Московский авиационный институт (национальный исследовательский университет)

Факультет информационных технологий и прикладной математики

Кафедра вычислительной математики и программирования

Лабораторная работа №1 Задание №3, часть II по курсу «Численные методы»

Студент: С. М. Власова

Преподаватель: И.Э. Иванов Группа: М8О-306Б

Дата:

Оценка: Подпись:

Задание №1.3

Реализовать метод Зейделя в виде програмы, задавая в качестве входных данных матрицу системы, вектор правых частей и точность вычислений. Используя разработанное программное обеспечение, решить СЛАУ. Проанализировать количество итераций, необходимое для достижения заданной точности.

Вариант: 12

$$\begin{cases} 14 \cdot x_1 - 4 \cdot x_2 - 2 \cdot x_3 + 3 \cdot x_4 = 38 \\ -3 \cdot x_1 + 23 \cdot x_2 - 6 \cdot x_3 - 9 \cdot x_4 = -195 \\ -7 \cdot x_1 - 8 \cdot x_2 + 21 \cdot x_3 - 5 \cdot x_4 = -27 \\ -2 \cdot x_1 - 2 \cdot x_2 + 8 \cdot x_3 + 18 \cdot x_4 = 142 \end{cases}$$

1 Описание метода решения

Метод простых итераций довольно медленно сходится. Для его ускорения существует метод Зейделя, заключающийся в том, что при вычислении компонента x_i^{k+1} вектора неизвестных на (k+1)-й итерации используются $x_1^{k+1}, x_2^{k+1}, \ldots, x_{i-1}^{k+1}$, уже вычисленные на (k+1)-й итерации.

Значения остальных компонент $x_{i+1}^{k+1}, x_{i+2}^{k+1}, \dots, x_n^{k+1}$ берутся из предыдущей итерации. Так же, как и в методе простых итераций, строится эквивалентная СЛАУ и за начальное приближение принимается вектор правых частей $x^{(0)} = (\beta_1 \beta_2 \dots \beta_n)$.

Тогда метод Зейделя для известного вектора $(x_1^k x_2^k \dots x_n^k)^T$ на k-й итерации имеет вид:

$$\begin{cases} x_1^{k+1} = \beta_1 + \alpha_{11} \cdot x_1^k + \alpha_{12} \cdot x_2^k + \dots + \alpha_{1n} \cdot x_n^k \\ x_2^{k+1} = \beta_2 + \alpha_{21} \cdot x_1^{k+1} + \alpha_{22} \cdot x_2^k + \dots + \alpha_{2n} \cdot x_n^k \\ x_3^{k+1} = \beta_3 + \alpha_{31} \cdot x_1^{k+1} + \alpha_{32} \cdot x_2^{k+1} + \alpha_{33} \cdot x_3^k + \dots + \alpha_{3n} \cdot x_n^k \\ \dots \\ x_n^{k+1} = \beta_n + \alpha_{n1} \cdot x_1^{k+1} + \alpha_{n2} \cdot x_2^{k+1} + \dots + \alpha_{nn-1} \cdot x_n^{k+1} + \alpha_{nn} \cdot x_n^k \end{cases}$$

Из этой системы видно, что $x^{k+1}=\beta+B\cdot x^{k+1}+C\cdot x^k$, где B — нижняя треугольная матрица с диагональными элементами, равными нулю, а С — верхняя треугольная матрица с диагональными элементами, отличными от нуля, $\alpha=B+C$.

Следовательно,

$$(E - B) \cdot x^{k+1} = C \cdot x^k + \beta,$$

откуда

$$x^{k+1} = (E - B)^{-1} \cdot C \cdot x^k + (E - B)^{-1} \cdot \beta.$$

Таким образом, метод Зейделя является методом простых итераций с матрицей правых частей $\alpha = (E-B)^{-1} \cdot C$ и вектором правых частей $(E-B)^{-1} \cdot \beta$ и, следовательно, сходимость и погрешность метода Зейделя можно исследовать с помощью формул, выведенных для метода простых итераций, в которых вместо матрицы α подставлена матрица $(E-B)^{-1} \cdot C$, а вместо вектора правых частей — вектор $((E-B)^{-1} \cdot \beta)$.

Для практических вычислений важно, что в качестве достаточных условий сходимости метода Зейделя могут быть использованы условия, приведенные для метода простых итераций ($||\alpha|| < 1$ или диагональное преобладание матрицы A).

В случае выполнения этих условий для оценки погрешности на k-й итерации можно

использовать выражение

$$\varepsilon^k = \frac{||C||}{1 - ||\alpha||} \cdot ||x^{(k)} - x^{(k-1)}||.$$

2 Протокол

Входные данные я храню в файле *data3*: первая строка — размерность матрицы, на следующих строках — матрица СЛАУ, коэффициенты вектора правых частей и заданная точность.

Выходные данные я записываю в файл *zeydres*.

Скриншот консоли:

```
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ g++ zeyd.cpp -o zeyd (base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ cat data3
4
14 -4 -2 3
-3 23 -6 -9
-7 -8 21 -5
-2 -2 8 18
38 -195 -27 142
0.01
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ ./zeyd < data3 > zeydres (base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ cat zeydres
Число итераций метода Зейделя: 6
    x_1 = -1.00018
    x_2 = -6.0001
    x_3 = -2.00009
    x_4 = 8.00001
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$
```

Точное решение СЛАУ:

$$x^* = \begin{pmatrix} -1\\ -6\\ -2\\ 8 \end{pmatrix}$$

Можно видеть, что программа корректно вычислила решение системы с точностью $\varepsilon=0.01.$ Ей потребовалось 6 итераций, что на 3 итерации меньше метода простых итераций.

$$x = \begin{pmatrix} -1.00018 \\ -6.0001 \\ -2.00009 \\ 8.00001 \end{pmatrix}$$

Попробуем найти оценку погрешности, при которой алгоритм найдет приблизительное решение, совпадающее с точным решением. Для этого будем уменьшать точность.

Пусть $\varepsilon = 0.0001$.

Скриншот консоли:

```
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ cat data3
4
14 -4 -2 3
-3 23 -6 -9
-7 -8 21 -5
-2 -2 8 18
38 -195 -27 142
0.0001
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ ./zeyd < data3 > zeydres
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$ cat zeydres
Число итераций метода Зейделя: 10
    x_1 = -1
    x_2 = -6
    x_3 = -2
    x_4 = 8
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ$
```

Можно видеть, что найденное решение СЛАУ совпало с точным решением. Таким образом, метод Зейделя находит точное решение при меньшем значении оценки погрешности. Для достижения такого результата алгоритму потребовалось 10 итераций.

$$x^* = \begin{pmatrix} -1\\ -6\\ -2\\ 8 \end{pmatrix} = x$$

3 Исходный код

Т.к. от листинга кода предыдущего метода код метода Зейделя отличается только одной функцией, я приведу только ее.

Листинг 1: Метод Зейделя

```
| int ZMethod(std::vector<std::vector<double>>& Matrix, std::vector<double>& X, double eps)
  {
2
      int n = Matrix.size();
3
      int it count = 0;
       double norma c, norma alpha = 0;
       double kaf = 0;
       double sum alpha, sum c = 0;
      std::vector<double> X_1(n, 0); //extra vector, storing the result of previous iteration
      for(int i = 0; i < n; i++) //leading matrix to x = beta + alpha * x
10
       {
11
           if (Matrix[i][i] == 0)
12
               Swap(Matrix, i);
13
           for( int j = 0; j <= n; j++)
14
15
               if(j == i)
16
                    continue;
17
               else
18
               {
                   if(j!=n)
20
^{21}
                        Matrix[i][j] = (-1)* Matrix[i][j] / Matrix[i][i];
22
                        sum alpha += fabs(Matrix[i][j]);
23
                        if(j > i)
^{24}
                            sum c += fabs(Matrix[i][j]);
25
                    }
26
27
                        Matrix[i][j] /= Matrix[i][i];
28
               }
29
           if( sum alpha > norma alpha) //norma of Alpha matrix
31
32
               norma alpha = sum alpha;
33
               sum alpha = 0;
34
35
           if( sum c > norma c ) //norm of the upper triangular matrix
36
37
```

```
norma c = sum c;
38
                 sum_c = 0;
39
40
            Matrix[i][i] = 0;
41
42
       norma_c /= (1 - norma_alpha);
                                               //coefficient estimate of error
43
       for(int i = 0; i < n; i++)
44
            X_1[i] = Matrix[i][n];
45
46
       while(true)
47
       {
48
            for(int i = 0; i < n; i++)
49
            {
                 X[i] = 0;
51
                 for(int j = 0; j < n; j++)
52
                 {
53
                     if(j < i)
54
                      {
55
                          X[i] += Matrix[i][j]*X[j];
56
57
                     else
58
                      {
59
                          X[i] += Matrix[i][j]* X_1[j];
60
                      }
61
62
                 X[i] += Matrix[i][n];
63
                 if( \ \mathsf{kaf} < \mathsf{fabs}(\mathsf{X[i]} - \mathsf{X}\_1[i]))
64
                 kaf = fabs(X[i] - X_1[i]);
65
66
            it count++;
67
            if(eps > kaf*norma_c) //estimate of error
                 break;
69
            X 1 = X;
70
            kaf = 0;
71
72
       return it_count;
73
74 }
```

4 Выводы

Выполнив вторую часть третьего задание первой лабораторной работы, я познакомилась с итерационным методом поиска решений СЛАУ — методом Зейделя. Он является ускоренной модификацией метода простых итераций. Это достигается за счет ускорения сходимости вычисленных решений — при вычислении компонент приближенных векторов-значений на каждой итерации учитываются уже вычисленные на этой итерации компоненты, таким образом, ускоряя процесс сходимости.