



NVIDIA CUDA И OPENACC ЛЕКЦИЯ 4

Перепёлкин Евгений

СОДЕРЖАНИЕ

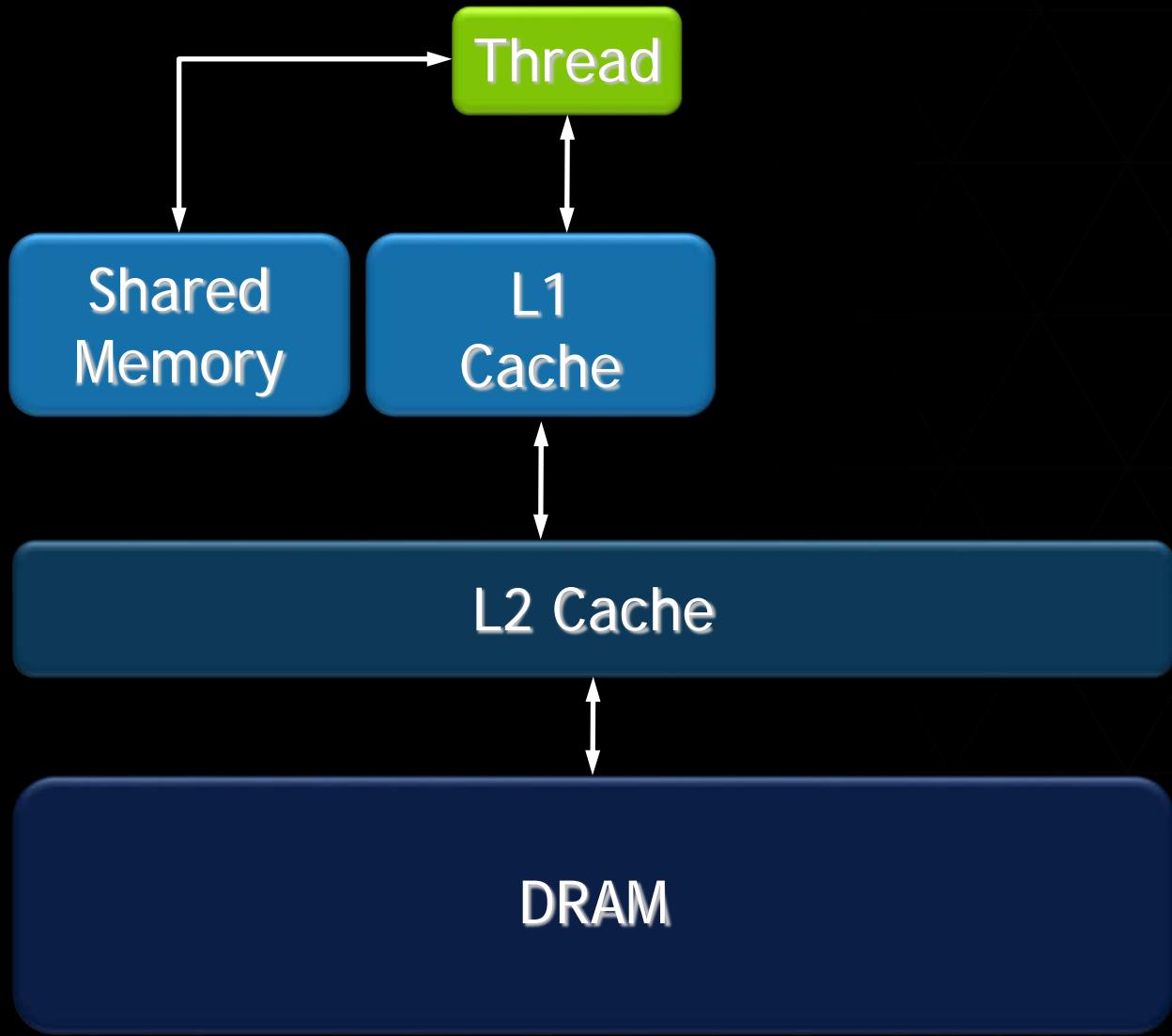
Лекция 4

- ▶ Объединение запросов в CUDA
- ▶ Пример решения СЛАУ
- ▶ Пример решения СНАУ
- ▶ Массивы с выравниванием

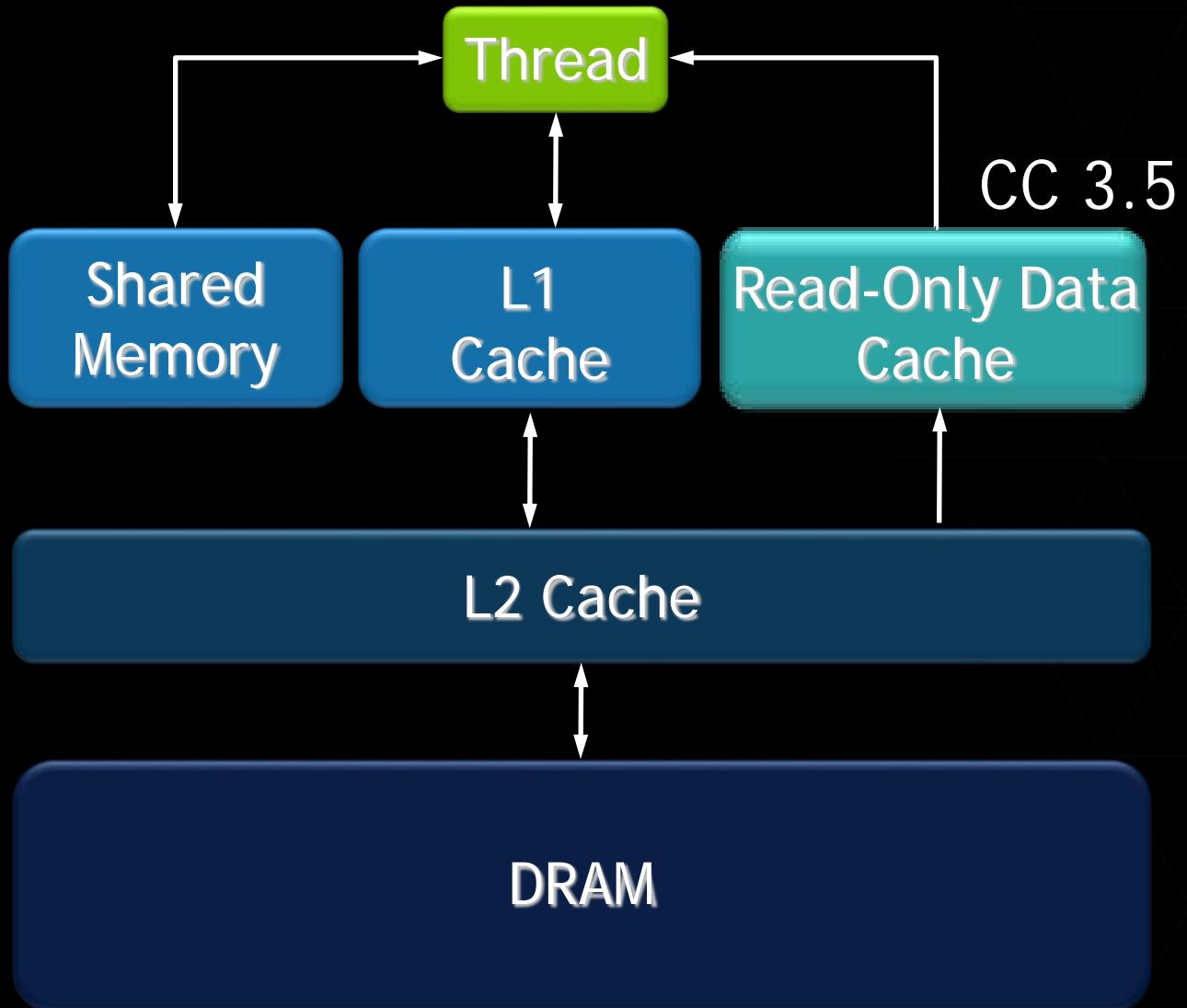
Объединение запросов в CUDA

Типы памяти в CUDA

| Тип памяти | Доступ | Уровень выделения | Скорость работы |
|---------------------------|--------|-------------------|--------------------|
| Register (регистровая) | RW | Per-thread | Высокая (on-chip) |
| Local (локальная) | RW | Per-thread | Низкая (DRAM) |
| Global (глобальная) | RW | Per-grid | Низкая (DRAM) |
| Shared (разделяемая) | RW | Per-block | Высокая (on-chip) |
| Constant (константная) | RO | Per-grid | Высокая (L1 cache) |
| Texture (текстурная) | RO | Per-grid | Высокая (L1 cache) |



ПОДСИСТЕМА ПАМЯТИ
для СС 2.Х



ПОДСИСТЕМА ПАМЯТИ
для СС 3.Х

READ-ONLY DATA CACHE

Варианты управления

Использование классификаторов `const` и `__restrict__`:

```
__global__ void kernel (int* __restrict__ output
                      const int* __restrict__ input )
{
    ...
    output[idx] = input[idx];
}
```

Использование `__ldg ()`:

```
__global__ void kernel ( int *output, int *input )
{
    ...
    output[idx] = __ldg ( &input[idx] );
}
```

КОНФИГУРАЦИИ

Разделяемой памяти и L1-кэша

- ▶ 48КБ SMEM, 16КБ L1 режим: `cudaFuncCachePreferShared`
- ▶ 16КБ SMEM, 48КБ L1 режим: `cudaFuncCachePreferL1`
- ▶ Режим без предпочтения: `cudaFuncCachePreferNone`
 - ▶ В этом случае будет выбрана конфигурация в соответствии с текущим контекстом.
- ▶ По умолчанию используется конфигурация с большей разделяемой памятью: `cudaFuncCachePreferShared`
- ▶ Переключение функцией: `cudaFuncSetCacheConfig`

ШАБЛОН ВЫБОРА КОНФИГУРАЦИИ

с большим L1-кэшем

```
// device код  
  
__global__ void My_kernel (...)  
{ ... }  
  
// host код  
  
int main( )  
{...  
  
    cudaFuncSetCacheConfig ( My_kernel, cudaFuncCachePreferL1 );  
  
    ...  
  
}
```

ОБРАЩЕНИЯ В ГЛОБАЛЬНУЮ ПАМЯТЬ

Использование L1 и L2 - кэша

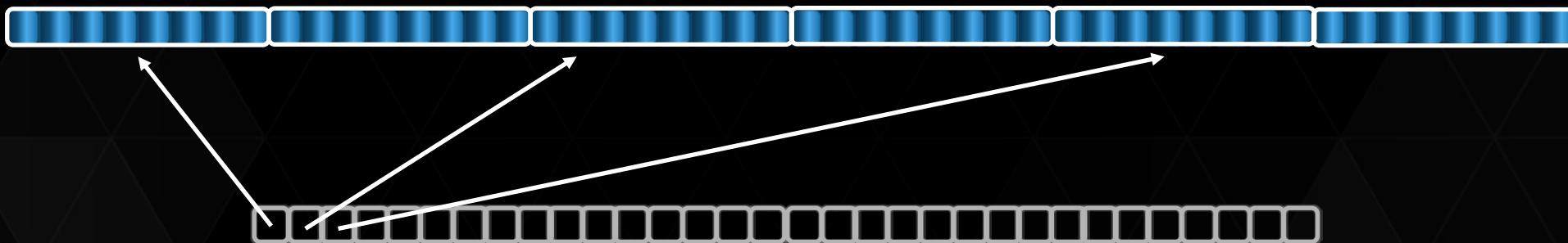
- ▶ Флаги компиляции:
 - ▶ использовать L1 и L2: -Xptxas -dlcm=ca
 - ▶ использовать L2: -Xptxas -dlcm=cg
- ▶ Кэш линия 128 Б и выравнивание по 128 Б в глобальной памяти
- ▶ Объединение запросов происходит на уровне варпов.

ОБРАЩЕНИЯ В ГЛОБАЛЬНУЮ ПАМЯТЬ

СС 2.x и выше

- ▶ L1 выключен – всегда идут запросы по 32 Б
- ▶ Лучше использовать для разряженного доступа в память

32 транзакции по 32 Б, вместо 32 транзакций по 128 Б

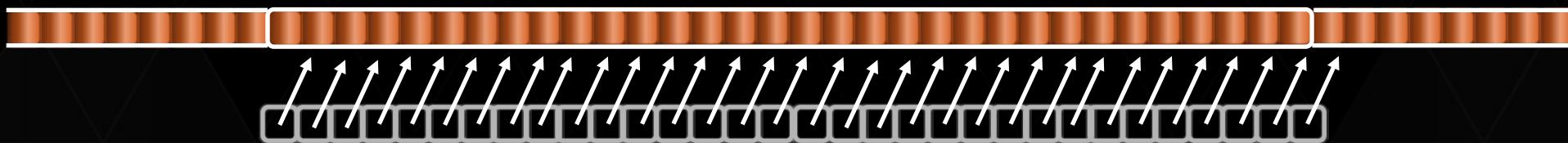


ОБРАЩЕНИЯ В ГЛОБАЛЬНУЮ ПАМЯТЬ

СС 2.x и выше

- ▶ Объединение запросов в память для 32 нитей
- ▶ L1 включен – всегда идут запросы по 128 Б с кэшированием в L1

2 транзакции – 2x 128 Б



Следующий варп скорее всего только 1 транзакция,
так как попадаем в L1

ФУНКЦИЯ

заполнения массива одинаковыми значениями

```
cudaError_t cudaMemset ( void *devPtr, int value, size_t count );
```

Пример решения СЛАУ

ПРИМЕР 1

решения системы линейных алгебраических уравнений

$$A\vec{x} = \vec{f},$$

$$x_k^{s+1} = x_k^s + \frac{1}{a_{kk}} \left(f_k - \sum_{i=1}^N a_{ki} x_i^s \right), \quad (*)$$

$$1 \leq k \leq N, s = 0, 1, 2, \dots$$

достаточное условие сходимости: $\sum_{i \neq k} \left| \frac{a_{ki}}{a_{kk}} \right| < 1$

ПРИМЕР 1

Часть 1. Функция-ядро «`Solve`»

```
__global__ void Solve ( double *dA, double *dF,
                      double *dx0, double *dx1, int N )
{double aa, sum = 0.;
 int t = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;

for ( int j = 0; j < N; j++ )
{sum += dA [ j + t * N ] * dx0[ j];
 if ( j == t ) aa = dA [ j + t * N ];
}
dx1[t] = dx0[t] + ( dF[t] - sum ) / aa;
}
```

ПРИМЕР 1

Обращение в память. Функция-ядро «*Solve*»

Для матрицы A :

$\text{dA} [j + t * N]$ (*)

$\text{dA} [j], \text{dA} [j + N], \text{dA} [j + 2 * N], \dots$

Для транспонированной матрицы A^T :

$\text{dA} [t + j * N]$ (**)

$\text{dA} [j * N], \text{dA} [1 + j * N], \text{dA} [2 + j * N], \dots$

ПРИМЕР 1

Часть 2. Функция-ядро «Eps»

```
__global__ void Eps ( double *dx0, double *dx1,
                     double *delta, int N )

{
    int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
    delta[i] = abs ( dx0[i] - dx1[i] );
    dx0[i] = dx1[i];
}
```

<http://nvlabs.github.io/cub/> – сайт CUB

ПРИМЕР 1

Часть 3. Фрагменты функции main

```
int main()
{
    double EPS = 1.e-15; // Точность приближенного решения

    int N = 10240; // Число уравнение в системе

    int size = N * N; // Размер матрицы системы

    int N_thread = 512; // Число нитей в блоке

    unsigned int mem_sizeA = sizeof ( double ) * size; // память для матрицы

    unsigned int mem_sizeX = sizeof ( double ) * N; // память для столбцов
```

ПРИМЕР 1

Часть 4. Фрагменты функции main

```
// Выделение памяти на host

hA =      ( double* ) malloc ( mem_sizeA ); // матрица A

hF =      ( double* ) malloc ( mem_sizeX ); // правая часть системы F

hX =      ( double* ) malloc ( mem_sizeX ); // точное решение

hX0 =     ( double* ) malloc ( mem_sizeX ); // приближенное решение X(n)

hX1 =     ( double* ) malloc ( mem_sizeX ); // приближенное решение X(n+1)

hDelta =  ( double* ) malloc ( mem_sizeX ); // разница |X(n+1)- X(n)|
```

ПРИМЕР 1

Часть 5. Фрагменты функции main

```
{ ... } // Генерация матрицы A  
  
{ ... } // Задание точного решения и начального приближения  
  
{ ... } // Задание правой части СЛАУ  
  
// Выделение памяти на device  
  
cudaMalloc ( ( void** ) &dA, mem_sizeA ); // матрица A  
  
cudaMalloc ( ( void** ) &dF, mem_sizeX ); // правая часть F  
  
cudaMalloc ( ( void** ) &dx0, mem_sizeX ); // решение X(n)  
  
cudaMalloc ( ( void** ) &dx1, mem_sizeX ); // решение X(n+1)  
  
cudaMalloc ( ( void** ) &delta, mem_sizeX ); // разница |X(n+1)- X(n)|
```

ПРИМЕР 1

Часть 6. Фрагменты функции main

```
// -----GPU вариант-----  
{ ... } // Задание сетки блоков  
cudaEventRecord (start, 0); // Старт таймера  
  
// Копирование данных с host на device  
  
cudaMemcpy ( dA, hA, mem_sizeA, cudaMemcpyHostToDevice ); // матрица A  
  
cudaMemcpy ( dF, hF, mem_sizeX, cudaMemcpyHostToDevice ); // правая часть F  
  
cudaMemcpy ( dx0, hX0, mem_sizeX, cudaMemcpyHostToDevice ); // начальное  
// приближение
```

ПРИМЕР 1

Часть 7. Фрагменты функции main

```
eps = 1.; k = 0;

while ( eps > EPS ) // Итерационный процесс
{
    k++; // номер итерации

    Solve <<< N_blocks, N_thread >>> ( dA, dF, dx0, dx1, N );
    Eps <<< N_blocks, N_thread >>> ( dx0, dx1, delta, N );
    cudaMemcpy ( hDelta, delta, mem_sizeX, cudaMemcpyDeviceToHost );
    eps = 0.; for ( j = 0; j < N; j++ ) eps += hDelta[j];
    eps = eps / N; printf ("\n Eps[%i]=%e ", k, eps);
}

} // while
```

ПРИМЕР 1

Часть 8. Фрагменты функции main

```
// Копирование решения с device на host  
  
cudaMemcpy ( hX1, dx0, mem_sizeX, cudaMemcpyDeviceToHost );  
  
// Остановка таймера и вывод времени выполнения GPU-варианта  
  
cudaEventRecord ( stop, 0 );  
  
cudaEventSynchronize ( stop );  
  
cudaEventElapsedTime ( &timerValueGPU, start, stop );  
  
printf ( "\n GPU calculation time %f msec\n", timerValueGPU );
```

ПРИМЕР 1

Часть 9. Фрагменты функции main

```
while ( eps > EPS ) // итерационный процесс  
  
{k ++; // номер итерации  
  
for ( i = 0; i < N; i++ )  
  
{sum = 0.;  
  
for ( j = 0; j < N; j++ ) sum += hA[j + i * N] * hx0[j];  
  
hx1[i] = hx0[i] + ( hF[i] - sum ) / hA[i + i * N];  
  
}  
  
{...} // Оценка точности решения  
  
} // while
```

РЕЗУЛЬТАТ 1

CPU Core2 Quad Q8300 2.5 ГГц ICC x64 1-ядро GPU Tesla K40c CUDA 6.0

CPU calculation time : 4876 ms

GPU calculation time* A : 1963 ms

GPU calculation time* A^T : 598 ms

GPU calculation time** A : 1570 ms

GPU calculation time** A^T : 208 ms

Rate* A : 2.5 x, Rate* A^T : 8.2 x

Rate** A : 3.1 x, Rate** A^T : 23.4 x

*время выполнения с учетом копированием данных «host» - «device»

**время выполнения ТОЛЬКО «функции-ядра»

Пример решения СНАУ

ПРИМЕР 2

Непрерывный аналог метода Ньютона (НАМН)

$$\vec{\varphi}(\vec{x}) = A(\vec{x})\vec{x} - \vec{f},$$

$$\vec{x}^*: \vec{\varphi}(\vec{x}^*) = 0$$

$$\vec{x}(t) \rightarrow \vec{x}^*, \vec{\varphi}(\vec{x}(t)) \rightarrow \vec{\varphi}(\vec{x}^*) = 0, t \rightarrow +\infty,$$

$$\frac{d}{dt} \vec{\varphi}(\vec{x}(t)) = L(\vec{x}(t))\vec{v}(t) = -\vec{\varphi}(\vec{x}(t)), \quad (*)$$

$\vec{v}(t) = \vec{x}_t(t), L$ – производная Фреше (оператор)

ПРИМЕР 2

Итерационная процедура

$t_n = n\tau$, где τ – шаг по "времени"

$$\vec{x}_n = \vec{x}(t_n), \vec{v}_n = \vec{v}(t_n),$$

$$\vec{x}_{n+1} = \vec{x}_n + \tau \vec{v}_n,$$

$$L(\vec{x}_n) \vec{v}_n = -\vec{\varphi}(\vec{x}_n) \text{ – СЛАУ } (**)$$

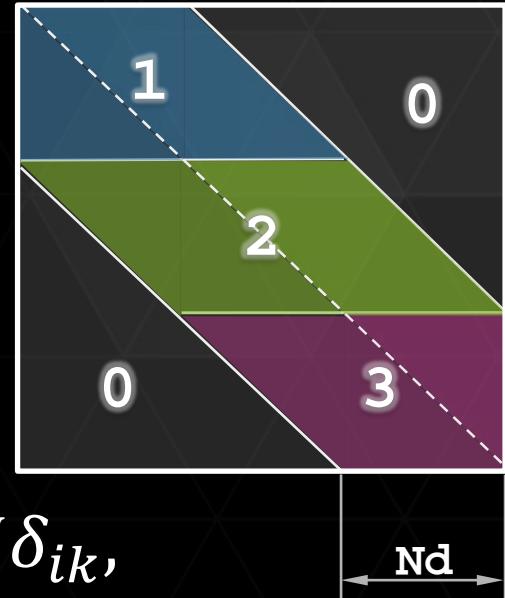
\vec{v}_n – решение СЛАУ

ПРИМЕР 2

Исходные данные

$$\varphi_i(\vec{x}) = \sum_{k=1}^N a_{ik}(\vec{x})x_k - f_i,$$

$$(\ast\ast\ast) \quad A(\vec{x}) = \{a_{ik}(\vec{x})\} = \sin^2(x_i)\cos^2(x_k) + N\delta_{ik},$$



$$L(\vec{x}) = \{l_{ij}(\vec{x})\} = \sum_{k=1}^N \left[\frac{\partial a_{ik}(\vec{x})}{\partial x_j} x_k + a_{ik}(\vec{x}) \delta_{kj} \right],$$

$$\frac{\partial a_{ik}}{\partial x_j} = \sin(2x_i)\cos^2(x_k)\delta_{ij} - \sin(2x_k)\sin^2(x_i)\delta_{kj}$$

ПРИМЕР 2

Исходные данные

Точность: `double`

Количество уравнений: `N = 2048`

Погрешность для СНАУ: $\varepsilon_G = 10^{-6}$

Погрешность для СЛАУ: $\varepsilon_L = 10^{-15}$

Число ненулевых диагоналей в матрице: `Nd = (int)(0.15*N)`

«Функции-ядра»:

`Matrix_A` - вычисление матрицы A в точке \vec{x} , то есть $A(\vec{x})$

`Ax` - вычисление $A(\vec{x})\vec{x}$

`RHI` - вычисление $\varphi(\vec{x}) = A(\vec{x})\vec{x} - \vec{f}$

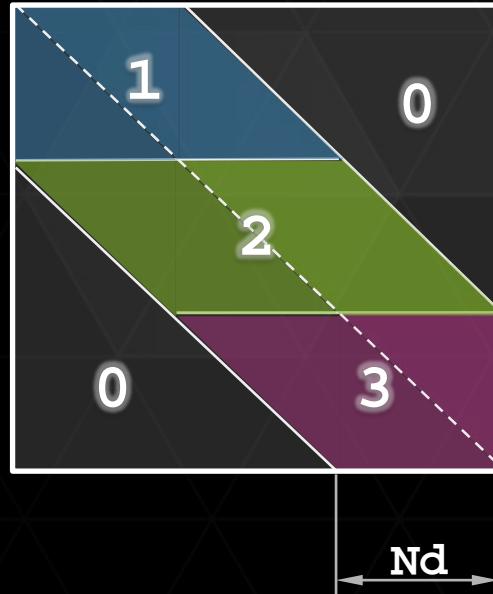
`D_RHI` - вычисление производной Фреше $L(\vec{x})$

`Solve_L` - вычисление приближения \vec{v}_n (СЛАУ)

`Eps_L` - оценка погрешности решения СЛАУ

`Solve_G` - вычисление приближения \vec{x}_{n+1} по \vec{x}_n

`Eps_G` - оценка погрешности решения СНАУ



ПРИМЕР 2

ФУНКЦИЯ-ЯДРО «Matrix_A»

```
__global__ void Matrix_A ( double *dA, double *dx, int N )
{
    int j = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
    int i = blockIdx.y * blockDim.y + threadIdx.y;

    int Nd = (int)(0.15*N);

    if ( i <= j + Nd && i >= j - Nd )
    {dA[i+j*N] = pow(sin(dx[j])*cos(dx[i]),2.)+(double)N*D(i,j);
    } else
    {dA[i+j*N] = 0.; // AT !
    }
}
```

ПРИМЕР 2

ФУНКЦИЯ-ЯДРО «AX»

```
__global__ void AX (double *dAX, double *dA, double *dx, int N)
{
    int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
    double sum = 0.;

    for ( int j = 0; j < N; j++ ) sum += dA[i+j*N]*dx[j]; // AT !
    dAX [i] = sum;
}
```

ПРИМЕР 2

ФУНКЦИЯ-ЯДРО «PHI»

```
__global__ void PHI ( double *dPhi, double *dAX, double *dF )  
{  
    int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;  
  
    dPhi[i] = dAX[i] - dF[i];  
}
```

ПРИМЕР 2

ФУНКЦИЯ-ЯДРО «D_PHI»

```
__global__ void D_PHI (double *dL, double *dx0, int N)
{int j = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
int i = blockIdx.y * blockDim.y + threadIdx.y;
double sum1 = sum2 = 0.; int k,k1,k2,Nd = (int)(0.15*N);
if ( i <= j + Nd && i >= j - Nd )
{if ( i >= 0 && i <= Nd ) {k1 = 0; k2 = i+Nd + 1;}           // область 1
 if ( i >= Nd+1 && i < N-Nd ) {k1 = i-Nd; k2 = i+Nd+1;} // область 2
 if ( i >= N-Nd && i < N ) {k1 = i-Nd; k2 = N;}          // область 3
for ( k = k1; k < k2; k++ ){
sum1 += D(k,j)*(pow(sin(dx0[i]),2.)*cos(dx0[k]))+D(i,k)*(double)N;
sum2 += dx0[k]*(sin(2.*dx0[i])*pow(cos(dx0[k]),2.)*D(i,j)-
sin(2.*dx0[k])*pow(sin(dx0[i]),2.)*D(k,j));} // k
dL[i+j*N] = sum1 + sum2; // dLT !
} else {dL[i+j*N] = 0.;}
}
```

ПРИМЕР 2

ФУНКЦИИ-ЯДРА «Solve_G» И «Eps_G»

```
__global__ void Solve_G (double *dx0, double *dx1, double *dv0,
                        double tau)
{
    int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
    dx1[i] = dx0[i] + tau * dv0[i];
}

__global__ void Eps_G (double *dx0, double *dx1, double *d_dx )
{
    int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
    d_dx[i] = abs (dx0[i] - dx1[i]);
    dx0[i] = dx1[i];
}
```

ПРИМЕР 2

Фрагмент функции «main»

```
while ( eps_G > EPS_G )
{Matrix_A <<< nBlk_MtrxA, nTid_MtrxA >>> ( dA, dx0, N );
AX <<< nBlk_L, nTid_L >>> ( dAX, dA, dx0, N );
PHI <<< nBlk_L, nTid_L >>> ( dPhi, dAX, dF );
D_PHI <<< nBlk_MtrxA, nTid_MtrxA >>> ( dL, dx0, N );
cudaMemset ( dV0, 1, mem_sizeX ); eps_L = 1.;
while ( eps_L > EPS_L )
{Solve_L <<< nBlk_L, nTid_L >>> ( dL, dPhi, dV0, dV1, N );
Eps_L <<< nBlk_L, nTid_L >>> ( dV0, dV1, d_dV, N );
cudaMemcpy ( h_dV, d_dV, mem_sizeX, cudaMemcpyDeviceToHost );
eps_L=0.; for ( j = 0; j < N; j++ ) eps_L += h_dV[j]; eps_L = eps_L / N;
} //while_L
Solve_G <<< nBlk_L, nTid_L >>> ( dx0, dx1, dv0, tau );
Eps_G <<< nBlk_L, nTid_L >>> ( dx0, dx1, d_dx );
cudaMemcpy ( h_dx, d_dx, mem_sizeX, cudaMemcpyDeviceToHost );
eps_G=0.; for ( k = 0; k < N; k++ ) eps_G += h_dx[k]; eps_G = eps_G / N;
} //while_G
```

РЕЗУЛЬТАТ 2

CPU Core2 Quad Q8300 2.5 ГГц ICC x64 1-ядро GPU Tesla K40c CUDA 6.0

CPU calculation time : 270473 ms

GPU calculation time*: 8860 ms

Rate : 30 x

*время выполнения с учетом копирования данных «host» - «device»

Массивы с выравниванием

2D-, 3D- МАССИВЫ В CUDA

Используются функции

`cudaMallocPitch` – выделение памяти для 2D-, 3D- массива
`cudaMalloc3D` – на device

`cudaMemcpy2D` – копирование 2D-, 3D- массива между
`cudaMemcpy3D` host/device

- Выделение памяти с выравниванием в глобальной памяти видеокарты
- Выравнивание означает добавление фиктивных элементов массива
- Смысл использования выравнивания состоит в возможности
считывания или записи данных с коалесингом

ПРИМЕР РАБОТЫ С 2D- МАССИВОМ

Сложение двух массивов

$$C_{ij} = A_{ij} + B_{ij},$$

$$A_{ij} = 3i + 2j, \quad B_{ij} = 2i + j,$$

$$i = 0 \dots ny - 1, \quad j = 0 \dots nx - 1,$$

$$nx = ny = 128.$$

$(tx, ty) = (16, 16)$ – сетка нитей

$(bx, by) = (8, 8)$ – сетка блоков

ПРИМЕР РАБОТЫ С 2D- МАССИВОМ

ФУНКЦИЯ-ЯДРО «Add_2D»

```
#define BLOCK_SIZE 16

__global__ void Add_2D (float *dA, float *dB, float *dC, size_t d_pitch, int nx)
{
    int ind_y = threadIdx.y + blockDim.y*blockIdx.y;
    int ind_x = threadIdx.x + blockDim.x*blockIdx.x;

    float *rowA = (float*)((char*)dA + ind_y * d_pitch);
    float *rowB = (float*)((char*)dB + ind_y * d_pitch);
    float elementA = rowA[ind_x];
    float elementB = rowB[ind_x];

    int pitch = (int) (d_pitch/sizeof(float));
    dC[ind_x+ind_y*pitch] = elementA + elementB;
}
```

ПРИМЕР РАБОТЫ С 2D- МАССИВОМ

Фрагмент функции «main»

```
int main ()
{int nx = 128, ny = 128; // размер матриц

float *dA, *dB, *dC; // указатели на device
float *hA, *hB, *hC; // указатели на host

size_t d_pitch, h_pitch; // переменные «выравнивания»
int size = nx * ny;
unsigned int nxy_mem_size = sizeof (float)*size;
unsigned int nx_mem_size = sizeof (float)*nx;

h_pitch = nx_mem_size;

hA = (float*) malloc (nxy_mem_size);
hB = (float*) malloc (nxy_mem_size);
hC = (float*) malloc (nxy_mem_size);
```

ПРИМЕР РАБОТЫ С 2D- МАССИВОМ

Фрагмент функции «main»

```
for (i=0;i<ny;i++) for (j=0;j<nx;j++)
{hA[j+i*nx]=2.0f*j+3.0f*i; hB[j+i*nx]=j+2.0f*i; hC[j+i*nx]=0.0f; }

cudaMallocPitch ((void**)&dA,&d_pitch,nx_mem_size,ny); // выделение памяти
cudaMallocPitch ((void**)&dB,&d_pitch,nx_mem_size,ny); // на device
cudaMallocPitch ((void**)&dC,&d_pitch,nx_mem_size,ny); // с «выравниванием»

cudaMemcpy2D (dA,d_pitch,hA,h_pitch,nx_mem_size,ny, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy2D (dB,d_pitch,hB,h_pitch,nx_mem_size,ny, cudaMemcpyHostToDevice);

dim3 Blk (BLOCK_SIZE,BLOCK_SIZE);
dim3 Grd (nx/BLOCK_SIZE,ny/BLOCK_SIZE);
Add_2D <<< Grd, Blk >>> (dA, dB, dC, d_pitch, nx);

cudaMemcpy2D (hC,h_pitch,dC,d_pitch,nx_mem_size,ny, cudaMemcpyDeviceToHost);
... }
```

ПРИМЕР РАБОТЫ С 3D- МАССИВОМ

Фрагмент функции «main»

```
int main ()
{
    ...
    int width = 64, height = 64, depth = 64;
    cudaExtent extent = make_cudaExtent (width * sizeof(float), height, depth);
    cudaPitchedPtr devPitchedPtr;
    cudaMalloc3D (&devPitchedPtr, extent);
    Add_3D <<<100, 512>>> (devPitchedPtr, width, height, depth);
    ...
}
```

ПРИМЕР РАБОТЫ С 3D- МАССИВОМ

Фрагмент функции-ядра «Add_3D»

```
__global__ void Add_3D(cudaPitchedPtr devPitchedPtr, int width, int height,
                      int depth)
{
    char *devPtr = devPitchedPtr.ptr;
    size_t pitch = devPitchedPtr.pitch;
    size_t slicePitch = pitch * height;

    for (int z = 0; z < depth; ++z)
    {
        char *slice = devPtr + z * slicePitch;
        for (int y = 0; y < height; ++y)
        {
            float *row = (float*)(slice + y * pitch);
            for (int x = 0; x < width; ++x)
            {
                float element = row[x];
                ...
            }
        }
    }
}
```