## Лабораторная работа № 3

### Задание №1

- **1.** Даны матрицы  $A = (a_{ij})$  и  $B = (b_i)$ ,  $i = \overline{1,7}$ ,  $j = \overline{1,7}$ . Используя средства пакета **Mathematica** (функции **Norm**, **Inverse**, **LinearSolve**):
  - **а)** найти число обусловленности матрицы A в норме-максимум  $\|\cdot\|_{\infty}$ ;
  - **б)** решить точную систему линейных уравнений AX = B;
  - **в)** решить три возмущенные системы вида  $AX = B + \Delta B$ , увеличив значение правой части последнего уравнения системы AX = B последовательно на 0,01%; 0,1% и на 1%;
  - **г)** найти прогнозируемую предельную относительную погрешность решения каждой возмущенной системы;
  - д) найти относительную погрешность решения каждой возмущенной системы; сделать вывод о зависимости относительной погрешности от величины возмущения и числа обусловленности матрицы A.

Выполнить задание для двух случаев:

1) 
$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & i > j, \\ i+1, & i=j, \\ 2, & i < j, \end{cases}$$
 2)  $a_{ij} = \frac{1}{i+j-1}$   $b_i = 3i-2k$ ,

где  $i = \overline{1,7}$ ,  $j = \overline{1,7}$ , k – номер вашего варианта.

## № 1 (хорошо обусловленная система)

#### Задание исходных матриц

#### Число обусловленности

#### Решение системы

### Решение возмущенной системы

### Прогнозируемая прогрешность

#### Практическая погрешность

# № 1 (плохо обусловленная система)

#### Задание системы

```
A = Table [1 / (i + j - 1), {i, 1, 7}, {j, 1, 7}, {j, 1, 7}] {rating an average of a second of the property o
```

#### Число обусловленности

#### Решение системы

```
X = N[LinearSolve[A, B], 2] 

[\cdot \cdot \cdot | решить линейные уравнении 

\left\{9.5 \times 10^{2}, -4.4 \times 10^{4}, 4.9 \times 10^{5}, -2.1 \times 10^{6}, 4.3 \times 10^{6}, -4.0 \times 10^{6}, 1.4 \times 10^{6}\right\}
```

## Решение возмущенной системы

```
B1 = B;
B1[[7]] *= 1.0001;
X1 = N[LinearSolve[A, B1]]
     - решить линейные уравнен
\{955.811, -44.806.1, 492.161., -2.13496 \times 10^6, 4.296 \times 10^6, -4.02165 \times 10^6, 1.41539 \times 10^6\}
B2 = B;
B2[[7]] *= 1.001;
X2 = N[LinearSolve[A, B2]]
     - решить линейные уравнен
\{1053.11, -48892.5, 533025., -2.29842 \times 10^6, 4.60249 \times 10^6, -4.29136 \times 10^6, 1.5053 \times 10^6\}
B3 = B;
B3[[7]] *= 1.01;
X3 = N[LinearSolve[A, B3]]
     [... решить линейные уравнен
\{2026.08, -89757.4, 941674., -3.93301 \times 10^6, 7.66735 \times 10^6, -6.98843 \times 10^6, 2.40432 \times 10^6\}
Прогнозируемая погрешность
DeltB1N = Norm[B \star 0.0001, \infty] / Norm[B, \infty];
DeltX1 = ACond * DeltB1N * 100
9.85195 \times 10^{6}
```

DeltB2N = Norm[B2 - B, ∞] / Norm[B2, ∞];

DeltX2 = ACond \* DeltB2N \* 100

 $9.84211 \times 10^{7}$ 

DeltX3 = ACond \* DeltB3N \* 100

 $9.7544 \times 10^{8}$ 

#### Практическая погрешность

```
Print[SetPrecision[DeltX1N = Norm[X1 - X, ∞] / Norm[X1, ∞] * 100, 2], "%"]

[печа… [задать относительную точ… [норма [норма]]

0.79%

Print[SetPrecision[DeltX2N = Norm[X2 - X, ∞] / Norm[X2, ∞] * 100, 2], "%"]

[печа… [задать относительную точ… [норма [норма]]

7.4%

Print[SetPrecision[DeltX3N = Norm[X3 - X, ∞] / Norm[X3, ∞] * 100, 2], "%"]

[печа… [задать относительную точ… [норма] [норма]

44.%
```

Вывод: число обусловленности отражает изменения решений при небольших изменениях в правой части. При большом числе обусловленности даже небольшие изменения могут сильно изменить решение.

## Задание № 2

**2.** Решить методом прогонки трехдиагональную систему, составить таблицу прогоночных коэффициентов  $L_i$ ,  $M_i$ ,  $i = \overline{1,5}$ .

#### Система

```
A = {{5, -3, 0, 0, 0},

{3, 19, 4, 0, 0},

{0, -1, 8, 2, 0},

{0, 0, 2, -11, -5},

{0, 0, 0, 2, 9}};

d = {-10, -2, 14, -26, -3};

a = {0, 3, -1, 2, 2};

b = {5, 19, 8, -11, 9};

c = {-3, 4, 2, -5, 0};
```

#### Подготовка к методу прогонки

#### Нахождение прогоночных коэффициентов

### Расчет ответа и его сравнение с решением встроенной функцией

```
X = Array[1, n];
   массив
X[[n]] = m[[n]];
For [i = n - 1, i >= 1, i --,
цикл ДЛЯ
X[[i]] = l[[i]] * X[[i+1]] + m[[i]]
\{-2, 0, 1, 3, -1\}
A = \{\{5, -3, 0, 0, 0\},
   {3, 19, 4, 0, 0},
   \{0, -1, 8, 2, 0\},\
   \{0, 0, 2, -11, -5\},\
   {0, 0, 0, 2, 9}};
d = \{-10, -2, 14, -26, -3\};
LinearSolve[A, d]
решить линейные уравнения
\{-2, 0, 1, 3, -1\}
```

# Задание № 3

3. Решить систему n-го порядка AX = B методом Якоби и методом Зейделя с точностью  $\varepsilon = 10^{-3}$  при n = 10 и n = 20. Сравнить число итераций, необходимых для достижения точности  $\varepsilon$  этими методами. Здесь  $A = (a_{ij})$  — матрица с диагональным преобладанием,  $B = (b_i)$  — вектор-столбец,

$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & i \neq j, \\ 2n, & i = j, \end{cases}$$
 
$$b_{i} = (2n-1)i + \frac{n(n-1)}{2} + (3n-1)(k-1),$$

где  $i = \overline{1, n}, j = \overline{1, n}, k$  – номер вашего варианта.

# Результаты при n=10

## Задание системы

## Решение методом Якоби

```
While [CurrentEpsil > Epsil,
  цикл-пока
    prevX = x;
    x = Table[-1/A[[i, i]] * (Sum[A[[i, j]] * prevX[[j]], {j, n}] - A[[i, i]] * prevX[[i]] - b[[i]]), {i, n}];
        таблица значений
    CurrentEpsil = Norm[x - prevX, ∞];
                   норма
    iterations++;
    Print[iterations, ":", N[x]];
                            численное приближение
   1;
 While[CurrToler > Toler, Iter++;
 цикл-пока
   XPrev = X;
   For [i = 1, i \le n, i++,
   цикл ДЛЯ
    X[[i]] = - (Sum[A[[i, j]] * XPrev[[j]], {j, 1, n}] - A[[i, i]] * XPrev[[i]] - B[[i]]) / A[[i, i]]
   CurrToler = Norm[X - XPrev, Infinity];
                 норма
                                  бесконечность
   Print["Итерация ", Iter, ": ", SetPrecision[X, 3]]
                                       задать относительную точность
   печатать
  1;
 Iter
 Итерация 1: {11.0, 11.9, 12.9, 13.8, 14.8, 15.7, 16.7, 17.6, 18.6, 19.5}
 Итерация 2: {3.89, 4.88, 5.88, 6.88, 7.88, 8.87, 9.87, 10.9, 11.9, 12.9}
 Итерация 3: {6.96, 7.96, 8.96, 9.96, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0, 16.0}
 Итерация 4: {5.57, 6.57, 7.57, 8.57, 9.57, 10.6, 11.6, 12.6, 13.6, 14.6}
 Итерация 5: {6.19, 7.19, 8.19, 9.19, 10.2, 11.2, 12.2, 13.2, 14.2, 15.2}
 Итерация 6: {5.91, 6.91, 7.91, 8.91, 9.91, 10.9, 11.9, 12.9, 13.9, 14.9}
 Итерация 7: {6.04, 7.04, 8.04, 9.04, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 8: {5.98, 6.98, 7.98, 8.98, 9.98, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 9: {6.01, 7.01, 8.01, 9.01, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 10: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 11: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 12: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 13: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 Итерация 14: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
 14
```

## Методом Зейделя

```
X = ConstantArray[0, n];
   постоянный массив
XPrev = ConstantArray[0, n];
       постоянный мас
Toler = 10^-6;
Iter = 0;
CurrToler = Infinity;
While [CurrToler > Toler, XPrev = X;
 For [i = 1, i \le n, i++,
 цикл ДЛЯ
  X[[i]] = (1/A[[i,i]]) * (B[[i]] - Sum[A[[i,j]] * X[[j]], {j, 1, i-1}] - Sum[A[[i,j]] * XPrev[[j]], {j, i+1, n}]);
 CurrToler = Norm[X - XPrev, Infinity];
              норма
Iter++;
 Print["Итерация ", Iter, ": ", SetPrecision[X, 3]]
]
Iter
Итерация 1: {11.0, 11.4, 11.7, 12.1, 12.4, 12.8, 13.1, 13.4, 13.7, 13.9}
Итерация 2: {5.23, 6.48, 7.70, 8.87, 10.0, 11.1, 12.1, 13.1, 14.1, 15.1}
Итерация 3: {6.02, 6.99, 7.98, 8.97, 9.97, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
Итерация 4: {6.01, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
Итерация 5: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
Итерация 6: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
Итерация 7: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
Итерация 8: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
Итерация 9: {6.00, 7.00, 8.00, 9.00, 10.0, 11.0, 12.0, 13.0, 14.0, 15.0}
```

## Результаты при n=20

## Метод Якоби

```
Print[SetPrecision[X, 3]]
|печа··· | задать относительную точность

Iter

{5.66, 6.66, 7.66, 8.66, 9.66, 10.7, 11.7, 12.7, 13.7, 14.7, 15.7, 16.7, 17.7, 18.7, 19.7, 20.7, 21.7, 22.7, 23.7, 24.7}

15
```

## Метод Зейделя

Вывод: метод Зейделя сходится заметно быстрее, так как использует уже найденные значения на каждой итерации. В методе Якоби же используются только значения на предыдущей итерации