



Московский государственный университет имени М. В. Ломоносова

Факультет вычислительной математики и кибернетики

Кафедра Суперкомпьютеров и Квантовой Информатики

# Исследование проблемы масштабируемости в OpenMP, вызванной неявной синхронизацией нитей

**Выполнил:**

студент 423 группы,

Имашев Владислав Родиславович

Москва, 2023

# Содержание

|          |  |          |
|----------|--|----------|
| <b>1</b> | <b>Описание сути проблемы</b>                  | <b>2</b> |
| <b>2</b> | <b>Модельная задача</b>                        | <b>3</b> |
| 2.1      | Постановка задачи . . . . .                    | 3        |
| 2.2      | Неоптимизированный вариант программы . . . . . | 3        |
| 2.3      | Оптимизированный вариант программы . . . . .   | 4        |
| <b>3</b> | <b>Сравнение двух реализаций</b>               | <b>6</b> |
| 3.1      | Метод сравнения . . . . .                      | 6        |
| 3.2      | Результаты сравнения . . . . .                 | 6        |

# 1 Описание сути проблемы

В программе, написанной с использованием технологии openMP, в конце параллельных блоков/циклов/участков происходит неявная барьерная синхронизация параллельно работающих нитей: их дальнейшее выполнение происходит только тогда, когда все они достигнут данной точки. Если в подобной задержке нет необходимости, то опция `nowait` позволяет нитям уже дошедшим до конца параллельного участка продолжить выполнение без синхронизации с остальными. Если данная опция в явном виде и не указана, то в конце параллельного цикла синхронизация все равно будет выполнена.

## 2 Модельная задача

### 2.1 Постановка задачи

Необходимо посчитать выход линейного слоя нейронной сети и определить среднюю активацию нейронов на выходе:

$$output = sigmoid(W \cdot input + bias),$$

где  $sigmoid(\cdot)$  – функция активации сигмоида,

$W \in R^{n \times m}$  – матрица весов линейного слоя,  $bias$  – смещение,

$input \in R^m$  – входной вектор слоя,

$output \in R^n$  – выходной вектор (активация слоя).

Программная реализация представляет из себя параллельный алгоритм подсчета умножения матрицы весов на вектор (распараллеливается внутренний цикл), для корректной работы каждая нить записывает свой "вклад" в результат в локальную переменную, затем в критической секции происходит формирование результата умножения. Далее параллельно происходит подсчёт функции активации от результата умножения с поправкой на смещение. Следом в критической секции выполняется подсчет средней активации нейронов на выходе.

### 2.2 Неоптимизированный вариант программы

В неоптимизированном варианте описанные этапы выполняются "последовательно" из-за наличия барьерных синхронизаций после параллельных циклов.

```
#pragma omp parallel private(local_result)
{
    for (int i = 0; i < n; ++i)
    {
        local_result = 0.0;
        #pragma omp for
        for (int j = 0; j < m; ++j)
        {
            local_result += *(W + i * m + j) * *(b + j);
        }
        #pragma omp critical
    }
}
```

```

        {
            *(c + i) += local_result;
        }
    }

#pragma omp for
for (int j = 0; j < n; ++j)
{
    *(c + j) = sigmoid(*(c + j) + rand());
#pragma omp critical
    {
        mean_activation += *(c + j) / n;
    }
}
}

```

## 2.3 Оптимизированный вариант программы

Оптимизированный вариант программы отличается от исходного добавлением опции `nowait` в директиву распараллеливания внутреннего цикла при подсчете умножения матрицы на входной вектор. При добавлении данной опции не будет происходить барьерной синхронизации нитей на каждой итерации, а поэтому первые освободившиеся нити смогут зайти сразу в критическую секцию, не дожидаясь остальных, и продолжить работу.

```

#pragma omp parallel private(local_result)
{
    for (int i = 0; i < n; ++i)
    {
        local_result = 0.0;
#pragma omp for nowait
        for (int j = 0; j < m; ++j)
        {
            local_result += *(W + i * m + j) * *(b + j);
        }
#pragma omp critical
        {

```

```

                                *(c + i) += local_result;
                            }
                    }

#pragma omp for
    for (int j = 0; j < n; ++j)
    {
        *(c + j) = sigmoid(*(c + j) + rand());
        #pragma omp critical
        {
            mean_activation += *(c + j) / n;
        }
    }
}

```

## 3 Сравнение двух реализаций

### 3.1 Метод сравнения

Производилось сравнение двух реализаций с помощью замера времени работы параллельной секции. Для этого использовалась функция *omp\_get\_wtime()*.

Все запуски производились на вычислительной системе IBM Polus, на 4 узле. Характеристики узла:

- 2 десятиядерных процессора IBM POWER8 (каждое ядро имеет 8 потоков) всего
- 160 потоков
- Общая оперативная память 256 Гбайт (в узле 5 оперативная память 1024 Гбайт) с ECC контролем
- 2 x 1 ТБ 2.5" 7K RPM SATA HDD
- 2 x NVIDIA Tesla P100 GPU, 16Gb, NVLink
- 1 порт 100 ГБ/сек

Компиляция программ производилась с помощью компилятора gcc:

```
gcc program.c -std=gnu99 -o0 -fopenmp -lm -o program
```

Постановка задач на выполнения производилась с помощью планировщика LSF.

### 3.2 Результаты сравнения

Ниже представлены результаты работы программ для разных размеров входных данных (для матрицы весов 20000x20000 и 40000x40000):

| Число нитей            | 1     | 2      | 4     | 8      | 16     | 32     | 64     |
|------------------------|-------|--------|-------|--------|--------|--------|--------|
| Время неоптимиз. (сек) | 3.292 | 1.892  | 0.904 | 0.524  | 0.539  | 0.750  | 1.257  |
| Время оптимиз. (сек)   | 3.183 | 1.605  | 0.814 | 0.431  | 0.316  | 0.462  | 1.073  |
| Ускорение неоптимиз.   | 1.000 | 1.739  | 3.641 | 6.276  | 6.102  | 4.386  | 2.617  |
| Ускорение оптимиз.     | 1.000 | 1.983  | 3.910 | 7.383  | 10.001 | 6.876  | 2.965  |
| Разница (%)            | 3.310 | 15.175 | 9.959 | 17.806 | 40.993 | 38.316 | 14.660 |

Таблица 1: Матрица весов 20000x20000

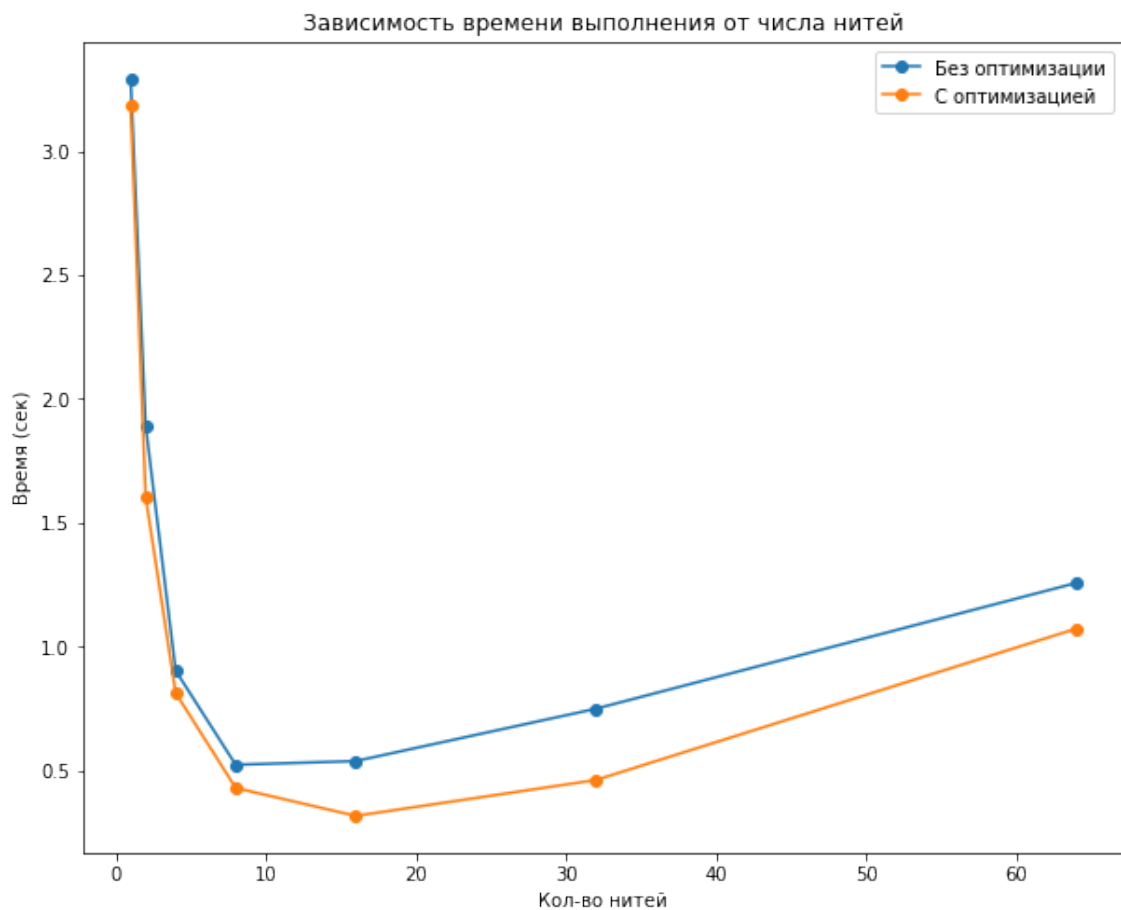


Рис. 1: Матрица весов 20000x20000



| Число нитей            | 1      | 2      | 4     | 8      | 16     | 32     | 64     |
|------------------------|--------|--------|-------|--------|--------|--------|--------|
| Время неоптимиз. (сек) | 13.655 | 9.021  | 3.417 | 1.955  | 1.716  | 1.907  | 3.242  |
| Время оптимиз. (сек)   | 13.882 | 6.598  | 3.269 | 1.697  | 1.047  | 0.823  | 2.470  |
| Ускорение неоптимиз.   | 1.000  | 1.514  | 3.996 | 6.985  | 7.956  | 7.162  | 4.212  |
| Ускорение оптимиз.     | 1.000  | 2.104  | 4.247 | 8.178  | 13.261 | 16.860 | 5.620  |
| Разница (%)            | 1.657  | 26.856 | 4.340 | 13.179 | 39.012 | 56.814 | 23.808 |

Таблица 2: Матрица весов 40000x40000

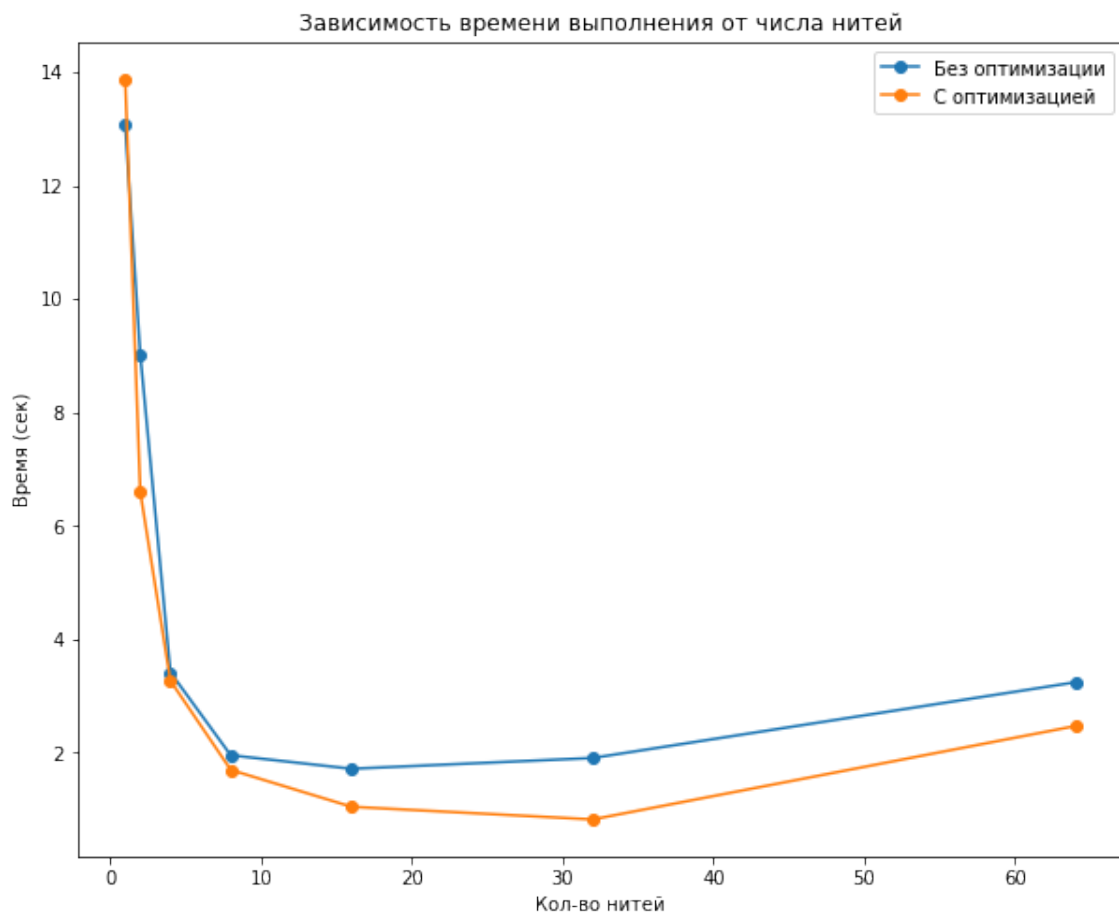


Рис. 2: Матрица весов 40000x40000