Дисциплина: Численные методы Лабораторное задание №3

Отчет

Тема: Численные методы решения спектральных задач линейной алгебры

Выполнили: студенты 3 курса 8 группы Крутько А.С. Сикарев Р.О.

Проверила: старший преподаватель Фролова О.А.

Оглавление

Постановка задачи	3
Теоретическая часть	4
Алгоритм	6
Тестирование	9

Постановка задачи

Составить программу, которая, используя нижеописанный метод решения задачи, определяет пару с третьим минимальным по модулю собственным значением симметричной матрицы простой структуры. При выполнении данной задачи нами был использован метод обратной итерации с исчерпыванием определения пары, причем для решения линейной системы был использован метод Халецкого.

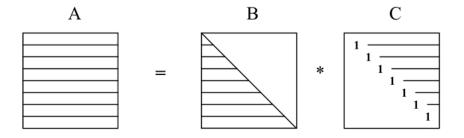
Теоретическая часть

Метод решения СЛАУ Халецкого:

Если все главные миноры матрицы A отличны от нуля, то матрица A, согласно известной LU-теореме линейной алгебры [1], представима в виде произведения двух матриц

$$A = BC, \tag{1.1.1}$$

где B — нижняя треугольная матрица, C — верхняя треугольная матрица с единицами на главной диагонали. Соотношение (1.1.1) символически обозначено на рис. 1.1.1.



Puc. 1.1.1

Если матрица A представлена в виде (1.1.1), то решение системы линейных алгебраических уравнений

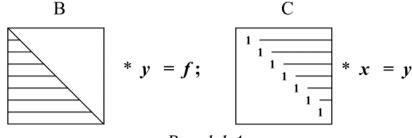
$$Ax = f \tag{1.1.5}$$

сводится к последовательному решению двух систем уравнений с треугольными матрицами

$$By = f, (1.1.6)$$

$$Cx = y, (1.1.7)$$

которые в символическом виде изображены на рис. 1.1.4.



Puc. 1.1.4

Компоненты векторов x и y определяются по формулам

$$y_i = \left(f_i - \sum_{k=1}^{i-1} b_{ik} y_k \right) / b_{ii}, \quad i = 1 \div N,$$
 (1.1.8)

$$x_i = y_i - \sum_{k=i+1}^{N} c_{ik} x_k, \quad i = N \div 1.$$
 (1.1.9)

В случае же симметричной матрицы элемент x_i ищется по формуле:

$$x_{i} = y_{i} - \left(\sum_{k=i+1}^{N} b_{ki} x_{k}\right) / b_{ii}, \quad i = N \div 1.$$

Метод обратных итераций с исчерпыванием:

Если пара (λ_1, x_1) найдена, то следующую пару (λ_2, x_2) можно найти, применяя итерационный процесс (2.1.2) к матрице $B = A^{-1}(E - x_1x_1^T)$:

$$\begin{cases} v^{(k)} = x^{(k)} \middle/ \middle\| x^{(k)} \middle\| \\ Ax^{(k+1)} = (E - x_1 x_1^T) v^{(k)}, \end{cases} k = 0, 1, 2, \dots$$
 при этом $v^{(k)} \to \pm x_2, \; \alpha^{(k)} = v^{(k)^T} x^{(k+1)} \to 1 \middle/ \lambda_2$ при $k \to \infty$.

При этом, если для решения системы уравнений с матрицей A применяется один из методов LU — разложения матрицы A, то один раз найденное LU — разложение используется и для определения пары (λ_1, x_1) и для определения пары (λ_2, x_2) .

Алгоритм

Входные параметры основной процедуры:

N – размерность матрицы;

A – двумерный массив размерности $N \times N$;

 λ_{I} — минимальное по модулю собственное значение;

- x_1 собственный вектор, соответствующий минимальному по модулю собственному значению;
 - λ_{2} второе минимальное по модулю собственное значение;
- x_2 собственный вектор, соответствующий второму минимальному по модулю собственному значению;

M – максимально допустимое число итераций.

Выходные параметры основной процедуры:

IER — код завершения;

- λ третье минимальное по модулю собственное значение;
- x собственный вектор, соответствующий третьему минимальному по модулю собственному значению;
 - K число выполненных итераций;
 - r мера точности полученной пары (λ, x) .

Будем считать, что собственные значения пронумерованны в порядке возрастания их модулей, т.е.

$$|\lambda_1| < |\lambda_2| < \cdots < |\lambda_n|$$

На каждом шаге итерации, используя метод Халецкого, находится решение системы линейных уравнений:

$$Ax^{(k+1)} = (E - x_1 x_1^T)$$

Итерационный процесс прекращается в одном из двух случаев:

- Достигнуты, требуемые по условию, точности определения собственного значения и собственного вектора
- Число итераций превысило максимально допустимое значение const int SIZE = A.colsCount();

```
Matrix<> f_1(1, SIZE, 1);
Matrix<> f_2(1, SIZE);
Matrix<> B(SIZE);
                                 // Нижнетреугольная матрица LU-разложения
                                 // Верхнетреугольная матрица LU-разложения
Matrix<> C(SIZE);
Matrix<> E(SIZE, SIZE, 1); // Единичная матрица
Matrix<> e(1, SIZE, 1);
                              // Единичный вектор
// Производим LU-разложение, в случае успеха запускаем процесс итерации
bool continueToWork = LU(A, B, C);
int count = 0;
double a1 = 1, a2;
while (continueToWork) {
      Matrix<> y(1, SIZE), x(1, SIZE);
      // Если удаось найти Y, ищем X
      if (findY(B, f_1, y)) {
             findX(C, y, x);
      // Запоминаем предыдущее собственное значение, начиная со второй итерации
      if (count >= 2) {
```

```
a2 = a1;
      a1 = vectProd(f_1, x);
      // Запоминаем предыдущее значение собственного вектора, начиная со второй
      итерации
      if (count >= 2) {
             f_2 = f_1;
       f_1 = x;
      // Нормируем вектор
      normalize(f 1);
      count++;
      // Начиная с третьей итерации
      if (count >= 3) {
              // Если мера собственный достигла требуемой точности, запоминаем
              потребовавшееся количество итераций
              if (abs(a1 - a2) < eps_l) {</pre>
                     k_1 = count;
              }
              // Если угол между векторами достиг требуемой точности, запоминаем
              потребовавшееся количество итераций
              if (abs(acos(cosBetweenVectors(f_1, f_2))) < eps_v) {</pre>
                     k_v = count;
                     if (k_1 == -1) {
                            k 1 = count;
                     // Завершаем процесс итерации
                     continueToWork = false;
             }
      }
      // Завершаем процесс итераций, если превышено максимальное их количество
      if (count >= M) {
              continueToWork = false;
      }
}
// Если удалось достичь требуемой точности, записываем полученные
if (k_v != -1) {
      lambda = 1 / a2;
      xn = f_1;
}
```

Исходя из полученных данных, формируем значения, говорящие о точности решения:

```
const int SIZE = A.colsCount();

Matrix<> b(1, SIZE);

b = A * x;

// Записываем отклонени я векторов Ax - λx от нуля
for (int i = 0; i < SIZE; i++) {
        b(0, i) = b(0, i) - 1 * x(0, i);
}

r = b(0, 0);

// Находим максимальное отклонение среди полученных
for (int i = 1; i < SIZE; i++) {
        if (b(0, i) > r) {
            r = b(0, i);
        }

}
```

Тестирование

No	Размерн	Диапазон	Точность	Ср. оценка	Ср. оценка	Средня	Среднее
Тест	ость	значений	$(\varepsilon_{\lambda} = \varepsilon_{g})$	точности	точности	я мера	число
a	системы	λ	, n g	собственны	собственны	точност	итераци
	N			х значений	х векторов	иг	И
1	10	-3÷3	10^{-5}	7.4e-9	5.3e-4	3.21e-6	87
2	10	-3÷3	10^{-8}	7.8e-12	2.3e-6	3.11e-6	92
3	10	-60÷60	10^{-5}	1.25e-8	2.02e-3	6.87e-5	101
4	10	-6÷60	10^{-8}	3.31e-11	4.98e-5	6.68e-5	112
5	30	-3÷3	10^{-5}	7.98e-7	2.23e-4	1.26e-5	306
6	30	-3÷3	10^{-8}	5.67e-9	2.13e-4	7.23e-3	381
7	30	-60÷60	10^{-5}	1.24e-6	3.73e-3	4.31e-4	791
8	30	-60÷60	10^{-8}	4.23e-10	4.84e-3	7.98e-4	1243
9	60	-3÷3	10^{-5}	5.01e-7	3.87e-2	6.98e-3	341
10	60	-3÷3	10^{-8}	3.41e-8	3.82e-3	7.11e-3	542
11	60	-60÷60	10^{-5}	3.73e-6	9.28e-2	4.21e-2	1534
12	60	-60÷60	10^{-8}	3.21e-6	6.87e-2	8.98e-2	3214