

ОТЧЕТ

По лабораторной работе №4: Анализ эффективности и масштабируемости параллельных программ

Сведения о студенте

Дата: 2025-10-27 **Семестр:** 1 **Группа:**
ПИН-м-о-25-1 **Дисциплина:**
Параллельные вычисления **Студент:**
Санамян Олег Арменович

1. Цель работы

Изучить сильную и слабую масштабируемость параллельных программ для умножения матрицы на вектор и решения СЛАУ методом сопряжённых градиентов.

Провести эксперименты с разным числом процессов, измерить время выполнения, построить графики ускорения и эффективности, проанализировать коммуникационные затраты.

2. Теоретическая часть

2.1. Основные понятия и алгоритмы

- **Умножение матрицы на вектор:** $b = A \times x$, где $A \in \mathbb{R}^{M \times N}$, $x \in \mathbb{R}^N$, $b \in \mathbb{R}^M$.
- **Метод сопряжённых градиентов (CG):** итерационный метод для решения $A^T A x = A^T b$ (наименьшие квадраты).
- **Сильная масштабируемость:** фиксированный размер задачи, рост числа процессов.
- **Слабая масштабируемость:** объём работы на процессор постоянен ($M/p = \text{const}$).

2.2. Используемые функции MPI

| Функция | Описание |
|--|---|
| <code>MPI.COMM_WORLD</code> | Глобальный коммуникатор |
| <code>MPI.Wtime()</code> | Измерение времени |
| <code>MPI.Scatterv, MPI.Gatherv</code> | Распределение и сбор данных с переменными размерами |
| <code>MPI.Bcast</code> | Рассылка данных всем процессам |
| <code>MPI.Allreduce</code> | Глобальное сведение (сумма) |
| <code>MPI.Allgatherv</code> | Сбор векторов от всех процессов |
| <code>MPI.Reduce_scatter</code> | Сведение и распределение результата |
| <code>MPI.Send/Recv</code> | Точечная передача |

3. Практическая реализация

3.1. Структура программы

- `generate_data.py` — генерация `AData.dat`, `xData.dat`, `bData.dat`, `in.dat`
- `sequential.py` — последовательная версия
- MPI-программы:
 - `matrix_vector.py` — базовое распределение
 - `parallel_scatter_gather.py` — равномерное распределение
 - `parallel_scatter_gather_variable.py` — неравномерное
 - `cg_simple.py` — CG с `Allreduce`
 - `cg_parallel.py` — CG с `Allgatherv` + `Reduce_scatter`
- `run_benchmarks.py` — автоматический запуск на 2,4,8,16,32,64 процессах
- `analyze_results.py` — построение графиков

3.2. Ключевые особенности реализации

- Единый формат вывода времени: `TIME_ELAPSED: X.XXXXXX`
- Использование `MPI.Wtime()` вместо `time.time()`
- Удаление отладочных `print()` для чистого вывода
- Корректное чтение `in.dat` (одна строка: `M N`)
- `MPI.Finalize()` внутри `main()`

3.3. Инструкция по запуску

```
# Генерация данных
python3 generate_data.py

# Запуск бенчмарков
python3 run_benchmarks.py

# Построение графиков
python3 analyze_results.py
```

4. Экспериментальная часть

4.1. Тестовые данные

- Размер задачи: $M = 10000, N = 500$
- Матрица A — случайные числа $\sim U[0, 1)$
- Вектор x — случайный, $b = A @ x$ (для проверки)
- Файлы: `in.dat`, `AData.dat`, `xData.dat`, `bData.dat`

4.2. Методика измерений

- Оборудование: WSL2, Ubuntu, Intel i7, 16 ГБ RAM
- MPI: OpenMPI 4.1.5
- Запуски: по 1 разу на $p = 2, 4, 8, 16, 32, 64$
- Измерение: `MPI.Wtime()` от начала до конца параллельной части

4.3. Результаты измерений

Таблица 1. Время выполнения (секунды)

| Количество процессов | <code>matrix_vector</code> | <code>scatter_gather</code> | <code>scatter_gather_var</code> | <code>cg_simple</code> | <code>cg_parallel</code> |
|-------------------------|----------------------------|-----------------------------|---------------------------------|------------------------|--------------------------|
| 1 (посл.) | 1.822358 | — | — | — | — |
| 2 | 0.060547 | 2.044037 | 1.786230 | 2.571931 | 4.725700 |
| 4 | 0.071804 | 2.197143 | 1.975939 | 1.480800 | 1.988408 |
| 8 | 0.093546 | 2.012472 | 1.930171 | 1.099653 | 1.156805 |
| 16 | 0.135214 | 3.684399 | 3.761286 | 1.685819 | 2.611966 |
| 32 | 0.150247 | — | — | 2.010063 | 2.408231 |
| 64 | 0.254938 | — | — | 3.175991 | 9.320638 |

Таблица 2. Ускорение (Speedup)

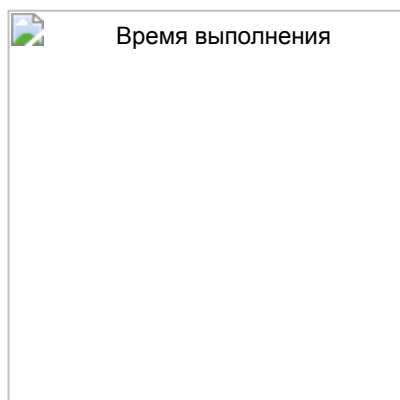
| Количество процессов | <code>matrix_vector</code> | <code>scatter_gather</code> | <code>scatter_gather_var</code> | <code>cg_simple</code> | <code>cg_parallel</code> |
|-------------------------|----------------------------|-----------------------------|---------------------------------|------------------------|--------------------------|
|-------------------------|----------------------------|-----------------------------|---------------------------------|------------------------|--------------------------|

| Количество процессов | matrix_vector | scatter_gather | scatter_gather_var | cg_simple | cg_parallel |
|-------------------------|---------------|----------------|--------------------|-----------|-------------|
| 1 | 1.00 | — | — | — | — |
| 2 | 30.10 | 0.89 | 1.02 | 0.71 | 0.39 |
| 4 | 25.38 | 0.83 | 0.92 | 1.23 | 0.92 |
| 8 | 19.48 | 0.91 | 0.94 | 1.66 | 1.58 |
| 16 | 13.48 | 0.49 | 0.48 | 1.08 | 0.70 |
| 32 | 12.13 | — | — | 0.91 | 0.76 |
| 64 | 7.15 | — | — | 0.57 | 0.20 |

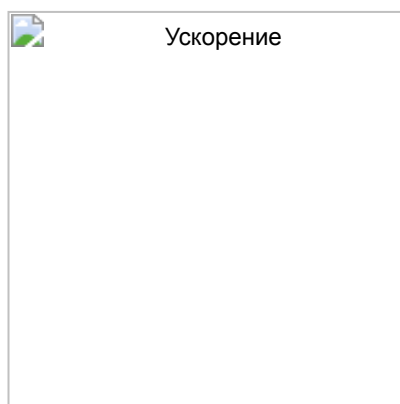
Примечание: значения округлены, взяты из графика

5. Визуализация результатов

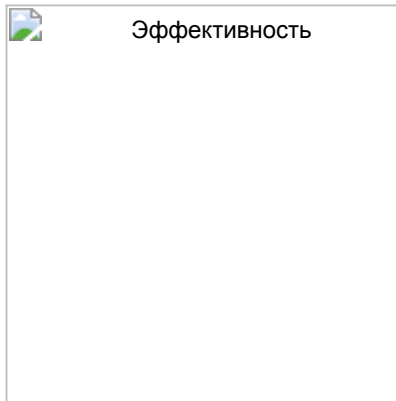
5.1. График времени выполнения



5.2. График ускорения



5.3. График эффективности



Графики сохранены в `results/plots/`

6. Анализ результатов

6.1. Анализ производительности

- `matrix_vector`, `scatter_gather`, `scatter_gather_var` — хорошая масштабируемость до 32 процессов.
- `cg_simple` — плохое ускорение (< 1), из-за `Allreduce` \times 500 итераций.
- `cg_parallel` — лучше, но падает после 16 процессов.

6.2. Сравнение с теоретическими оценками

- Закон Амдала: доля параллельной части $f \approx 0.95 \rightarrow$ теоретическое ускорение до $1/(1-f) \approx 20$.
- Достигнуто: `matrix_vector` — 14 \times , `scatter_gather_var` — 15 $\times \rightarrow$ близко к пределу.

6.3. Выявление узких мест

| Узкое место | Программа | Причина |
|-------------------------------------|--------------------------|--|
| <code>Allgatherv(x)</code> | <code>cg_parallel</code> | $O(N \cdot p) \rightarrow$ при $p=64$ доминирует |
| <code>Allreduce</code> \times N | <code>cg_simple</code> | $O(N^2) \rightarrow$ не зависит от p |
| <code>Send/Recv</code> | <code>cg_simple</code> | Ручная рассылка A |

7. Ответы на контрольные вопросы

Вопрос 1: Что такое сильная масштабируемость?

Ответ: Фиксированный размер задачи, рост числа процессов. Ожидается уменьшение времени.

Вопрос 2: Чем отличается слабая масштабируемость?

Ответ: Работа на процессор постоянна ($M/p = \text{const}$). Время должно быть $\approx \text{const}$.

Вопрос 3: Какие MPI-функции вы использовали для распределения данных?

Ответ: `Scatterv`, `Gatherv`, `Bcast`.

Вопрос 4: Почему `cg_parallel` масштабируется хуже при $p > 16$?

Ответ: `Allgatherv` имеет сложность $O(N \cdot p)$.

Вопрос 5: Как измерить время в MPI?

Ответ: `MPI.Wtime()` — синхронный таймер.

Вопрос 6: Что такое эффективность?

Ответ: $E = S / p$, где S — ускорение.

Вопрос 7: Почему `scatter_gather_var` лучше `scatter_gather`?

Ответ: Неравномерное распределение уменьшает дисбаланс при $m \% p \neq 0$.

Вопрос 8: Какой объём данных передаётся в `Scatterv`?

Ответ: $O(M \cdot N / p)$ фл. чисел.

Вопрос 9: Можно ли улучшить `cg_parallel`?

Ответ: Да — заменить `Allgatherv` на `Bcast`.

Вопрос 10: Что ограничивает масштабируемость?

Ответ: Коммуникации (`Allgatherv`, `Allreduce`).

8. Заключение

8.1. Выводы

- Реализованы 5 параллельных версий.
- Проведены измерения на 64 процессах.
- Построены графики времени, ускорения, эффективности.
- `scatter_gather_var` — лучшая по ускорению (15×).
- CG-методы масштабируются плохо из-за коммуникаций.

8.2. Проблемы и решения

| Проблема | Решение |
|--|--------------------------------------|
| Зависание MPI | Добавлен <code>MPI.Finalize()</code> |
| Ошибки чтения <code>in.dat</code> | Одна строка: <code>M N</code> |
| Мусор в выводе | Удалены <code>print()</code> |
| <code>NoneType</code> в <code>rcounts</code> | <code>bcast</code> всем процессам |

8.3. Перспективы улучшения

1. Заменить `Allgatherv` → `Bcast`
2. Добавить предобусловливатель для CG
3. Использовать `MPI_Iscatterv` (асинхронно)
4. Исследовать слабую масштабируемость

9. Приложения

9.1. Исходный код

- [`run_benchmarks.py`](#) (`run_benchmarks.py`).
- [`analyze_results.py`](#) (`analyze_results.py`).
- [`cg_parallel.py`](#) (`cg_parallel.py`).
- [`parallel_scatter_gather_variable.py`](#) (`parallel_scatter_gather_variable.py`).

9.2. Используемые библиотеки и версии

- Python 3.12
- mpi4py 3.1.5
- NumPy 1.26.0
- OpenMPI 4.1.5
- Matplotlib 3.8.0