

Параллельное Умножение Матрицы на Вектор с Использованием MPI

Распределенное умножение матрицы на вектор с помощью mpi4py для оптимизации вычислений

```
5 = 17 18 16 18 37 38 19 34 1 25
6 x 33 84 58 35 86 97 86 34 5 39
5 = 37 18 15 15 15 55 15 50 5 56
5 x 35 55 27 35 35 35 18 23 7 35
5 = 95 98 35 18 37 39 38 38 1 35
5 x 35 38 18 45 39 35 35 35 1 19
5 = 16 16 16 15 35 35 15 55 1 15
5 = 75 18 19 19 36 35 15 58 4 16
5 = 75 33 15 35 38 35 16 36 1 15
5 = 15 38 19 73 39 35 15 35 5 13
5 = 95 38 35 78 75 35 35 34 5 38
5 x 35 33 78 55 35 55 35 34 5 53
5 = 35 76 15 75 35 36 75 75 7 15
5 = 35 25 15 45 35 55 16 33 5 15
5 = 43 15 15 35 79 34 35 45 4 15
5 = 35 15 15 38 36 39 26 35 7 16
7 = 35 35 17 35 78 34 35 36 1 15
5 = 35 38 18 35 38 35 39 34 7 35
5 = 35 10 15 75 35 35 26 35 3 16
5 x 35 17 18 35 33 34 36 34 1 25
5 = 35 45 13 39 35 33 37 36 3 35
5 = 35 19 15 45 39 44 15 55 3 15
5 = 38 15 15 39 19 33 34 55 7 35
0 = 37 15 37 15 14 15 15 34 1 15
```

Введение

Тема: Умножение матрицы на вектор с помощью параллельного программирования на `mpi4ru`.

Задача: Разделить строки матрицы между процессами, передать вектор всем процессам, выполнить умножение на каждом процессе и собрать результаты.

Цель: Повысить эффективность умножения матрицы на вектор за счет распределения работы между процессами.

Умножение Матрицы на Вектор

Математическое Определение

• Если матрица A имеет размер $m \times n$, а вектор B — размерность n , результатом их умножения будет новый вектор C размерности m .

• Каждый элемент результирующего вектора c_i вычисляется как

$$c_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_j$$

$$A \cdot B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_{1n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} \cdot b_1 + a_{12} \cdot b_2 + \dots + a_{1n} \cdot b_n \\ a_{21} \cdot b_1 + a_{22} \cdot b_2 + \dots + a_{2n} \cdot b_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} \cdot b_1 + a_{m2} \cdot b_2 + \dots + a_{mn} \cdot b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \dots \\ c_{1m} \end{pmatrix}$$

Пример умножения Матрицы на Вектор

- матрица A имеет размер 5×3 ,
- вектор B — размерность 3,
- Вектор C размерности 5, результат их умножения.

$$\mathbf{C} = \mathbf{A} \cdot \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \\ 10 & 11 & 12 \\ 13 & 14 & 15 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 14 \\ 32 \\ 50 \\ 68 \\ 86 \end{pmatrix}$$

Последовательная программа умножения матрицы на вектор

```
1 import numpy as np
2
3 N = 5 # Количество строк матрицы
4 M = 3 # Количество столбцов матрицы (длина вектора)
5
6 matrix = np.array([
7     [1.0, 2.0, 3.0],
8     [4.0, 5.0, 6.0],
9     [7.0, 8.0, 9.0],
10    [10.0, 11.0, 12.0],
11    [13.0, 14.0, 15.0]
12 ])
13
14 vector = np.array([1.0, 2.0, 3.0])
15
16 result = np.dot(matrix, vector)
17
18 print("Матрица (5x3):")
19 print(matrix)
20 print("\nВектор (длины 3):")
21 print(vector)
22 print("\nРезультат умножения матрицы на вектор:")
23 print(result)
24
```

Output:

Output

Матрица (5x3):

```
[[ 1.  2.  3.]
 [ 4.  5.  6.]
 [ 7.  8.  9.]
 [10. 11. 12.]
 [13. 14. 15.]]
```

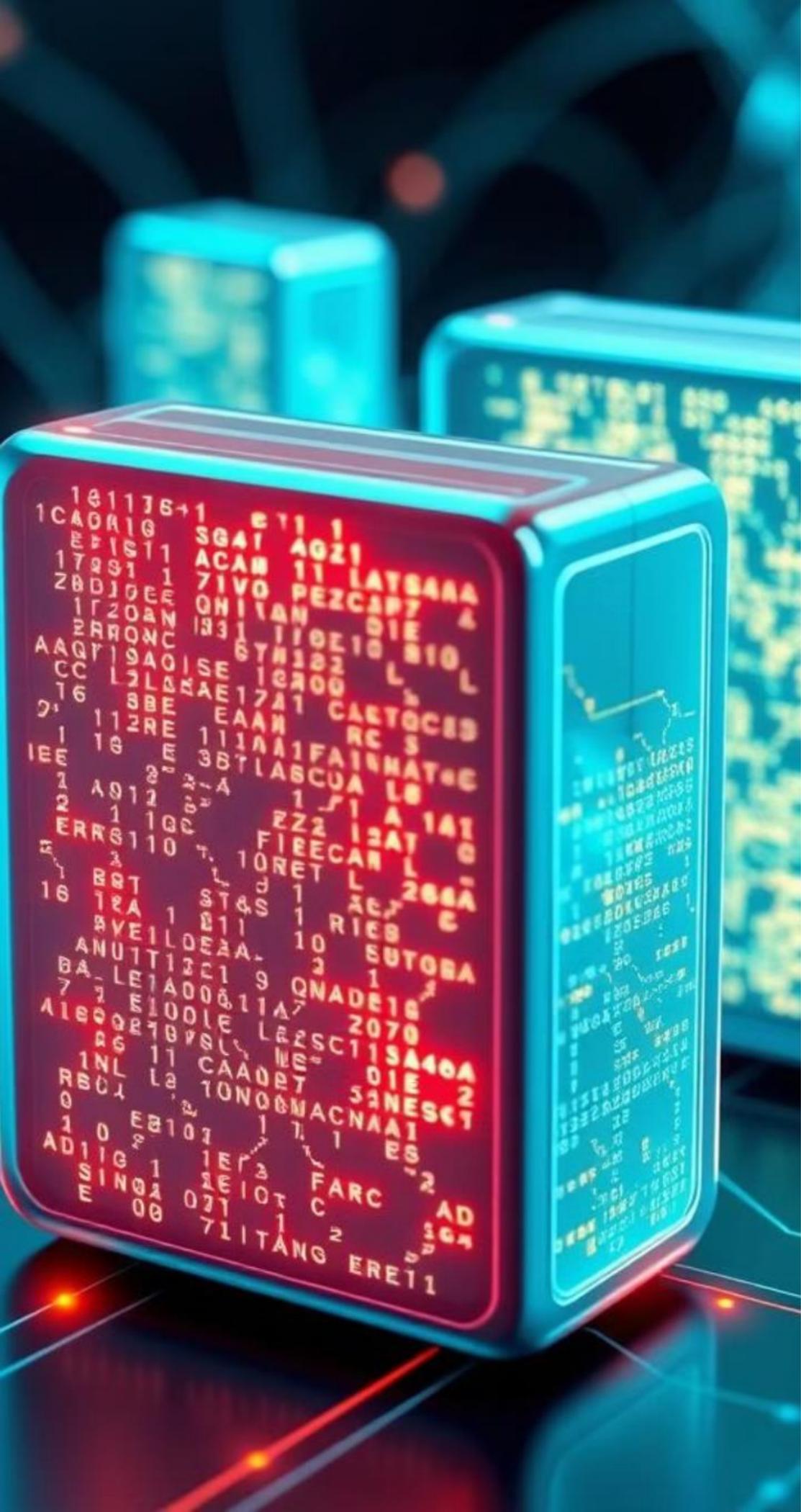
Вектор (длины 3):

```
[1. 2. 3.]
```

Результат умножения матрицы на вектор:

```
[14. 32. 50. 68. 86.]
```

=== Code Execution Successful ===



Параллельная программа умножения матрицы на вектор

Общая Структура Решения

1. Чтение данных

Матрица и вектор загружаются из файлов.

2. Распределение данных

Строки матрицы распределяются между процессами, а вектор передается полностью всем процессам.

3. Локальное умножение

Каждый процесс умножает свою часть матрицы на вектор.

4. Сбор результатов

Частичные результаты от каждого процесса собираются в процесс 0 для формирования окончательного результата.

Описание Входных Данных

Файл in.dat

Содержит размеры матрицы: о Первое число — количество строк матрицы N. о Второе число — количество столбцов матрицы M.

Файл AData.dat

Содержит элементы матрицы размером N x M, записанные построчно.

Файл xData.dat

Содержит элементы вектора длины M.

AData.dat		in.dat	
Файл	Изменить	Файл	Изменить
1.0		5	
2.0		3	
3.0			
4.0			
5.0			
6.0			
7.0			
8.0			
9.0			
10.0			
11.0			
12.0			
13.0		1.0	
14.0		2.0	
15.0		3.0	

Основные Этапы Программы

- Шаг 1 Чтение размеров матрицы и вектора.
- Шаг 2 Передача размеров другим процессам.
- Шаг 3 Определение количества строк, обрабатываемых каждым процессом.
- Шаг 4 Чтение строк матрицы и их распределение между процессами.
- Шаг 5 Передача полного вектора каждому процессу.
- Шаг 6 Локальное умножение части матрицы на вектор.
- Шаг 7 Сбор частичных результатов и объединение их в итоговый вектор.



Код - Инициализация и Передача Размеров

```
comm = MPI.COMM_WORLD
rank = comm.Get_rank()
numprocs = comm.Get_size()

if rank == 0:
    f1 = open('in.dat', 'r')
    N = array(int32(f1.readline()))
    M = array(int32(f1.readline()))
    f1.close()
else:
    N = array(0, dtype=int32)
    M = array(0, dtype=int32)

comm.Bcast([N, 1, MPI.INT], root=0)
comm.Bcast([M, 1, MPI.INT], root=0)
```

- Описание: Процесс 0 читает размеры матрицы и передает их всем процессам.

Код - Распределение Строк Матрицы

```
if rank == 0:
    ave, res = divmod(N, numprocs - 1)
    rcounts = empty(numprocs, dtype=int32)
    displs = empty(numprocs, dtype=int32)

    for k in range(1, numprocs):
        rcounts[k] = ave + 1 if k <= res else ave
        displs[k] = displs[k - 1] + rcounts[k - 1]
else:
    rcounts = empty(numprocs, dtype=int32)
    displs = empty(numprocs, dtype=int32)

comm.Bcast(rcounts, root=0)
comm.Bcast(displs, root=0)
```

- Описание: Каждый процесс получает информацию о количестве строк, которые он будет обрабатывать, и смещения для подматриц.

Код - Передача Строк Матрицы

```
M_part = array(0, dtype=int32)
comm.Scatter([rcounts, 1, MPI.INT], [M_part, 1, MPI.INT], root=0)

if rank == 0:
    f2 = open('AData.dat', 'r')
    for k in range(1, numprocs):
        A_part = empty((rcounts[k], M), dtype=float64)
        for j in range(rcounts[k]):
            for i in range(M):
                A_part[j, i] = float64(f2.readline())
        comm.Send([A_part, rcounts[k] * M, MPI.DOUBLE], dest=k,
tag=0)
    f2.close()
    A_part = empty((rcounts[rank], M), dtype=float64)
else:
    A_part = empty((rcounts[rank], M), dtype=float64)
    comm.Recv([A_part, rcounts[rank] * M, MPI.DOUBLE], source=0)
```

- Описание: Строки матрицы передаются процессам с помощью Send И Recv

Код - Передача Вектора и Умножение

```
if rank == 0:
    x = empty(M, dtype=float64)
    f3 = open('xData.dat', 'r')
    for j in range(M):
        x[j] = float64(f3.readline())
    f3.close()
else:
    x = empty(M, dtype=float64)

comm.Bcast(x, root=0)

# Локальное умножение
b_temp = dot(A_part, x)
```

- Описание: Вектор передается всем процессам, и каждый процесс выполняет локальное умножение.

Код - Сбор Результатов

```
if rank == 0:  
    b = empty(N, dtype=float64)  
else:  
    b = None  
  
comm.Gatherv(b_temp, [b, rcounts, displs, MPI.DOUBLE], root=0)  
  
if rank == 0:  
    print(b)
```

- Описание: Частичные результаты собираются в процессе 0 с помощью Gatherv, где они объединяются в итоговый результат.



Результат

```
PS C:\Users\Admin> mpiexec -n 6 "C:\Program Files\Python312\python.exe" MxV.py  
[14. 32. 50. 68. 86.]  
PS C:\Users\Admin> |
```

Результаты вычислений параллельной программы соотгласуются с результатами вычислений последовательной программы умножения матрицы на вектор

Выводы

В коде использовались функции `Bcast`, `Scatter` и `Gatherv` для передачи данных, распределения строк матрицы между процессами и сбора частичных результатов. Эти функции обеспечили эффективное распределение данных и агрегацию результатов. В качестве альтернатив можно использовать `Scatterv`, если данные неравномерно распределены, или `Allreduce`, если требуется, чтобы все процессы получили итоговый результат. Также полезной является функция `Reduce_scatter`, которая одновременно выполняет агрегацию и распределение, что может сократить накладные расходы при передаче данных. Выбор конкретных MPI функций зависит от особенностей задачи и структуры данных, и правильная комбинация функций позволяет достичь баланса между производительностью и сложностью реализации.