

Федеральное автономное образовательное учреждение
высшего образования

«Национальный исследовательский университет «Высшая
школа экономики»»

Отчет по лабораторной работе 2

Решение систем линейных алгебраических уравнений
прямыми методами, теория возмущений.

Вариант 10: задачи 3.1.10, 3.4, 3.6.2

Выполнил:

Студент группы БПМ-211
Ляхов Артём Андреевич

Преподаватель:

Брандышев Петр Евгеньевич

Февраль 2024 г.

Содержание

1	Задача 3.1.10. Оценка погрешности решения СЛАУ в зависимости от погрешности правой части	3
1.1	Формулировка задачи	3
1.2	Теоретический материал	3
1.3	Порядок решения задачи	4
1.4	Код программы	4
1.5	Результаты вычислительного эксперимента	4
2	Задача 3.4. Решение СЛАУ с использованием LU-разложения матрицы	7
2.1	Формулировка задачи	7
2.2	Теоретический материал	7
2.3	Порядок решения задачи	8
2.4	Код программы	8
2.5	Результаты вычислений	11
3	Задача 3.6.2. Исследование зависимости решения системы линейных уравнений от вычислительной погрешности	12
3.1	Формулировка задачи	12
3.2	Порядок решения задачи	12
3.3	Код программы	13
3.4	Результаты вычислительного эксперимента	14

1 Задача 3.1.10. Оценка погрешности решения СЛАУ в зависимости от погрешности правой части

1.1 Формулировка задачи

Дана система линейных алгебраических уравнений $Ax = b$ порядка n . Необходимо исследовать зависимость погрешности решения x от погрешностей правой части системы b .

Значения a_{ij} матрицы A и b_i вектора b задаются следующими соотношениями:

$$a_{ij} = \sin\left(\frac{c_{ij}}{8}\right), \quad c_{ij} = 0.1 \cdot N \cdot i \cdot j, \quad b_i = N$$

где $N = 10$ - номер варианта, $n = 5$ - порядок системы.

1.2 Теоретический материал

Пусть A - квадратная матрица порядка n , тогда будем называть *числом обусловленности* матрицы A величину:

$$\text{cond}(A) = \|A^{-1}\| \cdot \|A\|$$

В общем случае в качестве нормы $\|\cdot\|$ может выступать любая матричная норма. В рамках нашей задачи мы будем использовать ∞ -норму:

$$\|A\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |A_{ij}| \quad (1)$$

Таким образом, в рамках нашей задачи:

$$\text{cond}(A) = \|A^{-1}\|_{\infty} \cdot \|A\|_{\infty} \quad (2)$$

Пусть x - точное решение системы линейных алгебраических уравнений n -го порядка, x^* - приближённое решение, тогда относительная погрешность x^* может быть найдена с использованием векторной нормы $\|\cdot\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$ через соотношение:

$$\delta(x^*) = \frac{\|x - x^*\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} \quad (3)$$

Предположим, что правая часть СЛАУ задана приближённо и мы нашли решение x^* для приближённой правой части b^* . В этом случае для x^* верно следующее неравенство:

$$\delta(x^*) \leqslant \text{cond}(A) \cdot \delta(b^*) \quad (4)$$

1.3 Порядок решения задачи

1) Задать матрицу системы A и вектор правой части b . Используя встроенную функцию, найти решение системы x системы $Ax = b$ с помощью метода Гаусса.

2) С помощью встроенной функции вычислить число обусловленности матрицы A .

3) Принимая решение x , полученное в п.1, за точное, вычислить вектор $d = (d_1, \dots, d_n)^T$, где

$$d_i = \frac{\|x - x^i\|_\infty}{\|x\|_\infty}$$

$i = 1, \dots, n$, относительных погрешностей решений x^i систем $Ax^i = b^i$, и где компоненты вектора b^i вычисляются по формулам:

$$b^i = \begin{cases} b_k + \Delta, & k = i, \\ b_k, & k \neq i \end{cases}$$

(Δ - произвольная величина погрешности).

4) На основе вычисленного вектора d построить гистограмму. По гистограмме определить компоненту b_m , которая оказывает наибольшее влияние на погрешность решения.

5) Оценить теоретически погрешность решения x^m с помощью следующего соотношения: $\delta(x^m) \leqslant \text{cond}(A) \cdot \delta(b^m)$. Сравнить значение $\delta(x^m)$ со значением практической погрешности d_m .

1.4 Код программы

Код программы для численного эксперимента можно найти в jupyter-ноутбуке, прикреплённом вместе с этим отчётом.

1.5 Результаты вычислительного эксперимента

d_1	d_2	d_3	d_4	d_5
0.1529	0.1807	0.1075	0.0345	0.0048

Таблица 1: Получившийся вектор d . Все значения было округлены до 4 знаков после запятой. Вычисления проводились для $\Delta = 0.5$.

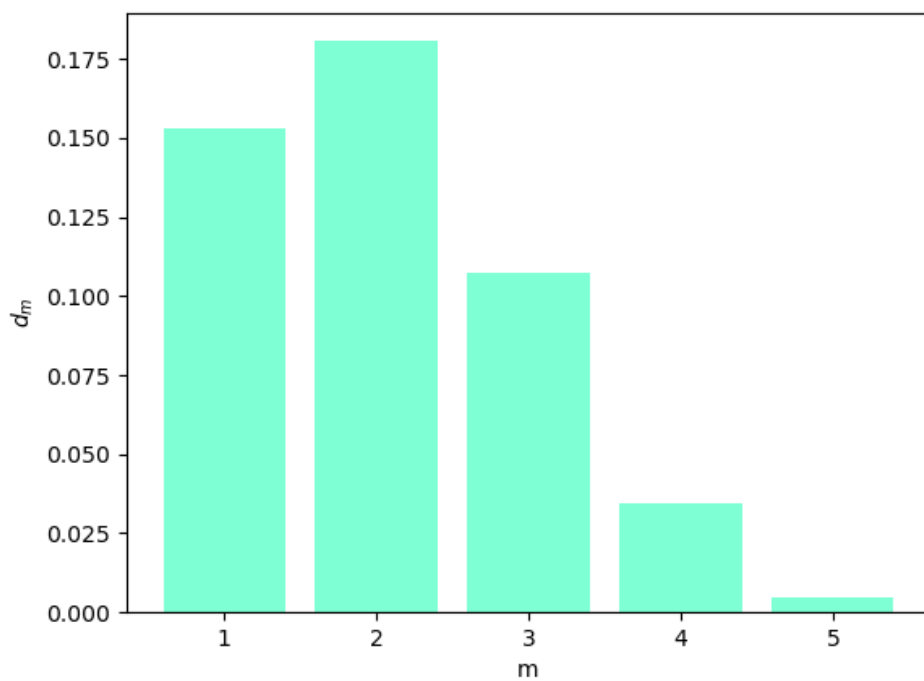


Рис. 1: Гистограмма относительной погрешности решения в зависимости от номера компоненты m .

Вывод: из таблицы 1 и гистограммы 1 мы наблюдаем, что наибольшее влияние на погрешность решения системы уравнений оказывает компонента b_2 .

m	2
$\text{cond}(A)$	7690516.4277
$\delta(b^m)$	0.05
$d(x^m)$	0.1807
$\delta(x^m) = \text{cond}(A) \cdot \delta(b^m)$	384525.8214

Таблица 2: Результаты вычислений погрешностей для компоненты b_2 . Все значения были округлены до 4 знаков после запятой. Неравенство $d(x^m) \leq \delta(x^m)$ принимает вид: $0.1807 \leq 384525.8214$.

Вывод: теоретическая оценка погрешности сверху (обозначенная за $\delta(x^m)$) на несколько порядков больше, чем практическая. Это объясняется тем, что современные численные методы нахождения решений системы уравнений очень точны.

2 Задача 3.4. Решение СЛАУ с использованием LU -разложения матрицы

2.1 Формулировка задачи

Требуется решить систему уравнений $Ax = b$ из задачи 3.1, используя LU -разложение матрицы A .

2.2 Теоретический материал

Пусть A - невырожденная матрица порядка n , сформулируем теорему:
Теорема. Если все главные миноры A отличны от нуля, то существуют такие нижнетреугольная L с единицами на главной диагонали и верхнетреугольная U квадратные матрицы, что $A = LU$.

Рассмотрим систему уравнений $Ax = b$. Предположим, что нам известно LU -разложение матрицы, то есть исходную систему можно переписать в виде:

$$LUx = b$$

Решение задачи в таком виде сводится к двум шагам.

Первый шаг, называемый *прямой заменой*, состоит в том, чтобы решить вспомогательную систему

$$Ly = b \tag{5}$$

относительно вектора y .

Поскольку L - нижнетреугольная матрица с единицами на главной диагонали, то решение системы 5 может быть выражено в явном виде:

$$y_i = b_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} \cdot y_k \tag{6}$$

Второй шаг, называемый *обратной заменой*, заключается в нахождении искомого вектора x из системы:

$$Ux = y \tag{7}$$

Так как U - верхнетреугольная матрица, то компоненты вектора x могут быть выражены явно через соотношения:

$$x_i = \frac{1}{u_{ii}} \left(y_i - \sum_{k=i+1}^n u_{ik} \cdot x_k \right) \tag{8}$$

В случае если хотя бы один из главных миноров A равен нулю, мы можем воспользоваться утверждением:

Утверждение. Если A - невырожденная матрица, то существует перестановочная матрица P такая, что все главные миноры матрицы PA отличны от нуля.

Таким образом, мы можем домножить обе части системы $Ax = b$ на матрицу P и к получившейся системе применить все рассуждения выше.

2.3 Порядок решения задачи

1. Реализуем функцию `lu(A)`, которая принимает на вход матрицу A и возвращает матрицы P , L , U .
2. С помощью формул 6 и 8 для правой части $P \times b$ находим решение системы x .

2.4 Код программы

```
def lu(A: np.ndarray):
    """
    Computes LU decomposition of matrix with partial
    pivoting

    :param np.ndarray A: array to decompose. Must be
    2-dimensional and be square matrix.
    :return: P, L, U matrices: P - permutation matrix,
    L - lower triangular matrix,
    U - upper triangular matrix.
    """
    n = A.shape[0]

    U = A.copy()
    L, P = np.eye(n, dtype=float), np.eye(n, dtype=float)

    for i in range(n):
        # Partial pivoting
        for k in range(i, n):
```



```

        if ~np.isclose(U[i, i], 0.0):
            break
        U[[i, k]] = U[[k, i]]
        P[[i, k]] = U[[k, i]]

        factor = U[i+1:, i] / U[i, i]
        L[i+1:, i] = factor
        U[i+1:] -= factor[:, None] * U[i]

    return P, L, U

```

```

def forward_substitution(L, b):
    """
    Returns a solution  $y$  of linear system  $Ly = b$ , aka
    performs forward substitution in solution
    of system  $LUx=b$ .

    :param np.ndarray L: lower-triangular matrix  $L$ 
    from LU-decomposition.
    :param np.ndarray b: vector - right part of system  $Ax=b$ 
    or  $LUx=b$ .
    :return np.ndarray: solution of the system  $Ly=b$ .
    """
    n = L.shape[0]
    y = np.zeros(n, dtype=float)
    for i in range(n):
        y[i] = (b[i] - L[i, :i] @ y[:i]) / L[i, i]
    return y

```

```

def back_substitution(U, y):
    """
    Returns a solution of linear system  $Ux = y$ , aka
    performs back substitution in solution of linear system

```

```

LUx = b.

:param np.ndarray U: upper-triangular matrix U
from LU-decomposition.
:param np.ndarray y: solution of system
Ly=b (see forward_substitution).
:return np.ndarray: solution of the system Ux=y, aka
solution of system LUx=b.
"""

n = U.shape[0]
x = np.zeros(n, dtype=float)
for i in reversed(range(n)):
    x[i] = (y[i] - U[i, i+1:] @ x[i+1:]) / U[i, i]
return x

```

```

def solve_lu(A, b):
    """
    Solves a system of linear equations using
    LU-decomposition.

    :param np.ndarray A: coefficient matrix.
    :param np.ndarray b: ordinate or
    "dependent variable" values.
    :return np.ndarray: solution to the system Ax=b.
    """

    n = A.shape[0]
    P, L, U = lu(A)

    b = P @ b
    y = forward_substitution(L, b)
    return back_substitution(U, y)

```

2.5 Результаты вычислений

Переменная	Значение
x_1	1732046.00043
x_2	-2052111.2245
x_3	1226346.7732
x_4	-395911.89193
x_5	55377.4694

Таблица 3: Решение системы из задачи 3.1.10, найденное с использованием LU -разложения матрицы A . Относительная погрешность найденного решения $\delta \approx 7 \cdot 10^{-11}$.

Вывод: Как мы видим, решения найденные в рамках задачи 3.1.10 и с помощью LU -разложения матрицы A практически совпали.

3 Задача 3.6.2. Исследование зависимости решения системы линейных уравнений от вычислительной погрешности

3.1 Формулировка задачи

Дана система уравнений $Ax = b$ порядка n , где $A = A(t)$, t -параметр. Необходимо исследовать зависимость решения системы $Ax = b$ от вычислительной погрешности при заданных значениях параметра t .

Значения A_{ij} матрицы A задаются соотношением:

$$A_{ij} = \begin{cases} q_M^j, & i \neq j \\ q_M^j + t, & i = j \end{cases}$$

где $q_M = 0.993 + (-1)^M \cdot M \cdot 10^{-4}$, параметр t принимает значения $\{0.0001, 1, 10000\}$.

Элементы вектора b вычисляются по формуле $b_j = q_M^{n+1-j}$. Согласно условию варианта $M = 2$, $n = 100$, $m = 5$.

3.2 Порядок решения задачи

- 1) Составить программу, реализующую метод Гаусса (схема частичного выбора) для произвольной системы $Ax = b$. Используя составленную программу, найти решение заданной системы $Ax = b$.
- 2) Составить программу округления числа до m знаков после запятой. Вычислить элементы матрицы A и вектора b по формулам, представленным в формулировке задачи, производя округление до m знаков после запятой. Подобным образом будут получены матрицы A_1 и вектор b_1 .
- 3) Решить систему уравнений $A_1x = b_1$ методом, указанным в п.1, обращаясь каждый раз к программе округления. Оценить практически полученную погрешность решения.
- 4) Сравнить результаты, полученные при различных параметра t .

При этом в качестве абсолютной погрешности будем использовать 1-норму разности:

$$\Delta(x^1) = \|x - x^1\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i - x_i^1|,$$

а в качестве относительной погрешности:

$$\varepsilon(x^1) = \frac{\Delta(x^1)}{\|x\|_1} = \frac{\sum_{i=1}^n |x_i - x_i^1|}{\sum_{i=1}^n |x_i|}$$

3.3 Код программы

Ниже представлена программная реализация метода Гаусса для решения системы уравнений на языке программирования Python:

```
def solve_gauss(A, b, m = None):
    """
    Solves a system of equations by the Gauss method.

    :param np.ndarray A: coefficient matrix.
    :param np.ndarray b: ordinate
    or "dependent variable" values.
    :return np.ndarray x: solution to the system Ax=b.
    """
    n = A.shape[0]
    a = np.concatenate((A, b.reshape(-1, 1)), axis=1)

    for i in range(n):
        j = np.argmax(np.abs(a[i, i:-1])) + i
        a[[i, j]] = a[[j, i]]

        if np.isclose(a[i, i], 0):
            continue

        for k in range(i+1, n):
            ratio = a[k, i]/a[i, i]
            a[k] = a[k] - ratio * a[i]

    if m is not None:
        a = np.round(a, m)
```

```

x = np.zeros(n, dtype=float)
for i in reversed(range(n)):
    value = (a[i, -1] - x[i+1:] @ a[i, i+1:-1])/a[i, i]
    x[i] = value if m is None else np.round(value, m)

return x

```

Код для проведения вычислительного эксперимента можно найти в jupyter-ноутбуке, прикреплённом вместе с этим отчётом.

3.4 Результаты вычислительного эксперимента

	t=0.0001	t=1	t=10000
$\Delta(x^1)$	$7.47 \cdot 10^{-4}$	$7.28 \cdot 10^{-4}$	$7.28 \cdot 10^{-4}$
$\varepsilon(x^1)$	$5.3 \cdot 10^{-6}$	$5.21 \cdot 10^{-6}$	$5.24 \cdot 10^{-6}$

Таблица 4: Абсолютная и относительная погрешности решения, полученного с использованием округления до $m = 5$ знаков после запятой, при различных значениях параметра t .

Вывод: как мы видим, практическая погрешность решения системы $Ax = b$ зависит только от вычислительной погрешности и не зависит от параметра t .