Отчет по заданию "Решение системы линейных уравнений методом вращений"

Сибгатуллин Артур, 310 учебная группа 27 сентября, 2020

Содержание

1	Введение			
	1.1	Алгоритм метода вращений		
2	Точечный метод вращения			
	2.1	Реализация(Псевдокод)		
	2.2	Применимость		
	2.3	Обратный ход метода Гаусса		
	2.4	Оценка числа арифметических операций		
	2.5	Организация хранения в памяти		
3	Бло	очный метод вращения		
	3.1	Обратный ход метода Гаусса		
		Оценка числа арифметических операций		
	3.3	Организация хранения в памяти		

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:

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

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

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 $(\|x_1\|,\ldots,0)^T$, 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 $T_{1,2},\ldots,T_{1,n}$, таких что $T_{1,2}*\cdots*T_{1,n}*a^1=\|a^1\|*e_1,$ $(e_1,\ldots e_n)$ - стандартный базис в \mathbb{R}^n . Умножим систему Ax=b на $T_{1,2}*\cdots*T_{1,n}$

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

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

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

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

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 $n,\ldots,i+1$ Система Rx=y, где R - верхнетреугольная матрица, решается обратным ходом метода Гаусса.

2 Точечный метод вращения

2.1 Реализация(Псевдокод)

```
\begin{array}{l} \text{for } i = 1 \text{ to } n \text{ do} \\ \text{for } j = i + 1 \text{ to } n \text{ do} \\ \text{cos}(phi) = A[i][i] / \text{norm}(j) \\ \text{sin}(phi) = -A[j][i] / \text{norm}(j) \\ \text{for } k = i \text{ to } n \text{ do} \\ A[i][k] = A[k][j] * \text{cos}(phi) - \text{sin}(phi) * A[j][k] \\ A[j][k] = A[k][j] * \text{cos}(phi) + \text{sin}(phi) * A[j][k] \\ \text{end for} \\ b[i] = b[i] * \text{cos}(phi) - \text{sin}(phi) * b[j] \\ b[j] = b[i] * \text{cos}(phi) + \text{sin}(phi) * b[j] \\ \text{if } A[i][i] < EPS \\ \text{return } ERROR:System is incosistent} \\ \text{end for} \\ \text{end for} \\ \text{Back-Subtitution } \text{procedure}() \end{array}
```

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:

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

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 $(a_{i,j}^{(k-1)})_{i=1,\dots,n,j=k+1\dots n}$, 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 $n \to \inf$
- \bullet Мультипликативных операций $\sum_{k=1}^{n-1}(2(n-k)^2+3(n-k))=\frac{2n^3}{3}+O(n^2)$ при $n\to\inf$
- ullet Операций извлечения корня $\sum_{k=1}^{n-1}(n-k+1)=O(n^2)$ при $n o \inf$

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 А 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:

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

3.2 Оценка числа арифметических операций

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

- Для приведения блока A_{ii} к верхнетреугольному виду необходимо $2m^3$ арифметических операций. Таких преобразований будет k штук.
- Для умножения строки блоков $A_{i2} \dots A_{ik}$ на матрицы поворота необходимо (k-t)m(m-1)6m арифметических операций.
- Для обнуления столбца блоков необходимо $6m^2(k-t)\sum_{i=1}^m (m-i)$

```
Итого: 2nm^2 + \sum_{t=1}^{n/m} (6m^2(m-1)(k-t) + 6m^2(k-t) \sum_{i=1}^{m} (m-i)) =
```

- m = 1:
- \bullet m=n:

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 3 массива размером m^2 в кэш-памяти.

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 = matrix_size / block_size;
        int rem of dev = matrix size % block size;
        int block_m_size = (i_ < dev ? block_size : rem_of_dev);</pre>
        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++)
                 \label{eq:formula} \text{for (int $j=0$; $j$< $block_n_size$; $j++)}
                 Block_i[j] = Ai[j];
                 Ai += matrix size;
                 Block i += block n size;
        }
}
```

 $void \ set_block \ (double \ *A, \ int \ matrix_size \ , \ double \ *Block \ ,$

```
int block\_size, int i\_, int j\_)
\Big\{
        int dev = matrix_size / block_size;
        int rem of dev = matrix size % block size;
        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 n size;
        }
}
```