) = .25_{\text{fp}}kind * (A(i+1, j ) + A(i-1, j ) + &
                                  A(i, j-1) + A(i, j+1)
      err = max(err, Anew(i,j) - A(i,j))
    end do
  end do
!$omp parallel do shared(m,n,Anew,A)
  do j=2,m-1
   do i=2,n-1
     A(i,j) = Anew(i,j)
    end do
  end do
  iter = iter +1
end do
```

Параллелизация цикла по нитям CPU

Параллелизация цикла по нитям CPU

### OpenACC, директива kernels



 Задача: Использовать OpenACC директивы kernels для параллелизации внутренних циклов в методе Якоби

- Вопрос: Можем ли мы получить ускорение лишь с использованием директив kernels?
  - По сравнению с 1 ядром CPU? А с 6 ядрами CPU?

### OpenACC, Код на С

```
while ( error > tol && iter < iter_max ) {</pre>
  error=0.0;
#pragma acc kernels
  for( int j = 1; j < n-1; j++ ) {
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {
      Anew[j][i] = 0.25 * (A[j][i+1] + A[j][i-1] +
                            A[j-1][i] + A[j+1][i]);
      error = max(error, abs(Anew[j][i] - A[j][i]);
#pragma acc kernels
  for( int j = 1; j < n-1; j++ ) {</pre>
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {
      A[j][i] = Anew[j][i];
  iter++;
```



Выполнить GPU ядра для вложенных циклов

Выполнить GPU ядра для вложенных циклов

### OpenACC, код на Фортране



```
do while ( err > tol .and. iter < iter_max )</pre>
  err=0._fp_kind
!$acc kernels
  do j=2,m-1
    do i=2,n-1
      Anew(i,j) = .25_{\text{fp}}kind * (A(i+1, j ) + A(i-1, j ) + &
                                  A(i, j-1) + A(i, j+1)
      err = max(err, Anew(i,j) - A(i,j))
    end do
  end do
!$acc end kernels
!$acc kernels
  do j=2,m-1
    do i=2,n-1
     A(i,j) = Anew(i,j)
    end do
  end do
!$acc end kernels
  iter = iter +1
end do
```

Выполнить GPU ядра для вложенных циклов

Выполнить GPU ядра для вложенных циклов

#### C Makefile



```
= pgcc
CC
CCFLAGS =
ACCFLAGS = -acc -ta=nvidia, -Minfo=accel
OMPFLAGS = -fast -mp -Minfo
BIN = laplace2d_omp laplace2d_acc
all: $(BIN)
laplace2d_acc: laplace2d.c
        $(CC) $(CCFLAGS) $(ACCFLAGS) -0 $@ $<
laplace2d_omp: laplace2d.c
        $(CC) $(CCFLAGS) $(OMPFLAGS) -0 $@ $<
clean:
        $(RM) $(BIN)
```

#### Фортран Makefile



```
F90
   = pgf90
CCFLAGS =
ACCFLAGS = -acc -ta=nvidia, -Minfo=accel
OMPFLAGS = -fast -mp -Minfo
BIN = laplace2d_f90_omp laplace2d_f90_acc
all: $(BIN)
laplace2d_f90_acc: laplace2d.f90
        $(F90) $(CCFLAGS) $(ACCFLAGS) -o $@ $<
laplace2d_f90_omp: laplace2d.f90
        $(F90) $(CCFLAGS) $(OMPFLAGS) -o $@ $<
clean:
        $(RM) $(BIN)
```

### Сообщения компилятора (С)



```
pgcc -acc -ta=nvidia -Minfo=accel -o laplace2d_acc laplace2d.c
main:
     57, Generating copyin(A[:4095][:4095])
         Generating copyout(Anew[1:4094][1:4094])
         Generating compute capability 1.3 binary
         Generating compute capability 2.0 binary
     58. Loop is parallelizable
     60, Loop is parallelizable
         Accelerator kernel generated
         58, #pragma acc loop worker, vector(16) /* blockIdx.y threadIdx.y */
         60, #pragma acc loop worker, vector(16) /* blockIdx.x threadIdx.x */
             Cached references to size [18x18] block of 'A'
             CC 1.3 : 17 registers; 2656 shared, 40 constant, 0 local memory bytes; 75% occupancy
             CC 2.0 : 18 registers; 2600 shared, 80 constant, 0 local memory bytes; 100% occupancy
         64, Max reduction generated for error
     69. Generating copyout(A[1:4094][1:4094])
         Generating copyin(Anew[1:4094][1:4094])
         Generating compute capability 1.3 binary
         Generating compute capability 2.0 binary
     70, Loop is parallelizable
     72. Loop is parallelizable
         Accelerator kernel generated
         70, #pragma acc loop worker, vector(16) /* blockIdx.y threadIdx.y */
         72, #pragma acc loop worker, vector(16) /* blockIdx.x threadIdx.x */
             CC 1.3 : 8 registers; 48 shared, 8 constant, 0 local memory bytes; 100% occupancy
             CC 2.0 : 10 registers: 8 shared, 56 constant, 0 local memory bytes: 100% occupancy
```

### Производительность



CPU: Intel Xeon X5680 6 Cores @ 3.33GHz

GPU: NVIDIA Tesla M2070

Конфигурация	Время (с)	Ускорение
CPU 1 OpenMP thread	69.80	
CPU 2 OpenMP threads	44.76	1.56x
CPU 4 OpenMP threads	39.59	1.76x
CPU 6 OpenMP threads	39.71	1.76x
OpenACC GPU	162.16	0.24x

Ускорение по сравнению с 1 ядром CPU

Ускорение по сравнению с 6 ядрами CPU

#### Что пошло не так?

29: region entered 1 time

time(us): init=158248



Добавьте опцию компиляции -ta=nvidia, time

```
Accelerator Kernel Timing data
        /usr/users/6/harrism/openacc-workshop/solutions/001-laplace2D-kernels/laplace2d.c
          main
            69: region entered 1000 times
                time(us): total=77524918 init=240 region=77524678
                          kernels=4422961 data=66464916
4.4 секунды
                                                                              66.5 секунды
                w/o init: total=77524678 max=83398 min=72025 avg=77524
                72: kernel launched 1000 times
                    grid: [256x256] block: [16x16]
                    time(us): total=4422961 max=4543 min=4345 avg=4422
        /usr/users/6/harrism/openacc-workshop/solutions/001-laplace2D-kernels/laplace2d.c
          main
            57: region entered 1000 times
                time(us): total=82135902 init=216 region=82135686
                          kernels=8346306
8.3 секунды
                                                                              66.8 секунды
                w/o init: total=82135686 max=159083 min=76575 avg=82135
                60: kernel launched 1000 times
                    grid: [256x256] block: [16x16]
                    time(us): total=8201000 max=8297 min=8187 avg=8201
                64: kernel launched 1000 times
                    grid: [1] block: [256]
                    time(us): total=145306 max=242 min=143 avg=145
        acc_init.c
          acc init
```

Большие затраты на пересылку данных!

Вычисления: 12.7 секунды Пересылка данных: 133.3 <u>секунды</u>

#### Основные концепции





Для повышения эффективности отделите друг от друга передачу данных и вычисления

#### Избыточная передача данных



```
while ( error > tol && iter < iter_max ) {</pre>
  error=0.0;
                                    Копирование #pragma acc kernels
      A, Anew располагается на хосте
                                                    A, Anew располагается на ускорителе
                  Это копирование
                                                 for( int j = 1; j < n-1; j++) {
                                                   for(int i = 1; i < m-1; i++) {
                 данных происходит
                                                      Anew[j][i] = 0.25 * (A[j][i+1] + A[j][i-1] +
                   во время каждой
                                                                            A[j-1][i] + A[j+1][i]);
                                                      error = max(error, abs(Anew[j][i] - A[j][i]);
                 итерации внешнего
                        цикла!*
                                                    A, Anew располагается на ускорителе
      A, Anew располагается на хосте
                                     Копирование
```

<sup>\*</sup> Во внешнем цикле присутствует 2 директивы kernels, так что в каждой итерации выполняется 4 операции копирования данных!



### Управление данными

### Директива data



#### Фортран !\$acc data [clause ...]

блок кода

!\$acc end data

#### C

```
#pragma acc data [clause ...]
{ блок кода }
```

#### Общие операторы

```
if( condition )
async( expression )
```

Управление перемещением данных. Директивы могут быть вложенными.

#### Операторы, специфичные для данных



Выделяет память на GPU и копирует данные с (list) copy хоста на GPU в начале блока кода и обратно на хост в конце. Выделяет память на GPU и копирует данные с copyin ( list ) хоста на GPU в начале блока кода. Выделяет память на GPU и копирует данные с copyout ( list ) GPU на хост. Выделяет память на GPU без копирования. create ( list ) present ( list ) Данные уже находятся на ускорителе как результат работы внешней (по отношению к данной) директивы.

M present\_or\_copy[in|out], present\_or\_create, deviceptr.

#### Размеры массивов



- Иногда компилятор не может определить размеры массива
  - Тогда необходимо явно их указать, используя операторы
- #pragma acc data copyin(a[0:size]), copyout(b[s/4:3\*s/4])
- Фортран
  !\$pragma acc data copyin(a(1:size)), copyout(b(s/4:3\*s/4))
- Операторы управления данными могут быть использованы с директивами data, kernels и parallel

### Директива update



```
Фортран
!$acc update [clause ...]
```

```
#pragma acc update [clause ...]
```

#### Операторы

Используется для обновления существующих данных после их изменения в соответствующей копии (например, для обновления копии данных на ускорителе после изменения данных на хосте)

Перемещает данные из GPU на хост и обратно. Копирование данных может быть условным и/или асинхронным.

### OpenACC, директива data



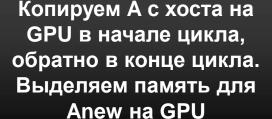
 Задача: Использовать OpenACC директивы data для минимизации копирования данных в примере с методом Якоби

- Вопрос: Какое ускорение мы можем получить с использованием директивам data и kernels?
  - По сравнению с 1 ядром СРU? А с 6 ядрами СРU?

### OpenACC, код на С

```
#pragma acc data copy(A), create(Anew)
while ( error > tol && iter < iter_max ) {</pre>
  error=0.0;
#pragma acc kernels
  for( int j = 1; j < n-1; j++) {
    for(int i = 1; i < m-1; i++) {
      Anew[j][i] = 0.25 * (A[j][i+1] + A[j][i-1] +
                            A[j-1][i] + A[j+1][i]);
      error = max(error, abs(Anew[j][i] - A[j][i]);
#pragma acc kernels
  for( int j = 1; j < n-1; j++) {
    for( int i = 1; i < m-1; i++ ) {</pre>
      A[j][i] = Anew[j][i];
  iter++;
```





### OpenACC, код на Фортране



```
!$acc data copy(A), create(Anew)
do while ( err > tol .and. iter < iter_max )</pre>
  err=0._fp_kind
!$acc kernels
  do j=2,m-1
    do i=2,n-1
      Anew(i,j) = .25_{\text{fp}} ind * (A(i+1, j ) + A(i-1, j ) + &
                                  A(i , j-1) + A(i , j+1)
      err = max(err, Anew(i,j) - A(i,j))
    end do
  end do
!$acc end kernels
  . . .
iter = iter +1
end do
!$acc end data
```

Копируем А с хоста на GPU в начале цикла, обратно в конце цикла. Выделяем память для Anew на GPU

### Производительность



CPU: Intel Xeon X5680 6 Cores @ 3.33GHz

GPU: NVIDIA Tesla M2070

Конфигурация	Время (с)	Ускорение
CPU 1 OpenMP thread	69.80	
CPU 2 OpenMP threads	44.76	1.56x
CPU 4 OpenMP threads	39.59	1.76x
CPU 6 OpenMP threads	39.71	1.76x
OpenACC GPU	13.65	2.9x

Ускорение по сравнению с 1 ядром CPU

Ускорение по сравнению с 6 ядрами CPU

#### Выявление параллелизма в коде



- [Вложенные] циклы лучше всего подходят для параллелизации
- Небходимо большое количество итераций цикла для покрытия накладных расходов по запуску ядра на GPU и/или копирования данных
- Итерации цикла должны быть независимыми друг от друга
  - Подсказки компилятору: ключевое слово restrict (C), оператор independent
- Компилятор должен так или иначе знать размеры массивов
  - Можно явно указать размеры с помощью директив
- По возможности лучше избегать арифметики с указателями
  - Используйте индексированные массивы
- Функции внутри параллельных блоков кода должны быть inlinable