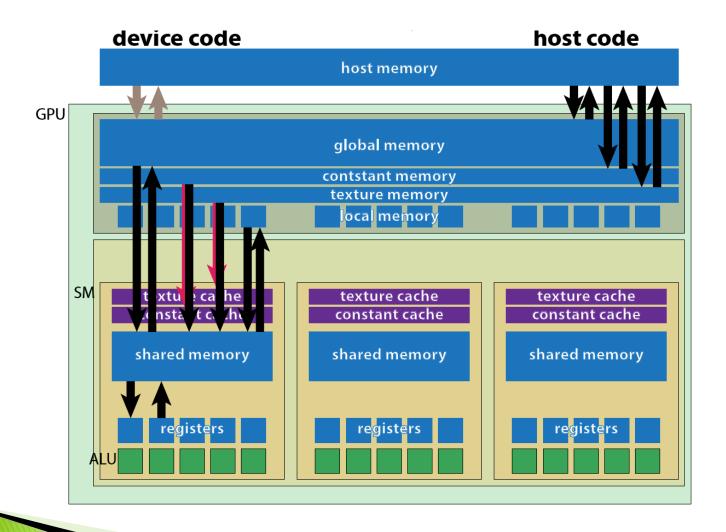
Иерархия памяти CUDA

Память GPU

- На GPU существует несколько видов памяти, отличающихся расположением и скоростью доступа
- Программист может вручную управлять размещением данных в той или иной памяти
- Эффективное использование памяти залог быстрого кода

Память GPU



Память GPU

Тип памяти	Доступ	Видимость	Скорость	Расположение
Registers	R/W	Thread	Высокая	SM
Local	R/W	Thread	Низкая	DRAM GPU
Shared	R/W	Block	Высокая	SM
Global	R/W	Grid	Низкая	DRAM GPU
Constant	R/O	Grid	Высокая	DRAM GPU
Texture	R/O	Grid	Высокая	DRAM GPU

Регистры

- Распределяются между нитями блока на этапе компиляции
- Доступ к регистрам других нитей запрещен
- Расположены в мультипроцессоре высокая скорость доступа
- Размер порядка нескольких КБ на нить
- В регистрах размещаются локальные переменные

Локальная память

- Размещена в DRAM GPU низкая скорость доступа
- В локальную память попадают
 - Объединения (unions)
 - Динамические массивы
 - Структуры и массивы большого размера
- Все переменные, если ядро использовало всю память регистров

- Память DRAM GPU
- Низкая скорость доступа
- Выделятся с хоста через функции CUDA API
- Может использоваться всеми потоками сетки
- Основная память для данных копируемых с хоста

```
//Выделить память на GPU, вызов с хоста cudaError_t cudaMalloc(void **devPtr, size_t size);
//Освободить память на GPU, вызов с хоста cudaError_t cudaFree(void *devPtr);
//Копирование данных, kind задает направление cudaError_t cudaMemcpy(void *dst, const void *src, size_t size, enum cudaMemcpyKind kind);
```

- Указатель от cudaMalloc имеет смысл только для адресного пространства GPU
- Направление копирования данных определяются параметром kind:
 - cudaMemcpyHostToHost: Host -> Host
 - cudaMemcpyHostToDevice: Host -> Device
 - cudaMemcpyDeviceToHost:
 Device -> Host
 - cudaMemcpyDeviceToDevice : Device -> Device

- Для хранения адресов памяти GPU используются обычные указатели
- Для таких указателей корректна адресная арифметика
- Адресные пространства CPU и GPU это разные адресные пространства*
- Память, выделенная на одном GPU некорректна по отношению к другому GPU

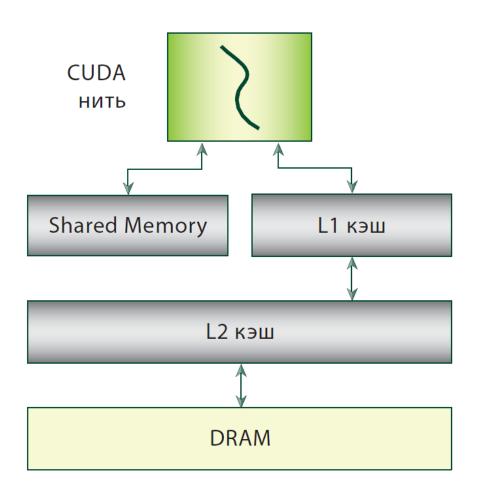
Кэширование

- Начиная с архитектуры Fermi кэшируется –
 L1 и L2 кэши
- Кеш L1 находится на каждом SM на одном кристалле с разделяемой памятью
- Кеш L2 общий для всех нитей
- Программист может задать конфигурацию L1/разделяемая память

Кэширование

```
//48 KБ кэш, 16 KБ L1 cudaFuncSetCacheConfig(kernel, cudaFuncCachePreferShared); //48 KБ L1, 16 КБ кэш cudaFuncSetCacheConfig(kernel, cudaFuncCachePreferL1); //Используется текущий контекст cudaFuncSetCacheConfig(kernel, cudaFuncCachePreferNone);
```

Кэширование



Coalescing

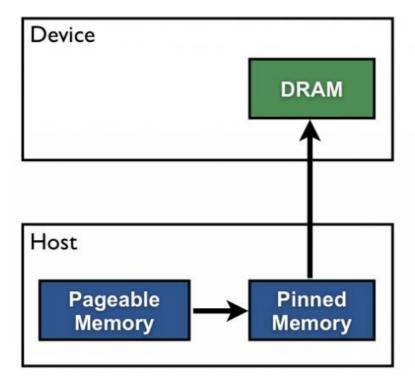
- Coalescing объединение запросов варпа к непрерывному блоку глобальной памяти
- С архитектуры Fermi все запросы варпа к глобальной памяти объединяются в один
- Если нити варпа обращаются к разным областям памяти, запросы не объединяются
- Решение использовать разделяемую память для создания временного буфера

- GPU не может получать данные непосредственно со страниц памяти хоста
- Драйвер CUDA
 - Выделяет специальную pinned-память на хосте
 - Копирует туда данные из основной памяти хоста
 - Забирает данные из pinned-памяти

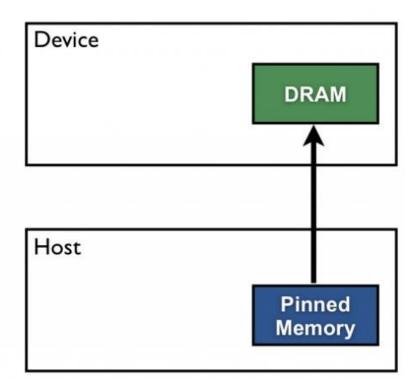
- Pinned-память фактически выполняет роль буфера между DRAM CPU и GPU
- Можно избежать ненужного копирования памяти сразу размещая данные в pinnedпамяти
- На устройствах с СС ≥ 2.0 данные размещенные на хосте в pinned-памяти доступны с GPU без явного перемещения

- Использование pinned-памяти дает максимальное быстродействие при копировании данных между хостом и GPU
- Выделение большого количества pinnedпамяти может замедлить работу ОС
- Pinned-память подходит для создания быстрого буфера небольшого размера между хостом и девайсом

Pageable Data Transfer



Pinned Data Transfer



Zero-copy

- Концепция взаимодействия хоста и GPU без лишнего копирования данных
- Этот прием использует pinned-память выделенную при помощи функции cudaHostAlloc с флагом cudaHostAllocMapped
- Позволяет использовать указатель на память хоста в ядрах GPU

Zero-copy

- Сравнение копирования данных с хоста на GPU и обратно в цикле
- Размер данных 1МБ
- Zero сору с использованием буфера в pinned-памяти

- Расположена в SM, выделяется на уровне блоков
- Каждый блок получает в распоряжение одинаковое количество разделяемой памяти
- Размер до 96 КБайт
- Высокая скорость доступа как у регистров
- Может использоваться всеми потоками блока

- Переменные в разделяемой памяти указываются со спецификатором ___shared___
- Массивы в разделяемой памяти могут иметь как статический, так и динамический размер
- В последнем случае размер такого массива в байтах передается в качестве третьего параметра вызова ядра

```
__shared__ float buf[1024]; //статический массив в разделяемой памяти

extern __shared__ float buf[]; //динамический массив в разделяемой памяти ....

kernel<<<num_threads, num_block, 1024*sizeof(float)>>>(...);
```

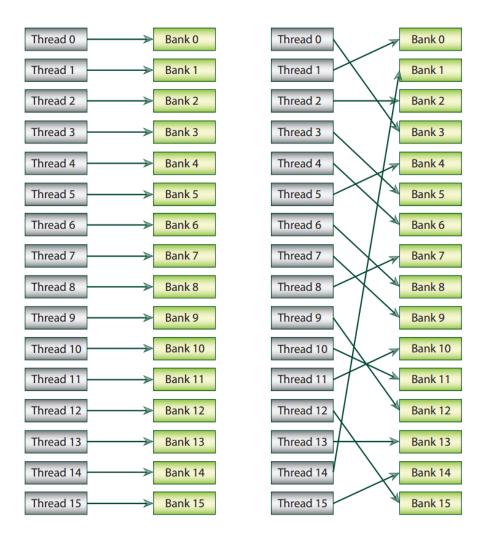
- Пример транспонирование матрицы
- Двумерная сетка нитей и блоков
- Разделяемая память двумерный буфер

- Разделяемая память разбита на 32 банка
- Каждый банк выполняет одно чтение или запись 32-битного слова
- Подряд идущие 32-битные слова попадают в подряд идущие банки
- В случае обращения всего варпа к подряд идущим словам, уменьшаются оверхэд чтения памяти

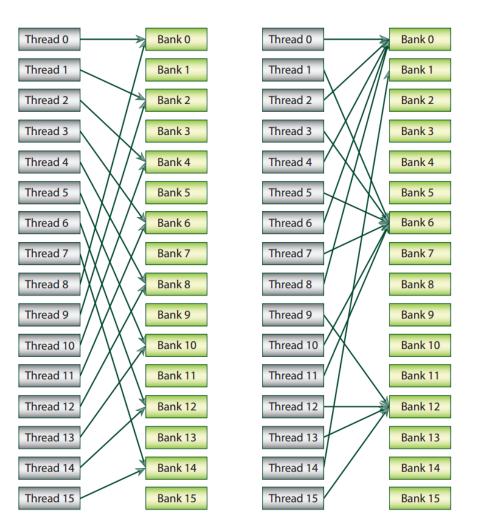
Банк 0	Банк 1	Банк 2	 Банк 30	Банк 31
слово 0	слово 1	слово 2	 слово 30	слово 31
слово 32	слово 33	слово 34	 слово 62	слово 63

- Обращения к одному банку могут быть выполнены только последовательно
- Конфликт банков одновременный запрос данных из одного банка несколькими нитями
- Порядок конфликта максимальное число обращений в один банк

- Конфликт второго порядка для одного банка – двукратное снижение скорости доступа к разделяемой памяти
- Особый случай обращение всех 32 нитей варпа к одному и тому же элементу одного банка, конфликта не возникает









```
// Нет конфликтов
__shared__ float buf [128];
float v = buf [baseIndex + threadIdx.x];

// Конфликт 4-го порядка
__shared__ char buf [128];
char v = buf [baseIndex + threadIdx.x];

// Конфликт 2-го порядка
__shared__ short buf [128];
short v = buf [baseIndex + threadIdx.x];
```

- При блочном транспонировании элементы вспомогательной матрицы расположенные в одном столбце будут храниться в одном банке памяти
- Оптимизация увеличить размер вспомогательной матрицы на 1

- Расположена в DRAM GPU
- Доступна всем нитям сетки только на чтение, запись в эту память производится с хоста
- Переменные в этой памяти объявляются со спецификатором ___constant__
- Объем константной памяти 64КБ на блок

- Все нити варпа должны обращаться к одному и тому же адресу в константой памяти
- Если нити варпа обращаются к разным адресам, их запросы становятся последовательными и обрабатываются по очереди

- Высокая скорость доступа
 - Один запрос в константную память транслируется на полуварп – 1/16 от всех полного числа запросов
 - Неизменность данных позволяет обеспечить агрессивное кэширование
 - Скорость доступа как у регистров

- Пример применение матрицы поворота на угол angle ко множеству точек плоскости
- Х и У координаты точек хранятся в отдельных плоских массивах для улучшения паттерна доступа в память
- Матрица поворота в константной памяти

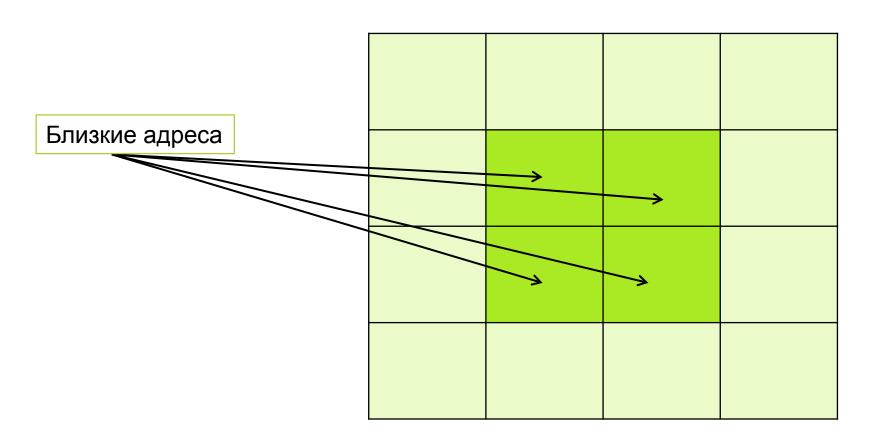
Текстурная память

- Расположена в DRAM GPU
- Обладает независимым кэшем высокая скорость доступа
- Доступна всем нитям сетки только на чтение, запись в эту память производится с хоста
- Объем равен свободному объему DRAM

Текстурная память

- Предназначены для графических операций, операции с данными как с текстурами
- Хорошо работают на данных с высокой пространственной локальностью – нити одного варпа обращаются к «близким» адресам
- Наиболее эффективны на 2D массивах данных

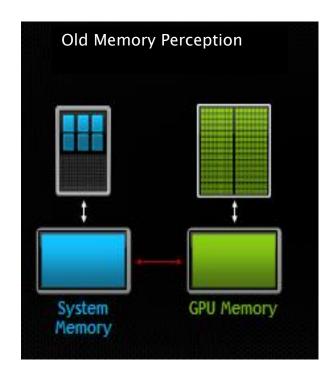
Текстурная память

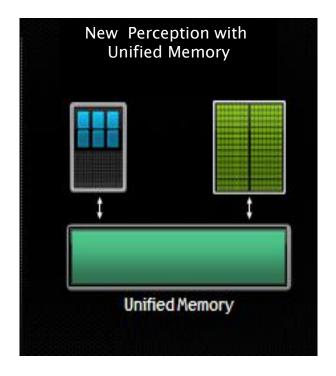


Unified Virtual Addressing

- Начиная с CUDA 4.0 существует Unified Virtual Addressing (UVA) общее виртуальное адресное пространство всех GPU и хоста
- Адреса больше не пересекаются между собой
- Доступ по указателям из GPU кода, вне зависимости от их фактического размещения
- Копирование данных между хостом и GPU с флагом cudaMemcpyDefault

- Начиная с CUDA 6.0 и архитектуры Kepler появилась Unified Memory
- Одинаковые указатели для CPU и GPU памяти
- CUDA автоматически перемещает данные между хостом и GPU
- Создание кода значительно упрощается нет нужды в ручном копировании данных

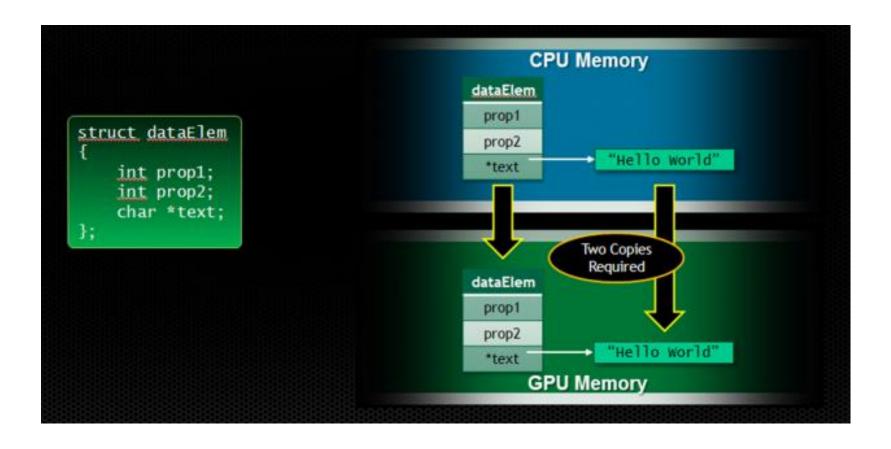




- Новый спецификатор памяти ___managed___
 - позволяет создавать глобальные переменные видимые и на хосте и на GPU
- Внимание: при каждом запуске ядра происходит копирование необходимых данных с хоста на девайс и обратно
- Следует иметь это в виду при запуске ядер в циклах

- Пример поворот вектора переписанный под UM
- Обратите внимание на увеличившееся время выполнения ядер – неявное копирование памяти

- С UM исчезла необходимость в глубоком копировании
- Глубокое копирование копирование как значения по указателю так и самого указателя
- Это дает возможность легко передавать на GPU такие структуры данных как связные списки



```
void launch(dataElem *elem)
                                                           struct dataElem {
{
                                                               int prop1;
    dataElem *d elem;
                                                                int prop2;
    char *d_name;
                                                               char *name;
    int namelen = strlen(elem->name) + 1;
    // Выделяем память под структуру и под поле name
    cudaMalloc(&d elem, sizeof(dataElem));
    cudaMalloc(&d name, namelen);
    // Отдельно копируем структуру, значение поля name и значение указателя
    cudaMemcpy(d elem, elem, sizeof(dataElem), cudaMemcpyHostToDevice);
    cudaMemcpy(d name, elem->name, namelen, cudaMemcpyHostToDevice);
    cudaMemcpy(&(d elem->name),&d name,sizeof(char*),cudaMemcpyHostToDevice);
    kernel<<< ... >>>(d elem);
```

```
class Managed{
                                      //ссылка по указателю
public:
                                      class String : public Managed{
  void *operator new(size_t len){
                                        int length;
    void *ptr;
                                        char *data;
    cudaMallocManaged(&ptr, len);
    cudaDeviceSynchronize();
                                      public:
                                      //конструктор копирования
    return ptr;
                                      String (const String &s){
  void operator delete(void *ptr){
                                        length = s.length;
    cudaDeviceSynchronize();
                                        cudaMallocManaged(&data, length);
    cudaFree(ptr);
                                        memcpy(data, s.data, length);
};
```

```
class dataElem : public Managed{
  public:
  int prop1;
  int prop2;
  String name;
};
```

Обязательное наследование от Managed

```
global void kernel by point(dataElem *data){ ... } //по указателю
 global void ker by ref(dataElem &data){ ... }//по ссылке
 _global__ void kernel_by_val(dataElem data){ ... }//по значению
int main(){
 dataElem *data = new dataElem;
  kernel by point<<<1,1>>>(data); //передача параметра по указателю
  kernel by ref<<<1,1>>>(*data); //передача параметра по ссылке
  kernel_by_val<<<1,1>>>(*data); //передача параметра по значению – копия!
```



ВЫСШАЯ ШКОЛА информационных технологий и информационных систем

Вопросы

ekhramch@kpfu.ru