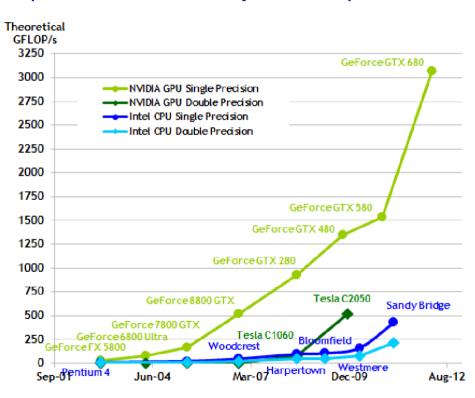
#### Лекция 1

#### Содержание лекции

- линейка графических процесоров NVIDIA;
- аппаратные особенности графических процессоров;
- архитектура CUDA основные свойства и принципы;
- программная модель: хост, устройства, ядра, иерархия нитей (threads);
- установка CUDA Toolkit

# Рост производительности GPU (август 2012)

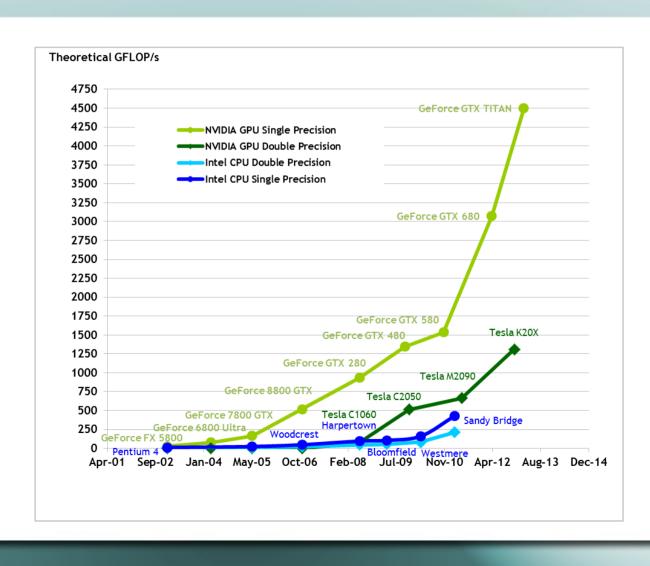
#### http://www.nvidia.ru/object/cuda-parallel-computing-ru.html



Intel(R) Core(TM) i5-2500K CPU @ 3.30GH - 100Gflop/s
GeForce GTX 560 Ti - 1260 Gflop/s

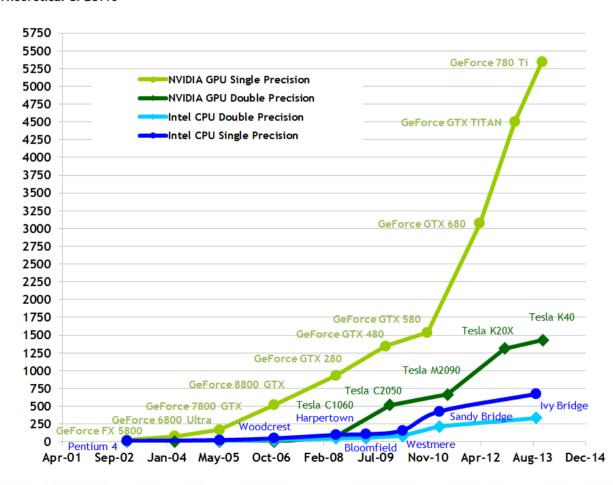
Производительность CPU и GPU.

# Рост производительности GPU (август 2013)

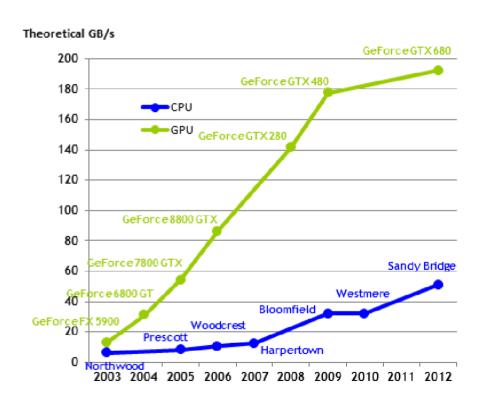


# Рост производительности GPU (декабрь 2014)





# Рост пропускной способности GPU



PCI Express 1.0	4Gb
PCI Express 2.0	16Gb
PCI Express 3.0	25.6Gb

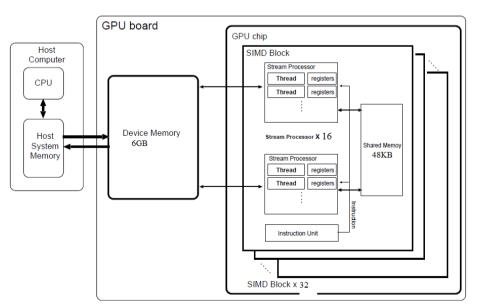
Пропускная способность CPU и GPU.

Пропускная способность внешнего интерфейса.

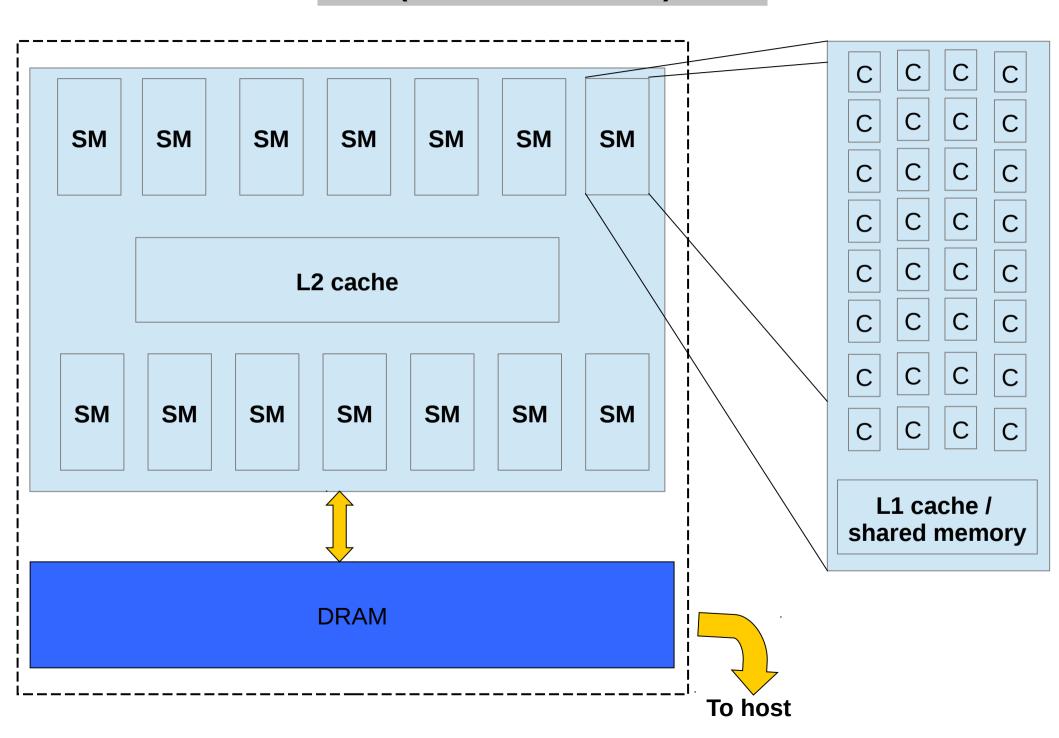
### Физическое представление GPU

В общих чертах графический процессор состоит из набора SIMD (Single Instruction –Multiple Data) блоков или multiprocessors, каждый из которых включает в себя определенное количество stream processors (обычно 8-16), несколько ALU (Arithmetic Logical Unit) и единственный instruction unit. Микросхема SIMD блока также содержит небольшую быструю память, выполняющую роль кэша – shared memory, и небольшую память для чтения – кэши константной и текстурной памяти. Каждый из stream processors имеет набор регистров, куда загружаются данные, обрабатываемые одной инструкцией одновременно.

На плате GPU располагается микросхема памяти большого объема. GPU соединяется с узлом вычислительной системы посредством интерфейса PCI Express.



# **GPU (Fermi architecture)**



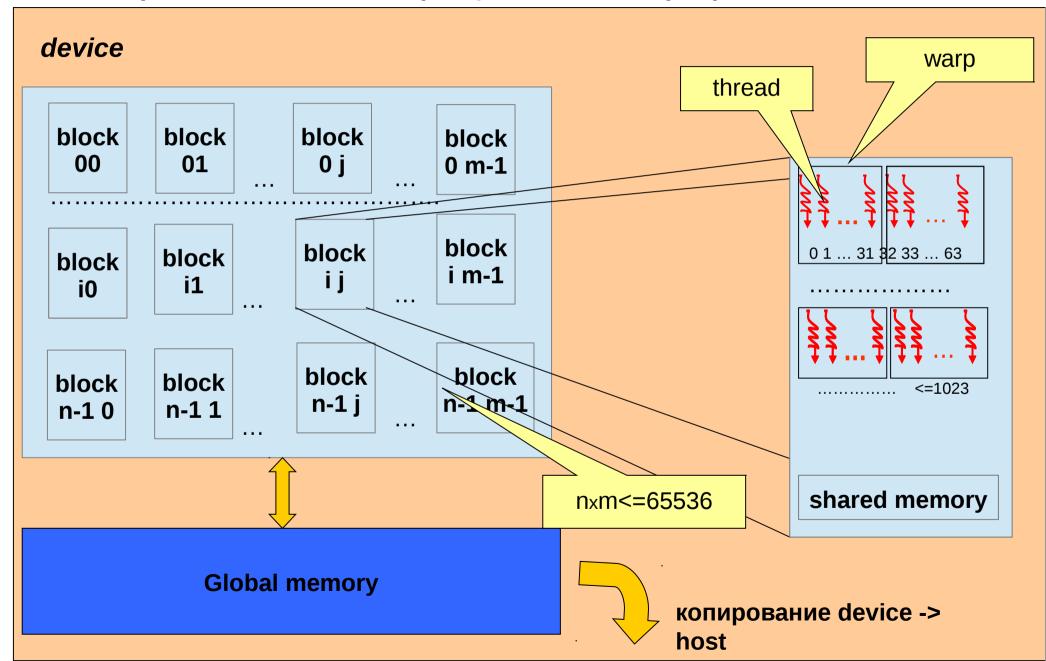
## Логическое представление GPU

Активное использование графических процессоров (GPU) для прикладных расчетов научно-технического назначения во многом связано с предоставлением компанией NVIDIA технологии *CUDA* (*Cuda Unified Device Architecture*) (позже конкурентом CUDA выступила технология *OpenCL*, представляющая универсальный подход для программирования специализированных вычислительных устройств, и поддерживаемая компаниями *AMD*, *Intel* и *Nvidia*). Технология CUDA предоставляет понятную для прикладного программиста абстракцию графического процессора (GPU) и простой интерфейс прикладного программирования (*API* – *Application Programming Interface*).

По терминологии *CUDA* вычислительный узел с *CPU* и main memory называется *host*, *GPU* называется *device*. Программа, выполняемая на host'е содержит код – ядро (*kernel*), который загружается на device в виде многочисленных копий. Все копии загруженного кода – нити (*threads*), объединяются в блоки (*blocks*) по 512-1024 нити в каждом. Все блоки объединяются в сеть (*grid*) с максимальным количеством блоков 65536. Все нити имеют совместный доступ на запись/чтение к памяти большого объема - global memory, на чтение к кэшируемым *constant memory* и *texture memory*. Нити одного блока имеют доступ к быстрой памяти небольшого объема – *shared memory*.

# **CUDA (Compute Unified Device Architecture)**

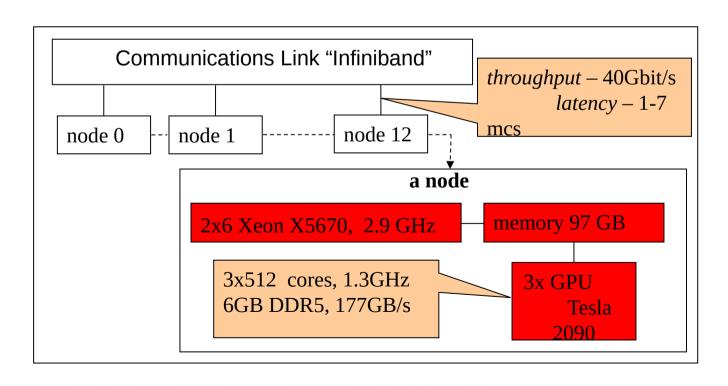
- cuda предоставляет абстракцию GPU для программистов



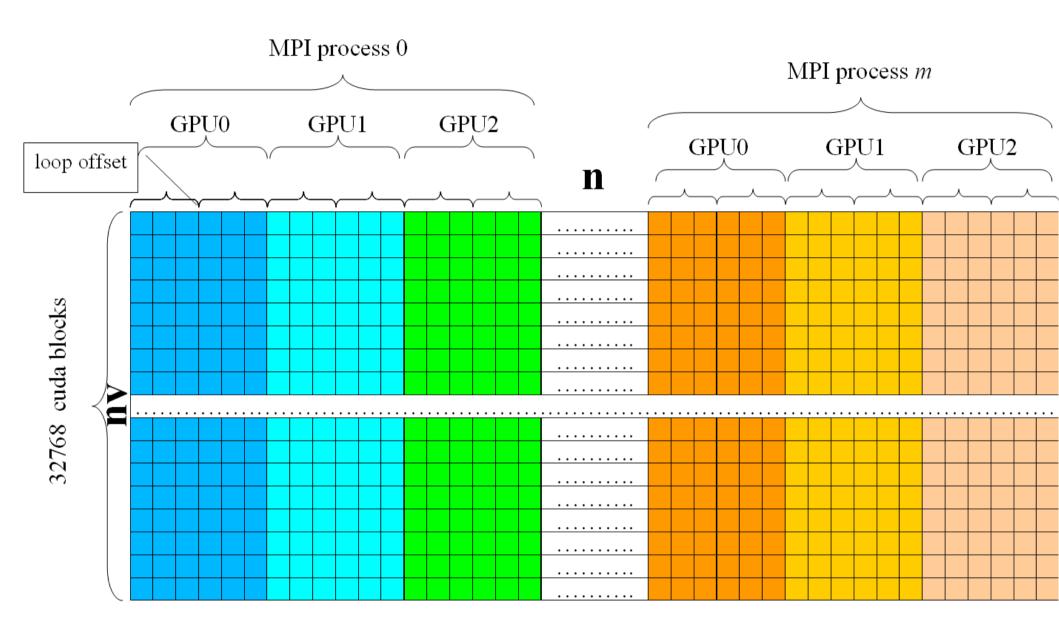
## Гибридный кластер НГУ (http://nusc.ru)

Кластер состоит из 12 узлов HP SL390s G7, каждый из которых содержит два 6-ядерных CPU Xeon X5670 и три графические карты NVIDIA Tesla M2090.

Каждый GPU имеет **512 ядер** (cores) с частотой 1.3GHz и память размером **6GB** с пропускной способностью (bandwidth) 177 GB/s.

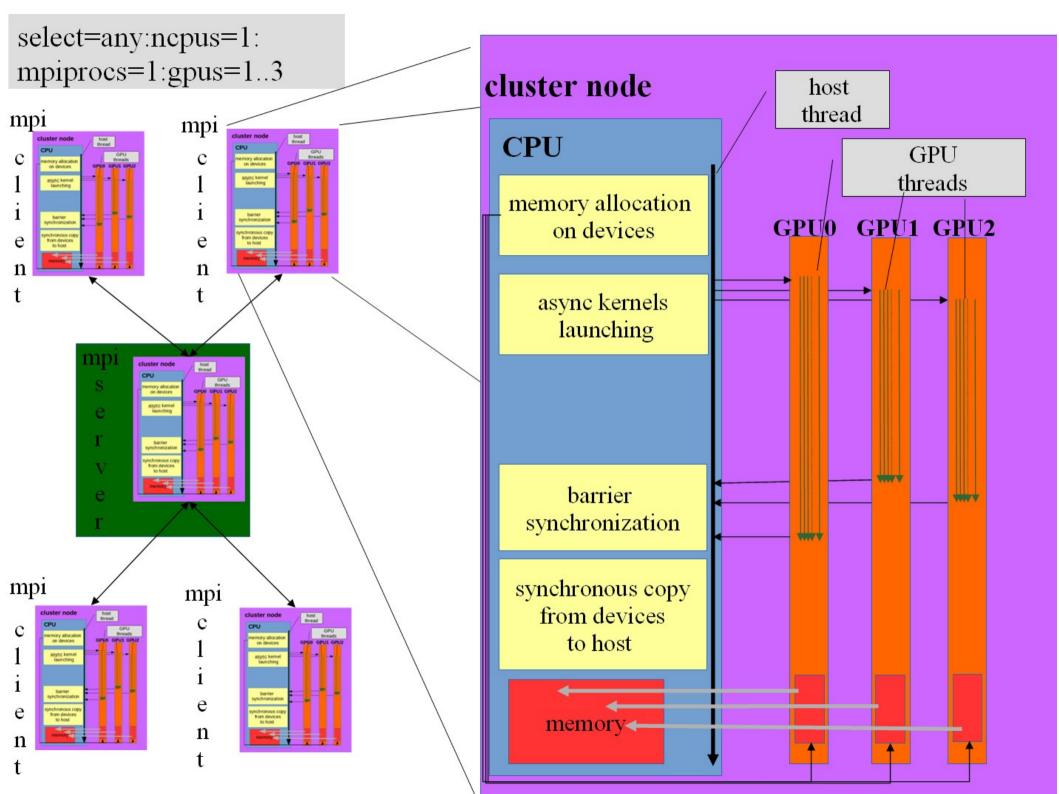


# decomposition



Typical value of *loop offset* – from 32 to 512, correspond to number of cuda threads in a cuda block.





# (one gpu) x (six loops)

NG=1 gCalculateParams Elapsed time: 1.55024

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.213664

gTransposeDf Elapsed time: 5.2569

gStossCalc Elapsed time: **246532** gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.51043

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.217504

gTransposeDf Elapsed time: 5.25312

gStossCalc Elapsed time: **246536** gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.53414

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.217088

gTransposeDf Elapsed time: 5.25322

gStossCalc Elapsed time: **246535** gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.51981

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.216192

gTransposeDf Elapsed time: 5.25834

gStossCalc Elapsed time: **246533** gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.46163

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.216544

gTransposeDf Elapsed time: 5.25523

gStossCalc Elapsed time: **246538** gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.49238

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.215904

gTransposeDf Elapsed time: 5.24982

gStossCalc Elapsed time: **246536** gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.52288

real 24m47.123s user 24m45.149s sys 0m0.944s 25,165,824 grid nodes in phase space

every loop handles

4,194,304 grid nodes
in phase space

# (two gpu) x (three loops)

NG=2 gCalculateParams Elapsed time: 1.53939 NG=2 gCalculateParams Elapsed time: 1.49997

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.211264 gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.19552

gTransposeDf Elapsed time: 5.2217 gTransposeDf Elapsed time: 5.23258

gStossCalc Elapsed time: **248925** gStossCalc Elapsed time: **248926** 

gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.48387 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.48378

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.200736 gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.209472

gTransposeDf Elapsed time: 5.2145 gTransposeDf Elapsed time: 5.22477

gStossCalc Elapsed time: **248722** gStossCalc Elapsed time: **248723** 

gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.51037 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.51152

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.199392 gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.208352

gTransposeDf Elapsed time: 5.21789 gTransposeDf Elapsed time: 5.22787

gStossCalc Elapsed time: **248926** gStossCalc Elapsed time: **248926** 

gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.51379 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.51504

real 12m35.874s user 12m33.123s 25,165,824 grid nodes in phase

chace

every loop handles

4,194,304 grid nodes
in phase space

two-times speedup vs. 1 GPU

# (three gpu) x (two loops)

NG=3 gCalculateParams Elapsed time: 1.47718
NG=3 gCalculateParams Elapsed time: 1.53101
NG=3 gCalculateParams Elapsed time: 1.53101
Elapsed time: 1.5304
Elapsed time: 0.140192
Elapsed time: 0.155264
gClearStoss gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.124384

gTransposeDf Elapsed time: 4.94176 gTransposeDf Elapsed time: 5.1377 gTransposeDf Elapsed time: 5.14787

gStossCalc Elapsed time: **164576** gStossCalc Elapsed time: **164589** gStossCalc Elapsed time: **164590** 

gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.12509 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.43171 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.44042

gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.128416 gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.13792 gClearStoss gClearStoss Elapsed time: 0.147904

gTransposeDf Elapsed time: 4.93661 gTransposeDf Elapsed time: 5.13046 gTransposeDf Elapsed time: 5.13981

gStossCalc Elapsed time: **164575** gStossCalc Elapsed time: **164590** gStossCalc Elapsed time: **164591** 

gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.11542 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.44173 gTransposeDfInverse Elapsed time: 7.4505

real 5m38.815s user 5m36.017s

25,165,824 grid nodes in phase

every loop handles **4,194,304** grid nodes
in phase space

chaca

superlinear speedup:

aprox 5-times (not 3!) speedup

vs. 1 GPU

# the former estimation of speedup

Parallel computations with one spatial cell ensure a **12-fold speedup as compared with sequential computations on a processor with a frequency of 2.66 GHz.** The results of relaxation computations with different numbers of spatial cells (threads in a block) performed on the GPGPU Tesla M2090 are summarized in

the table:

Number of threads	Execution time (ms)	Speedup	
1	676	1	
2	523	2.59	
4	462	5.85	
8	416	13	
16	349	30.99	saturation
32	523	41.36	
64	1045	41.4	

SPEEDUP: 12\*41\*5=2460 (3 GPU on one node)

## Compute capabilities (вычислительные возможности)

Compute capabilities (вычислительные возможности) представляют спецификацию GPU. Особенности "вычислительных возможностей" включают допустимость операций с плавающей точкой, допустимость атомарных операций, возможность синхронизации нитей, кэшируемость глобальной памяти и т.д. Описание различных версий Compute capabilities можно найти, например, в CUDA C Programming Guid – руководстве по CUDA C компании NVIDIA.

Архитектура GPU	Compute capabilities	Версия CUDA
Tesla	1.*	CUDA 2.*-3.*
Fermi	2.*	CUDA 4.*-5.*
Kepler	3.*	CUDA 5.*
Maxwell	5.*	CUDA 6.*-7.*
Pascal	6.*	CUDA 8
Volta	7.*	

## Характеристики GPU на серверах 'home' и 'dew'

```
Device 0: "GeForce GTX 560 Ti"
 CUDA Driver Version / Runtime Version
                                             5.0 / 5.0
 CUDA Capability Major/Minor version number: 2.1
 Total amount of global memory:
                                       2048 MBytes (2147024896 bytes)
 (8) Multiprocessors x (48) CUDA Cores/MP: 384 CUDA Cores
 GPU Clock rate:
                                   1645 MHz (1.64 GHz)
 Memory Clock rate:
                                     2004 Mhz
 Memory Bus Width:
                                     256-bit
 L2 Cache Size:
                                   524288 bytes
 Max Texture Dimension Size (x,v,z)
                                        1D=(65536), 2D=(65536,65535),
3D=(2048,2048,2048)
 Max Layered Texture Size (dim) x layers
                                          1D=(16384) x 2048, 2D=(16384,16384) x 2048
 Total amount of constant memory:
                                         65536 bytes
 Total amount of shared memory per block:
                                           49152 bytes
 Total number of registers available per block: 32768
 Warp size:
 Maximum number of threads per multiprocessor: 1536
 Maximum number of threads per block:
                                           1024
 Maximum sizes of each dimension of a block: 1024 x 1024 x 64
 Maximum sizes of each dimension of a grid: 65535 x 65535 x 65535
 Maximum memory pitch:
                                      2147483647 bytes
Texture alignment:
                                   512 bytes
 Concurrent copy and kernel execution:
                                          Yes with 1 copy engine(s)
 Run time limit on kernels:
                                      Yes
 Integrated GPU sharing Host Memory:
                                           No
 Support host page-locked memory mapping:
                                             Yes
 Alignment requirement for Surfaces:
                                         Yes
 Device has ECC support:
                                      Disabled
 Device supports Unified Addressing (UVA): Yes
 Device PCI Bus ID / PCI location ID:
                                        1/0
 Compute Mode:
  < Default (multiple host threads can use ::cudaSetDevice() with device simultaneously) >
```

Detected 1 CUDA Capable device(s)

```
Detected 1 CUDA Capable device(s)
Device 0: "GeForce GTX 650"
 CUDA Driver Version / Runtime Version
                                             5.5 / 5.5
 CUDA Capability Major/Minor version number: 3.0
 Total amount of global memory:
                                       2048 MBytes (2147155968 bytes)
 (2) Multiprocessors x (192) CUDA Cores/MP: 384 CUDA Cores
 GPU Clock rate:
                                   1110 MHz (1.11 GHz)
 Memory Clock rate:
                                    2500 Mhz
 Memory Bus Width:
                                     128-bit
 L2 Cache Size:
                                   262144 bytes
 Max Texture Dimension Size (x,y,z)
                                        1D=(65536), 2D=(65536,65536),
3D=(4096,4096,4096)
 Max Layered Texture Size (dim) x layers
                                         1D=(16384) x 2048, 2D=(16384,16384) x
2048
 Total amount of constant memory:
                                         65536 bytes
 Total amount of shared memory per block:
                                           49152 bytes
 Total number of registers available per block: 65536
 Warp size:
 Maximum number of threads per multiprocessor: 2048
 Maximum number of threads per block:
                                           1024
 Maximum sizes of each dimension of a block: 1024 x 1024 x 64
 Maximum sizes of each dimension of a grid: 65535 x 65535 x 65535
 Maximum memory pitch:
                                      2147483647 bytes
 Texture alignment:
                                  512 bytes
 Concurrent copy and kernel execution:
                                         Yes with 1 copy engine(s)
 Run time limit on kernels:
                                      Yes
 Integrated GPU sharing Host Memory:
                                          No
 Support host page-locked memory mapping:
                                             Yes
 Alignment requirement for Surfaces:
                                         Yes
 Device has ECC support:
                                      Disabled
 Device supports Unified Addressing (UVA): Yes
 Device PCI Bus ID / PCI location ID:
 Compute Mode:
```

< Default (multiple host threads can use ::cudaSetDevice() with device simultaneously) >

## Характеристики GPU на гибридном кластере 'nusc.ru'

Found 3 CUDA Capable device(s) Device 0: "Tesla M2090" **CUDA Driver Version / Runtime Version** 4.2 / 4.1 CUDA Capability Major/Minor version number: 2.0 Total amount of global memory: 5375 MBytes (5636554752 bytes) (16) Multiprocessors x (32) CUDA Cores/MP: 512 CUDA Cores GPU Clock Speed: 1.30 GHz Memory Clock rate: 1848.00 Mhz Memory Bus Width: 384-bit L2 Cache Size: 786432 bytes Max Texture Dimension Size (x,y,z) 1D=(65536), 2D=(65536,65535), 3D=(2048,2048,2048) Max Lavered Texture Size (dim) x lavers 1D=(16384) x 2048. 2D=(16384,16384) x 2048 Total amount of constant memory: 65536 bytes Total amount of shared memory per block: 49152 bytes Total number of registers available per block: 32768 Warp size: Maximum number of threads per block: 1024 Maximum sizes of each dimension of a block: 1024 x 1024 x 64 Maximum sizes of each dimension of a grid: 65535 x 65535 x 65535 Maximum memory pitch: 2147483647 bytes Texture alignment: 512 bytes Concurrent copy and execution: Yes with 2 copy engine(s) Run time limit on kernels: Nο Integrated GPU sharing Host Memory: No Support host page-locked memory mapping: Yes Concurrent kernel execution: Alignment requirement for Surfaces: Yes Device has ECC support enabled: Yes Device is using TCC driver mode: No Device supports Unified Addressing (UVA): Yes Device PCI Bus ID / PCI location ID: 6/0 Compute Mode: < Exclusive Process (many threads in one process is able to use ::cudaSetDevice() with this device) >

Device 1: "Tesla M2090" CUDA Driver Version / Runtime Version 4.2 / 4.1 CUDA Capability Major/Minor version number: 2.0 Total amount of global memory: 5375 MBytes (5636554752 bytes) (16) Multiprocessors x (32) CUDA Cores/MP: 512 **CUDA Cores** GPU Clock Speed: 1.30 GHz Memory Clock rate: 1848.00 Mhz Memory Bus Width: 384-bit L2 Cache Size: 786432 bytes Max Texture Dimension Size (x,y,z) 1D=(65536), 2D=(65536,65535), 3D=(2048,2048,2048) Max Layered Texture Size (dim) x layers 1D=(16384) x 2048, 2D=(16384,16384) x 2048 Total amount of constant memory: 65536 bytes Total amount of shared memory per block: 49152 bytes Total number of registers available per block: 32768 Warp size: Maximum number of threads per block: 1024 Maximum sizes of each dimension of a block: 1024 x 1024 x 64 Maximum sizes of each dimension of a grid: 65535 x 65535 x 65535

Device 2: "Tesla M2090" CUDA Driver Version / Runtime Version 4.2 / 4.1 CUDA Capability Major/Minor version number: 2.0 Total amount of global memory: 5375 MBvtes (5636554752 bvtes) (16) Multiprocessors x (32) CUDA Cores/MP: 512 CUDA Cores GPU Clock Speed: 1.30 GHz Memory Clock rate: 1848.00 Mhz Memory Bus Width: 384-bit L2 Cache Size: 786432 bytes Max Texture Dimension Size (x,v,z) 1D=(65536), 2D=(65536,65535), 3D=(2048,2048,2048) Max Lavered Texture Size (dim) x lavers 1D=(16384) x 2048, 2D=(16384,16384) x 2048 Total amount of constant memory: 65536 bytes Total amount of shared memory per block: 49152 Total number of registers available per block: 32768 Warp size: Maximum number of threads per block: 1024 Maximum sizes of each dimension of a block: 1024 x 1024 x 64 Maximum sizes of each dimension of a grid: 65535 x 65535

### Установка CUDA Toolkit (docs.nvidia.com/cuda/)

#### LINUX: docs.nvidia.com/cuda/cuda-installation-guide-linux/index.html

#### rpm-naкem





После установки драйвера: sudo nvidia-xconfig

#### run-файл



Download Target Installer for Linux OpenSUSE 13.2 x86_64
cuda_7.5.18_linux.run (md5sum: 4b3bcecf0dfc35928a0898793cf3e4c6)
Download (1.1 GB)
Installation Instructions:
1. Run `sudo sh cuda_7.5.18_linux.run`
2. Follow the command-line prompts
The GPU Deployment Kit is available as a separate download here.
For further information, see the Installation Guide for Linux and the CUDA Quick Start Guide.

- 1. Выгрузить X-server (sudo init 3)
- 2. Блокировать загрузку драйвера *nouveau*

### Установка CUDA Toolkit (docs.nvidia.com/cuda/)

#### Проверка установки:

- Перегрузка
- Запись в ~/.bashrc:
  - \$ export PATH=/usr/local/cuda-7.5/bin:\$PATH
  - \$ export LD\_LIBRARY\_PATH=/usr/local/cuda-7.5/lib64:\$LD\_LIBRARY\_PATH
- Копирование файлов в папку пользователя: \$ cuda-install-samples-7.5.sh <dir>
- Компиляция, компоновка и запуск примера (*make*, затем ./<file\_executable>)

## Программный интерфейс CUDA

CUDA C - расширение языка C , и набор функций и структур CUDA API предоставляют простой инструмент для программирования на GPU.

#### Некоторые конструкции программного интерфейса CUDA.

#### Функция-ядро (kernel)

Код, выполняемый на устройстве (ядро), определяется в виде функции типа *void* со спецификатором \_\_global\_\_:

```
__global__ void gFunc(<params>){...}
```

#### Конфигурация нитей

При вызове ядра программист определяет количество нитей в блоке и количество блоков в grid. При этом допустима линейная, двумерная или трехмерная индексация нитей:

```
gFunc<<<dim3(bl_xdim, bl_ydim, bl_zdim),
dim3(th_xdim, th_ydim, th_zdim)>>>(<params>);
```

## Программный интерфейс CUDA (самый простой пример)

```
#include <cuda.h>
#include <stdio.h>
 global void gTest(float* a){
 a[threadIdx.x+blockDim.x*blockIdx.x]=(float)(threadIdx.x+blockDim.x*blockIdx.x);
int main(){
float *da, *ha;
 int num_of_blocks=10, threads per block=32;
                                                       CUDA C - расширение языка С, и набор функций и
 int N=num of blocks*threads per block;
                                                       структур CUDA API предоставляют простой
 ha=(float*)calloc(N, sizeof(float));
                                                       инструмент для программирования на GPU.
 cudaMalloc((void**)&da, N*sizeof(float));
 gTest<<<dim3(num_of_blocks), dim3(threads_per_block)>>>(da);
 //cudaThreadSynchronize():
 CudaDeviceSynchronize();
 cudaMemcpy(ha,da,N*sizeof(float), cudaMemcpyDeviceToHost);
 for(int i=0;i<N;i++)
      printf("%g\n", ha[i]);
 free(ha);
 cudaFree(da);
 return 0;
```

#### Комментарии: использование глобальной памяти

```
cudaMalloc (void ** devPtr, size t size)
cudaError t
cudaError t cudaFree (void * devPtr)
cudaError t cudaMemcpy (void * dst, const void * src, size t count, enum cudaMemcpyKind kind)
enum cudaError
                                                     enum cudaMemcpyKind
  cudaSuccess = 0.
                                                      cudaMemcpyHostToHost = 0,
  cudaErrorMissingConfiguration,
                                                      cudaMemcpvHostToDevice.
  cudaErrorMemoryAllocation,
                                                      cudaMemcpyDeviceToHost,
  cudaErrorInitializationError.
                                                      cudaMemcpyDeviceToDevice
  cudaErrorLaunchFailure,
};
typedef enum cudaError cudaError t;
```

Глобальная память **выделяется только на хосте**, к глобальной памяти возможен **доступ только на устройстве.** 

Документация CUDA: http://docs.nvidia.com/cuda/index.html

#### Комментарии: встроенные типы и переменные

- uint3 threadIdx индекс нити в блоке
- dim3 blockDim размер блока
- uint3 blockldx индекс блока в гриде
- dim3 **gridDim** размер грида
- int warpSize количество нитей в варпе (warp)

### Комментарии: синхронизация всех нитей

Запуск ядра на устройстве (вызов функции с модификатором \_\_global\_\_) происходит в асинхронном режиме.

Для синхронизации нитей служат следующие вызовы:

**IlcudaThreadSynchronize()**; //устаревшая функция (depricated) **cudaDeviceSynchronize()**;

## Обработка ошибок (код с обработчиком ошибок)

```
#include <cuda.h>
#include <stdio.h>
#define CUDA CHECK RETURN(value) {
      cudaError t m cudaStat = value;
      if (_m_cudaStat != cudaSuccess) {
            fprintf(stderr, "Error %s at line %d in file %s\n",
                        cudaGetErrorString( m cudaStat), LINE , FILE );
            exit(1);
     }  // Макрос для обработки ошибок
 global void gTest(float* a){
 a[threadIdx.x+blockDim.x*blockIdx.x]=(float)(threadIdx.x+blockDim.x*blockIdx.x);
int main(){
float *da, *ha;
 int num_of_blocks=10, threads_per_block=32;
 int N=num_of_blocks*threads_per_block;
 ha=(float*)calloc(N, sizeof(float));
 CUDA CHECK RETURN(cudaMalloc((void**)&da, N*sizeof(float)));
```

## Обработка ошибок (код с обработчиком ошибок, продолжение)

# Обработка ошибок (комментарии)

char \* cudaGetErrorString ( cudaError\_t code ); - возвращает строку в таблице кодов ошибок.

cudaError\_t cudaGetLastError (); -возвращает код ошибки при асинхронном вызове.

### Контроль производительности (код с контрольными точками)

```
#include <cuda.h>
#include <stdio.h>
#define CUDA CHECK RETURN(value) {
      cudaError t m cudaStat = value;
      if (_m_cudaStat != cudaSuccess) {
            fprintf(stderr, "Error %s at line %d in file %s\n",
                        cudaGetErrorString( m cudaStat), LINE , FILE );
            exit(1);
     }}
 global void gTest(float* a){
 a[threadIdx.x+blockDim.x*blockIdx.x]=(float)(threadIdx.x+blockDim.x*blockIdx.x);
int main(){
float *da, *ha;
 int num_of_blocks=10, threads_per_block=32;
 int N=num_of_blocks*threads_per_block;
 ha=(float*)calloc(N, sizeof(float));
 CUDA CHECK RETURN(cudaMalloc((void**)&da, N*sizeof(float)));
```

# Контроль производительности (код с контрольными точками, продолжение)

```
cudaEvent_t start,stop; // встроенный тип данных – структура, для фиксации контрольных точек
float elapsedTime;
cudaEventCreate(&start); // инициализация
cudaEventCreate(&stop); // событий
cudaEventRecord(start,0); // привязка события
gTest<<<dim3(num_of_blocks), dim3(threads_per_block)>>>(da);
// cudaThreadSynchronize();
//CUDA CHECK RETURN(cudaDeviceSynchronize()):
//CUDA CHECK RETURN(cudaGetLastError()):
cudaEventRecord(stop,0); // привязка события
cudaEventSynchronize(stop); // синхронизация по событию
cudaEventElapsedTime(&elapsedTime,start,stop); // вычисление затраченного времени
fprintf(stderr,"gTest took %g\n", elapsedTime);
cudaEventDestroy(start); // освобождение
cudaEventDestroy(stop); // памяти
```

# Контроль производительности (код с контрольными точками, окончание)

```
CUDA_CHECK_RETURN(cudaMemcpy(ha,da,N*sizeof(float), cudaMemcpyDeviceToHost));

for(int i=0;i<N;i++)
    printf("%g\n", ha[i]);

free(ha);
cudaFree(da);
return 0;
}
```

```
ewgenij@linux-715l:~/EDUCATION/workshop/Practicals/Practical1> ./3>tmp
gTest took 0.030656
ewgenij@linux-715l:~/EDUCATION/workshop/Practicals/Practical1> time(./3>tmp)
gTest took 0.030848

real 0m0.086s
user 0m0.006s
sys 0m0.058s
```

#### Компиляторы

#### Сравнение компиляторов nvcc и pgi:

```
ewgenij@linux-715l:~/EDUCATION/workshop/Practicals/Practical1> pqcpp 3.cu -o 3p
ewgenii@linux-715l:~/EDUCATION/workshop/Practicals/Practical1> nvcc 3.cu -o 3n
ewgenij@linux-715l:~/EDUCATION/workshop/Practicals/Practical1> time(./3p>tmp)
aTest took 24.0531
     0m0.025s
real
user 0m0.025s
     0m0.001s
SVS
ewgenij@linux-715l:~/EDUCATION/workshop/Practicals/Practical1> time(./3n>tmp)
gTest took 0.004992
     0m0.113s
real
user 0m0.011s
     0m0.058s
SVS
```

#### Пример строки компиляции nvcc (компиляция и компоновка dll):

```
librelaxation.so: relaxation.cpp kerns_st.cu
nvcc -arch=compute_20 -Xcompiler -fPIC -shared relaxation.cpp kerns_st.cu -l../include
-l/home/ewgenij/common/inc -L/home/ewgenij/common/lib -lcutil_x86_64 -o ../../lib/librelaxation.so
```

#### Упражнения

- Сравнить время выполнения последовательного и параллельного кода инициализации и сложения двух векторов большой размерности на выбранном CPU и GPU, установленными на серверах home, dew и кластере clu.nusc.ru.
- То же самое для задачи транспонирования матрицы.