# Использование технологии **NVIDIA CUDA** в решении СЛАУ высокой размерности

#### Докладчик:

к.т.н., доцент Литвинов Владимир Николаевич

зав. кафедрой «Математика и Биоинформатика»,

и.о. зам. директора по информатизации Азово-Черноморского

инженерного института ФГБОУ ВО Донской ГАУ,

доцент кафедры ПИТСТТС ФГБОУ ВО «Донской государственный технический университет»

#### Методы решения СЛАУ

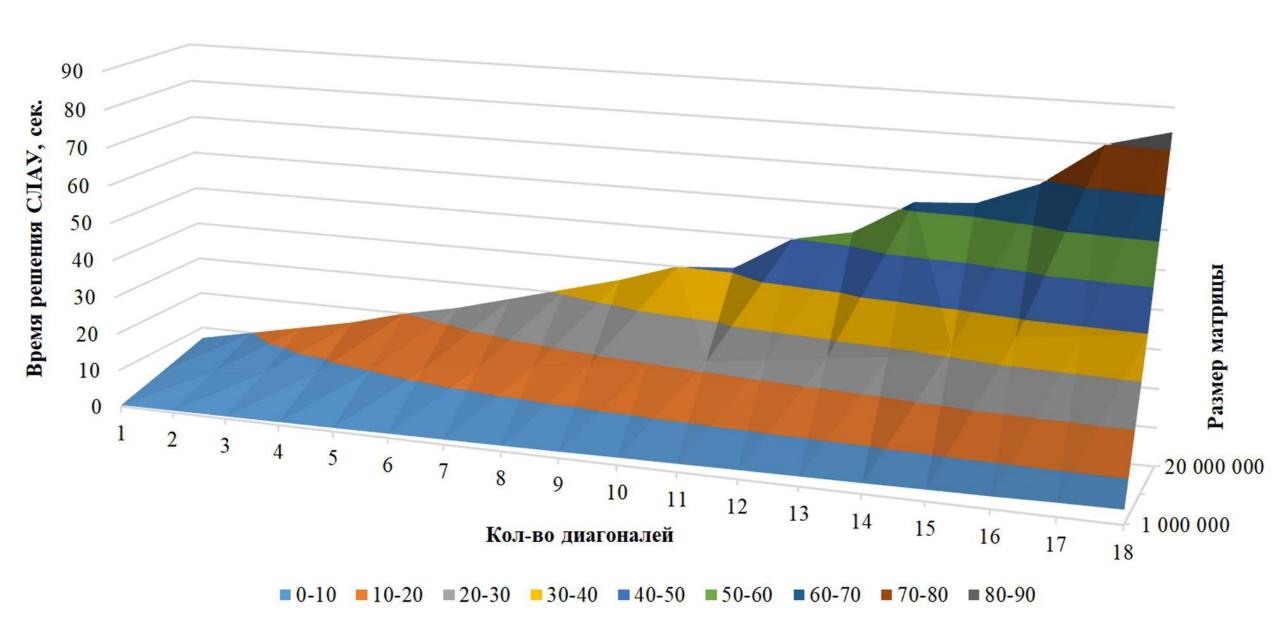
#### • Прямые методы

- Метод Гаусса
- Метод Холецкого
- Метод прогонки и др.

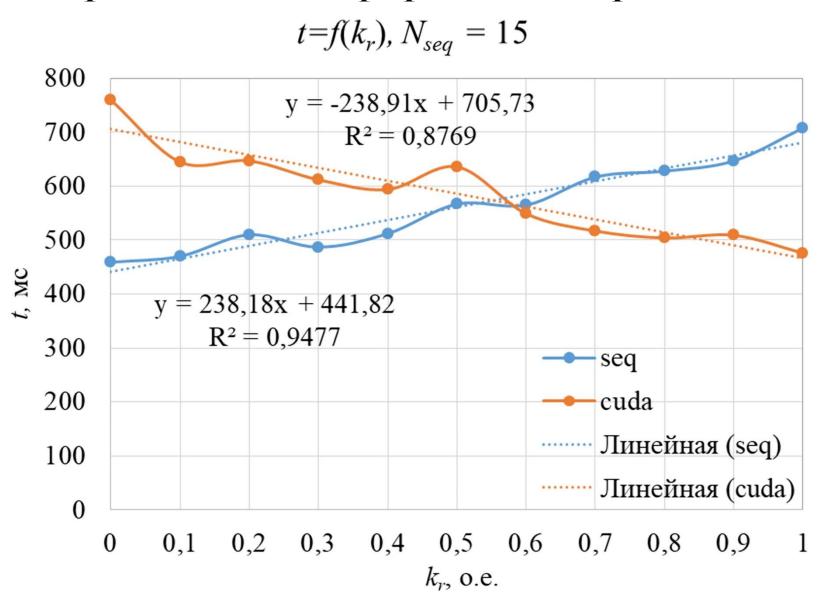
#### • Итерационные

- Метод простой итерации
- Метод Зейделя модификация метода Якоби
- Метод релаксации
- Попеременно-треугольный итерационный метод

#### Опыт решения СЛАУ прямыми методами



### Проблема преобразования разрежённых матриц между различными форматами хранения



## Модифицированный попеременно-треугольный итерационный метод (МПТМ) решения СЛАУ

В конечномерном гильбертовом пространстве H решается операторное уравнение

$$Ax = f, \quad A: H \to H \tag{1}$$

где A — линейный, положительно определенный оператор ( A > 0 ).

Для нахождения решения задачи (1) используется неявный итерационный процесс

$$B\frac{x^{m+1} - x^m}{\tau_{m+1}} + Ax^m = f \qquad B: H \to H$$
 (2)

m — номер итерации,  $\tau > 0$  — итерационный параметр, B — некоторый обратимый оператор, который называется предобуславливателем или стабилизатором.

Оператор B построен, исходя из аддитивного представления оператора  $^{A_0}\!\!\!-$  симметричной части оператора A

$$A_0 = R_1 + R_2, \quad R_1 = R_2^*$$

где 
$$A = A_0 + A_1$$
,  $A_0 = A_0^*$ ,  $A_1 = -A_1^*$ 

Оператор-предобуславливатель

$$B = (D + \omega R_1)D^{-1}(D + \omega R_2), D = D^* > 0, \omega > 0$$

## Алгоритм расчета сеточных уравнений модифицированным попеременно-треугольным методом вариационного типа

$$r^m = Ax^m - f$$
 (вектор невязки)

$$B(\omega_m)w^m = r^m$$

$$\tilde{\omega}_{m} = \sqrt{\frac{\left(Dw^{m}, w^{m}\right)}{\left(D^{-1}R_{2}w^{m}, R_{2}w^{m}\right)}}$$
 (вектор поправки)

4) 
$$s_m^2 = 1 - \frac{\left(A_0 w^m, w^m\right)^2}{\left(B^{-1} A_0 w^m, A_0 w^m\right) \left(B w^m, w^m\right)} , \quad k_m^2 = \frac{\left(B^{-1} A_1 w^m, A_1 w^m\right)}{\left(B^{-1} A_0 w^m, A_0 w^m\right)} ,$$

$$\theta_{m} = \frac{1 - \sqrt{\frac{s_{m}^{2} k_{m}^{2}}{(1 + k_{m}^{2})}}}{1 + k_{m}^{2} (1 - s_{m}^{2})}$$

$$\tau_{m+1} = \theta_m \frac{\left(A_0 w^m, w^m\right)}{\left(B^{-1} A_0 w^m, A_0 w^m\right)}$$

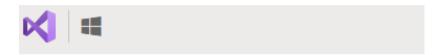
$$x^{m+1} = x^m - \tau_{m+1} w^m$$

$$\omega_{m+1} = \tilde{\omega}_m$$

#### Основные этапы вычислений

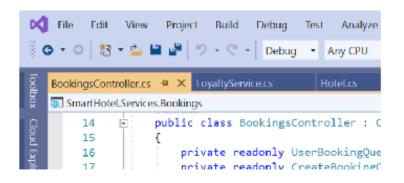
- Вычисление вектора невязки 1,73 %
- Проход от (1,1,1) до  $(N_x$ -1,  $N_y$ -1,  $N_z$ -1) 47,61 %
- Проход от  $(N_x$ -1,  $N_y$ -1,  $N_z$ -1) до (1,1,1) 47,61 %
- Расчет скалярных произведений 2,69 %
- Пересчет вектора скорости 0,36 %

#### Программное обеспечение



#### Visual Studio Community

Полнофункциональная интегрированная среда разработки для написания, отладки, тестирования и развертывания кода на любой платформе. Подробнее







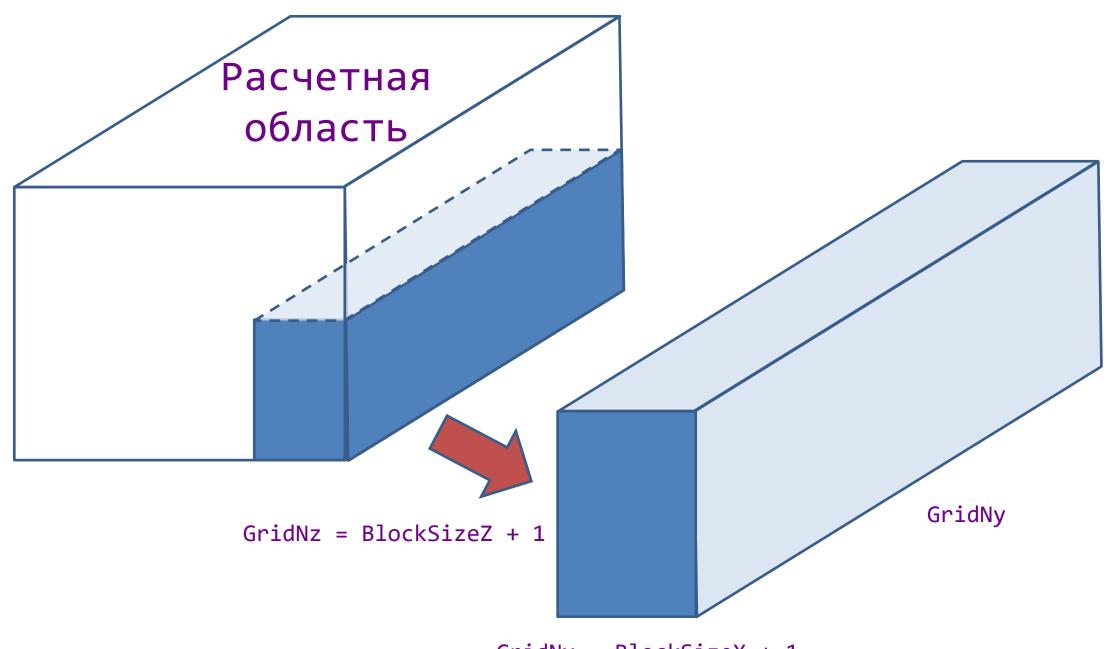
#### Select Target Platform

Click on the green buttons that describe your target platform. Only supported platforms will be shown. By downloading and using the software, you agree to fully comply with the terms and conditions of the CUDA EULA.

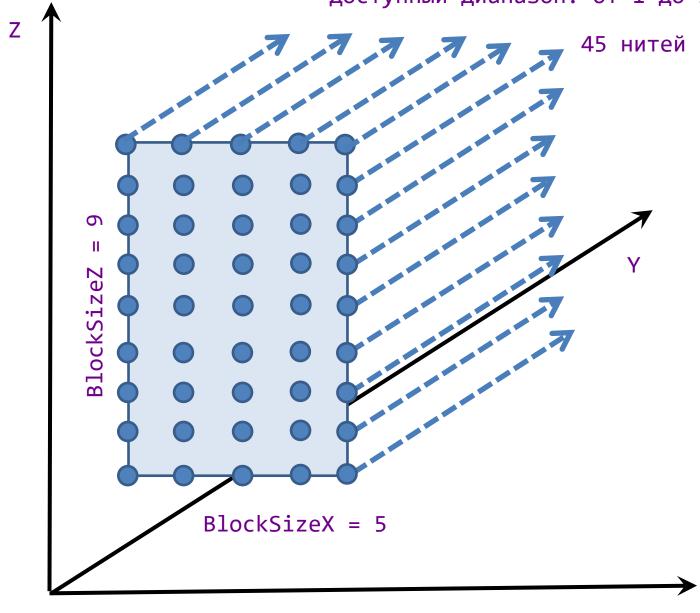
Operating System

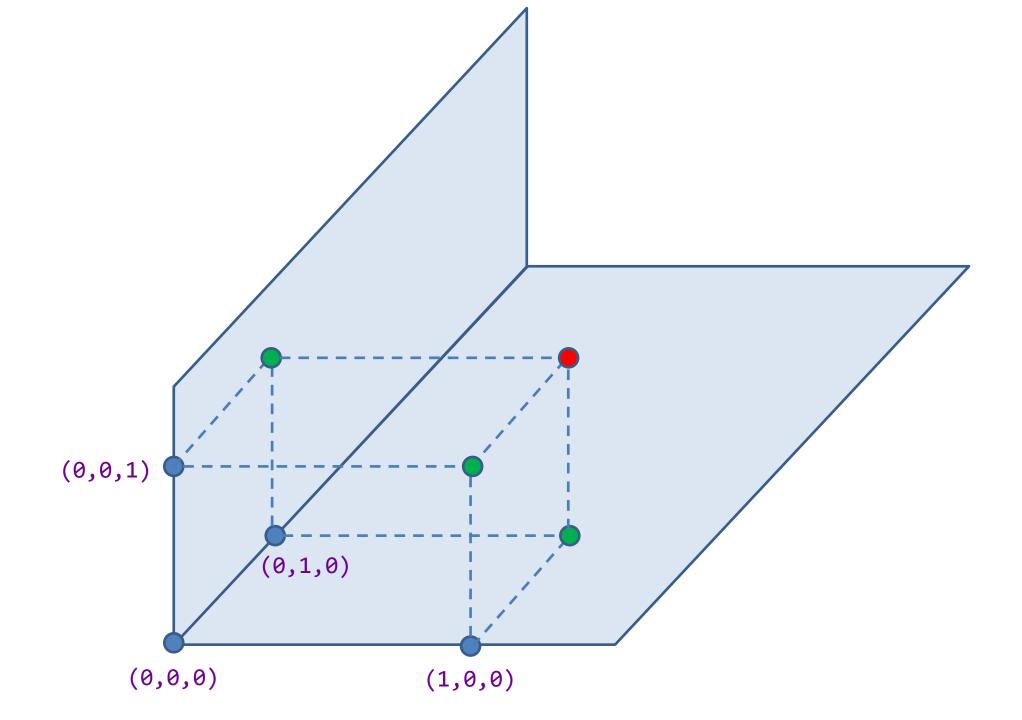


Windows



GridNx = BlockSizeX + 1





```
// 1. Вычисляем размер массива данных
size t size = GridN; // Кол-во элементов
size t sizeInBytesInt = size * sizeof(int); // Размер массива int в байтах
size t sizeInBytesDouble = size * sizeof(double);// Размер массива double в байтах
// 2. Выделяем память под массив в ОЗУ
double* host c0 = (double*)malloc(sizeInBytesDouble);
. . .
// 3. Выделяем память под массивы на видеокарте
double* dev c0 = NULL;
cudaMalloc((void**)&dev_c0, sizeInBytesDouble);
. . .
// 4. Копируем массивы из ОЗУ в GPU
cudaMemcpy(dev_c0, host_c0, sizeInBytesDouble, cudaMemcpyHostToDevice);
// 5. Запуск «ядра» CUDA
ptmKernel3 << < 1, dim3(BlockSizeX, 1, BlockSizeZ) >> > (dev_r, dev_c0, dev_c2, dev_c4,
dev c6, GridN, omega);
// Копируем массив с результатами вычислений из памяти GPU в ОЗУ
cudaMemcpy(host r, dev r, sizeInBytesDouble, cudaMemcpyDeviceToHost);
```

```
global void ptmKernel3(double* r, double* c0, double* c2,
double* c4, double* c6, double omega)
   __shared__ double cache[BlockSizeX][BlockSizeZ];
    const size t threadX = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
    const size t threadZ = blockDim.z * blockIdx.z + threadIdx.z;
   // Индекс строки, которую обрабатывает текущий поток
    const size_t idx_x = threadX + 1;
    // Индекс слоя, который обрабатывает текущий поток
    const size t idx z = threadZ + 1;
    size t currentY = 1; // 0 - граница, берём 1
```

```
for (size_t s = 3; s <= GridNx + GridNy + GridNz - 3; s++)</pre>
        __syncthreads();
        if (idx_x + currentY + idx_z == s \& s < GridNy + idx_x + idx_z)
            size_t nodeIndex = idx_x + (BlockSizeX + 1) * currentY + GridXY * idx_z;
            size_t m0 = nodeIndex;
            double c0m0 = c0[m0];
            if (c0m0 > 0)
                size_t m2 = m0 - 1;
                size t m4 = m0 - GridNx;
                size_t m6 = m0 - GridXY;
```

```
double rm4 = 0;
                                if (s > 3 + threadX + threadZ)
                                                                 rm4 = cache[threadX][threadZ];
                                else
                                                                rm4 = r[m4];
                                    // Аналогично rm2 и rm6
                                 double rm0 = (omega * (c2[m0] * rm2 + c4[m0] * rm4 + c4[m0]) * rm4 + c4[m0] * r
                                                                                                                                                                           c6[m0] * rm6) +
                                                                                                                                                                           r[m0]) / ((0.5 * omega + 1) * c0m0);
                                cache[threadX][threadZ] = rm0;
                                r[m0] = rm0;
currentY++;
```

#### NVIDIA GeForce GT 710

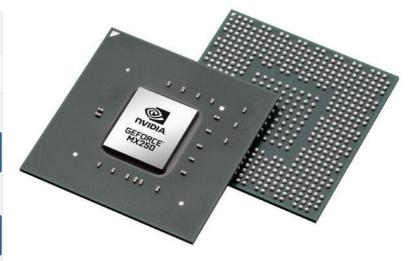
#### Спецификации видеопамяти

Объем видеопамяти 🕜	2 ГБ	
Тип памяти 🕜	GDDR3	
Эффективная частота памяти 🕜	1600 МГц	
Разрядность шины памяти 🕜	64 бит	
Максимальная пропускная способность памяти 🕜	12.8 Гбайт/сек	
Подключение		
Интерфейс подключения	PCI-E	
Версия PCI Express ⑦	2.0	
Поддержка мультипроцессорной конфигурации 🧷	не поддерживает	СЯ
Спецификации видеопроцессора		
Микроархитектура	Kepler	
Техпроцесс 🕜	28 нм	
Штатная частота работы видеочипа 🕜	954 МГц	
Турбочастота 🕜	нет	
Шейдерные ALU ⑦	192	

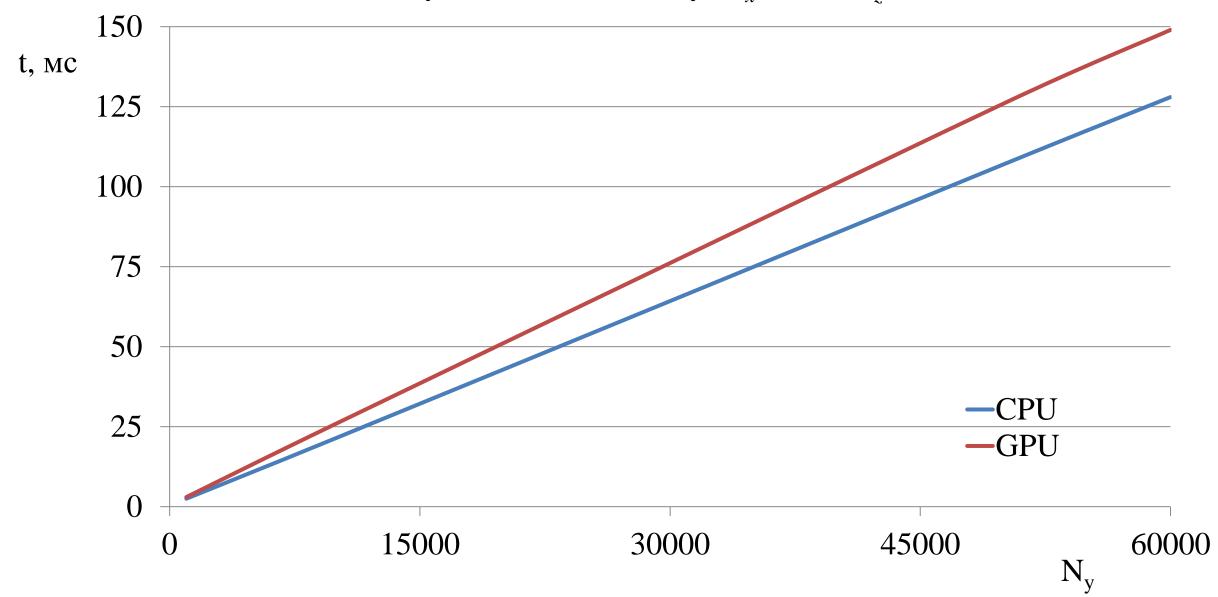
#### **NVIDIA GEFORCE MX250**

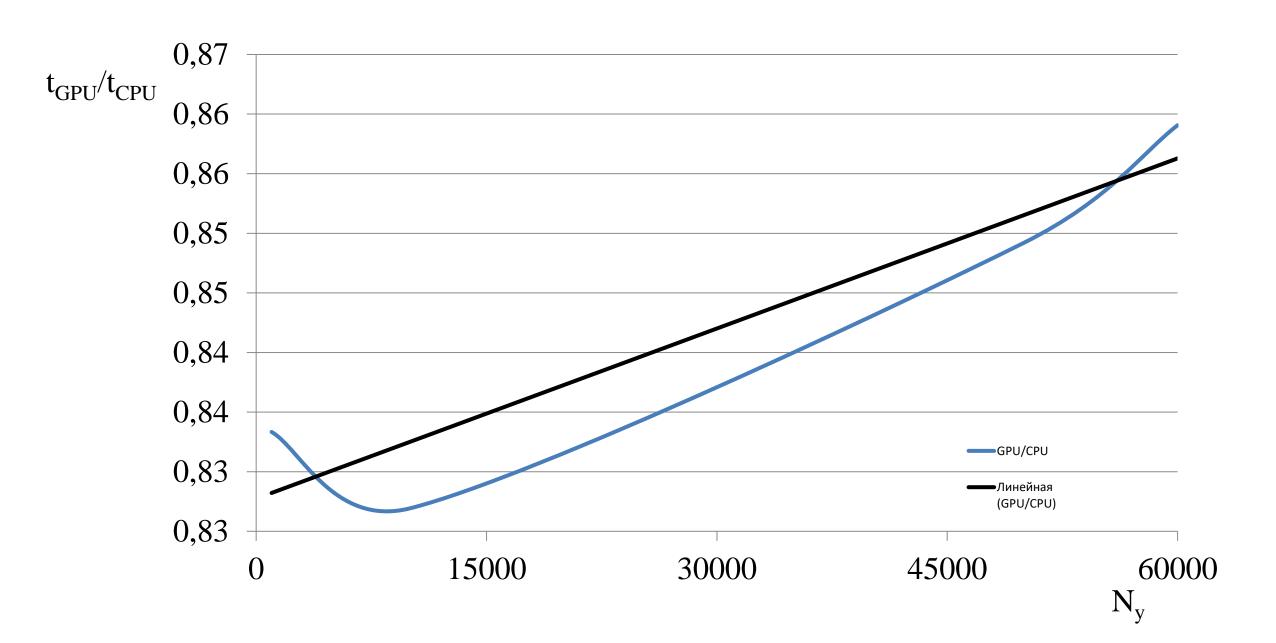
#### ТЕХНИЧЕСКИЕ ХАРАКТЕРИСТИКИ

Тип видеокарты	Мобильная
Кодовое имя чипа	GP108
Архитектура	Pascal
Количество ядер CUDA	384
Тактовая частота, МГц	1519 + boost
Частота памяти, МГц	7000
Тип памяти	GDDR5
Разрядность шины памяти, бит	64
Объем видеопамяти, Мб	2048 (4096)



Зависимость времени исполнения алгоритма пересчета вектора невязки (1 проход) от числа узлов сетки по оси у  $(N_x = 100, N_z = 4)$ 





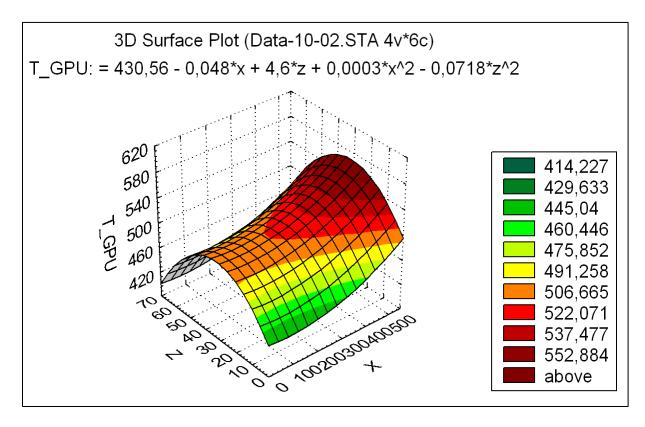
Цель – определить, как распределить потоки по осям X и Z расчетной сетки при фиксированном значении узлов сетки по оси Y=10000, чтобы время вычисления на GPU одного шага ПТМ на GPU было минимальным.

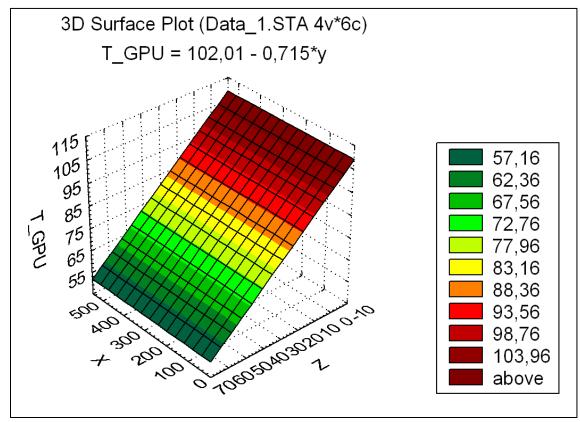
В качестве факторов приняты две величины: Х – количество потоков по оси X, Z – количество потоков по оси Z.

Целевая функция: T\_GPU – время вычисления одного шага ПТМ на GPU, мс.

Произведение потоков X·Z не должно превышать 1024. Такое ограничение накладывает CUDA, т.к. 1024 – это максимальное количество потоков в одном блоке.

X	Z	t <sub>GPU</sub> , мс	
		GT 710	MX 250
2	512	X	X
4	256	X	X
8	128	X	X
16	64	430	64
32	32	503	65
64	16	484	81
128	8	462	109
256	4	457	100
512	2	501	103





GT 710 MX250