Отчет по заданию "Решение системы линейных уравнений методом вращений"

Сибгатуллин Артур, 310 учебная группа

27 сентября, 2020

Содержание

1 Введение

В курсе предмета "Работа на ЭВМ и программирование"перед нами была поставлена задача: решить систему линейных уравнений методом **"Вращений (Гивенса)"**. Пусть система уравнений $Ax = b$ задана следующими элементами:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_{11} \\ x_{21} \\ \vdots \\ x_{n1} \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} b_{11} \\ b_{21} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix}$$

Где матрица $A-$невырожденная, $x-$вектор столбец искомых неизвестных, $b-$вектор столбец свободных членов. Необходимо найти x.

1.1 Алгоритм метода вращений

Лемма 1: $\forall\ r = (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2$, где $r \neq 0$ существует матрица T:

$$T = \begin{pmatrix} \cos(\varphi) & -sin(\varphi) \\ \sin(\varphi) & \cos(\varphi) \end{pmatrix} \text{и}\, Tr = \|r\|(1,0)^T \,\text{где}\|r\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$$

□ Просто предъявим такую матрицу: $cos(\varphi) = \frac{x_1}{\sqrt{x_1^2+x_2^2}}$, $sin(\varphi) = -\frac{x_2}{\sqrt{x_1^2+x_2^2}}$■

Как можно заметить матрица T это матрица вращения на угол φ в $\mathbb{R}$ относительно оси x_1, поэтому метод называется методом вращения.
Таким же образом мы можем привести вектор-столбцы любого размера к виду $(\|x_1\|, \dots, 0)^T$, например $(x_1, x_2, x_3)^T$ приводим к виду $(\|x_1\|, 0, 0)^T$, сначала преобразовав к виду $(\|x_1\|, 0, x_3)^T$, а затем к $(\|x_1\|, 0, 0)^T$. Формальное доказательство этого факта приведено в учебнике К.Ю.Богачева «Практикум на ЭВМ. Методы решения линейных систем и нахождения собственных значений», стр.43 Лемма 3.

Сам алгоритм заключается в приведении матрицы A к верхнетреугольному виду следующим образом. Обозначим первый столбец матрицы A как

$$a^1 = \begin{pmatrix} a_{1,1} \\ a_{1,1} \\ \vdots \\ a_{n,1} \end{pmatrix}$$

Тогда $\exists$ набор матриц $T_{1,2}, \dots, T_{1,n}$, таких что $T_{1,2} * \dots * T_{1,n} * a^1 = \|a^1\| * e_1$, $(e_1, \dots e_n)$ - стандартный базис в $\mathbb{R}^n$. Умножим систему $Ax = b$ на $T_{1,2} * \dots * T_{1,n}$

слева. Получим новую систему $A^{(1)}x = b^{(1)}$ эквивалентную исходной, где

$$A^{(1)} = T_{1,2}*\cdots*T_{1,n}*A = \begin{pmatrix} \|a_1\| & c_{1,2} & \dots & c_{1,n} \\ 0 & a^{(1)}_{2,2} & \dots & a^{(1)}_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a^{(1)}_{n,2} & \dots & a^{(1)}_{n,n} \end{pmatrix}, b^{(1)} = T_{1,2}*\cdots*T_{1,n}* \begin{pmatrix} b_{1,1} \\ b_{2,1} \\ \vdots \\ b_{n,1} \end{pmatrix}$$

Далее применим процесс для подматрицы $(a^{(1)}_{i,j})_{i,j=2\dots n}\,(1)$. После применения данного процесса ко всем подматрицам вида (1) мы получим матрицу

$$R = \begin{pmatrix} \|a_1\| & c_{1,2} & c_{1,3} & \dots & c_{1,n-2} & c_{1,n-1} & c_{1,n} \\ & \|a^{(1)}_1\| & c_{2,3} & \dots & c_{2,n-2} & c_{2,n-1} & c_{2,n} \\ & & \|a^{(2)}_1\| & \dots & c_{3,n-2} & c_{3,n-1} & c_{3,n} \\ & & & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ & & & & \|a^{(n-3)}_1\| & c_{n-2,n-1} & c_{n-2,n} \\ & & & & & \|a^{(n-2)}_1\| & c_{n-1,n} \\ & & & & & & a^{(n-1)}_{n,n} \end{pmatrix},$$

и столбец свободных коэффицентов $y = b^{(n-1)} = \prod_{i=n-1}^{n-1} \prod_{j=n}^{i+1} T_{ij} b$, где $\prod_{j=n}^{i+1}$ означает, что сомножители берутся в порядке $n, \dots, i+1$
Система $Rx = y$, где R - верхнетреугольная матрица, решается обратным ходом метода Гаусса.

2 Точечный метод вращения

2.1 Реализация(Псевдокод)

```
for i=1 to n do
    for j = i+1 to n do
        cos(phi) = A[i][i] / norm(j)
        sin(phi) = −A[j][i] / norm(j)
        for k = i to n do
            A[i][k] = A[k][j] * cos(phi) − sin(phi) * A[j][k]
            A[j][k] = A[k][j] * cos(phi) + sin(phi) * A[j][k]
        end for
        b[i] = b[i] * cos(phi) − sin(phi) * b[j]
        b[j] = b[i] * cos(phi) + sin(phi) * b[j]
    if A[i][i] < EPS
        return ERROR:System is incosistent
    end for
end for
Back−Subtitution_procedure()
```

2.2 Применимость

Матрица A должна быть не вырожденной.

2.3 Обратный ход метода Гаусса

Обратный ход метода Гаусса заключается в нахождении x из верхнетреугольной матрицы, следующим образом:

$$x_n = y_n, x_i = y_i - \sum_{j=i+1}^{n} c_{i,j}x_j \text{ где } i = n-1, \ldots, 1$$

2.4 Оценка числа арифметических операций

Посчитаем сложность алгоритма для k-го шага а затем просуммируем по $k = 1, \ldots, n-1$

- Для вычисления матриц $T_{k,k+1}, \ldots, T_{k,n}$ необходимо n-k аддитивных, $4*(n-k)$ мультипликативных и $n-k$ операций извлечения корня.
- Для вычисления компонент $k, \ldots, n$ k-го столбца матрицы $A^{(k)}$, которые мы считаем по формуле $\|a_1^{(k-1)}\|e_1^{(n-k+1)}$ требуется $(n-k+1)$ мультипликативных операций, $(n-k)$ аддитивных операций и 1 операция извлечения корня

- Так как в алгоритме мы применяем умножение $n-k$ матриц вращения на подматрицу $(a_{i,j}^{(k-1)})_{i=1,\ldots,n,j=k+1\ldots n}$, то на это требуется $4(n-k)^2$ мультипликативных и $2(n-k)^2$ аддитивных операций
- Для вычисления столбца y требуется $4(n-k)$ мультипликативных и $n-k$ аддитивных операций
- Для вычисления обратного хода метода Гаусса требуется $\frac{n(n-1)}{n}$ аддитивных и $\frac{n(n-1)}{n}$ операций

Итого:

- Аддитивных операций $\sum_{k=1}^{n-1}(4(n-k)^2+9(n-k)+1) = \frac{4n^3}{3}+O(n^2)$ при $n \to \inf$
- Мультипликативных операций $\sum_{k=1}^{n-1}(2(n-k)^2+3(n-k)) = \frac{2n^3}{3}+O(n^2)$ при $n \to \inf$
- Операций извлечения корня $\sum_{k=1}^{n-1}(n-k+1) = O(n^2)$ при $n \to \inf$

Как можно заметить, метод вращений требует в 2 раза больше мультипликативных и в 4 раза больше аддитивных операций, чем метод Гаусса.

2.5 Организация хранения в памяти

Матрица A хранится в памяти в виде массива размером n^2, решение x и столбец свободных членов b хранятся в виде массивов длины n. Таким потребление памяти $n^2+2n+O(1)$. Так как совершается $O(n^3)$ операций с $O(n^2)$ элементами, то возникает необходимость в кэшировании часто используемых данных, для оптимизации работы с памятью.

3 Блочный метод вращения

Представим нашу матрицу A в блочном виде:

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1k} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{k1} & A_{k2} & \dots & A_{kk} \end{pmatrix}$$

Где размер каждого блока m, тогда без ограничения общности $k = n/m$ - нацело.
На первом шаге алгоритма преобразуем блок A_{11} к верхнетреугольному виду с помощью обыкновенного метода вращений. Как побочный продукт алгоритма у нас останутся вычисленными матрицы поворота: $T_{11} = \prod_{i=n-1}^{n-1} \prod_{j=n}^{i+1} T_{ij}$. Применим их к строке блоков $A_{12} \dots A_{1k}$ и к блоку B_1 - вектор столбец B в блочном виде. Получим матрицу вида:

$$A = \begin{pmatrix} A_{11}^{(1)} & A_{12}^{(1)} & \dots & A_{1k}^{(1)} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{k1} & A_{k2} & \dots & A_{kk} \end{pmatrix}$$

Затем обнуляем столбец блоков $A_{21} \dots A_{k1}$, матрицами вращений, строящихся из диагональных элементов $a_{ii} \in A_{11}^{(1)}$ и элементов из столбца $a_{2i}, \dots a_{ji} \in A_{21}^{(1)}$. Эти же матрицы поворота испольуем для преобразования строк блоков $A_{22}, \dots, A_{2k}, \dots, A_{k2}, \dots, A_{kk}$. Имеем:

$$A = \begin{pmatrix} A_{11}^{(1,2)} & A_{12}^{(1,2)} & \dots & A_{1k}^{(1,2)} \\ 0 & A_{22}^{(2)} & \dots & A_{2k}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & A_{k2}^{(2)} & \dots & A_{kk}^{(2)} \end{pmatrix}$$

Теперь применяем тот же алгоритм для подматрицы с начальным элементом $A_{22}^{(2)}$
В конечном итоге получаем верхнетреугольную матрицу, которую можно разрешить обратным ходом метода Гаусса.

3.1 Обратный ход метода Гаусса

Обратный ход метода Гаусса заключается в нахождении x из верхнетреугольной матрицы, следующим образом:

$$x_n = y_n, x_i = y_i - \sum_{j=i+1}^{n} c_{i,j} x_j \text{ где } i = n-1, \dots, 1$$

3.2 Оценка числа арифметических операций

m - размер блока, k - количество блоков в строке (столбце).

- Для приведения блоков A_{ii} к верхнетреугольному виду необходимо $2m^2n$ арифметических операций.
- Для умножения строки блоков $A_{i2} \dots A_{ik}$ на матрицы поворота необходимо $\frac{3nm(\frac{n}{m}-2)(m-1)}{2}$ арифметических операций.
- Для обнуления блока лежащим под диагональным необходимо $3(m+1)(4+m^2+m)$ операций.
  Всего таких блоков лежащих под диагональными $\frac{n(m+n)}{2m^2}$.
  Итого: $3(m+1)(4+m^2+m) * \frac{n(m+n)}{2m^2}$
- Для применения матриц вращения из предыдущего пункта ко всей строчке блоков небходимо $(m+1)^3 * \frac{n(m+n)(m+2n)}{m^3}$ операций

Итого:

- $m = 1 : 2m^3$
- $m = n : 2m^3$

3.3 Организация хранения в памяти

Матрица A хранится в памяти в виде массива размером n^2, решение x и столбец свободных членов b хранятся в виде массивов длины n. Также необходимо хранить 2 массива размером $2m^2$ в кэш-памяти (для выгрузки блоков над которыми производятся операции и для хранения матриц вращения). Итого потребление памяти алгоритма: $n^2 + n + 4m^2 + O(1)$

Подпрограмма загрузки (выгрузки) блока матрицы в кэш-память:

```
void get_block (double *A, int matrix_size, double *Block,
                int block_size, int i_, int j_,
                int dev, int rem_of_dev)
{
        int block_m_size = (i_ < dev ? block_size : rem_of_dev);
        int block_n_size = (j_ < dev ? block_size : rem_of_dev);

        double *Block_i = Block;
        double *Ai = A + (i_ * matrix_size + j_) * block_size;

        for (int i = 0; i < block_m_size; i++)
        {
```

```
                for (int j = 0; j < block_n_size; j++)
                Block_i[j] = Ai[j];

                Ai += matrix_size;
                Block_i += block_size;
        }
}

void set_block (double *A, int matrix_size, double *Block,
        int block_size, int i_, int j_,
        int dev, int rem_of_dev)
{
        int block_m_size = (i_ < dev ? block_size : rem_of_dev);
        int block_n_size = (j_ < dev ? block_size : rem_of_dev);

        double *Block_i = Block;
        double *Ai = A + (i_ * matrix_size + j_) * block_size;

        for (int i = 0; i < block_m_size; i++)
        {
                for (int j = 0; j < block_n_size; j++)
                Ai[j] = Block_i[j];

                Ai += matrix_size;
                Block_i += block_size;
        }
}
```