

Санкт–Петербургский государственный университет

Математическое обеспечение и администрирование
информационных систем

Гусев Егор Игоревич

Вычислительный практикум

Отчет по заданию №2

Преподаватель:
Т.О. Евдокимова

Санкт-Петербург
2021 г.

Содержание

1. Ссылка на код	3
2. Постановка задачи	3
3. Теория	3
3.1. Метод квадратного корня	3
3.2. Регуляризация	3
4. Численный эксперимент	4
4.1. Описание	4
4.2. Результаты	4

1. Ссылка на код

Код доступен по ссылке на github.

2. Постановка задачи

Задача: реализовать метод квадратного корня (метод Холецкого) для решения СЛАУ. Для плохо обусловленных матриц нужно реализовать метод регуляризации и определить наилучший параметр регуляризации.

3. Теория

3.1 Метод квадратного корня

A — симметричная положительно определенная матрица. Приводим матрицу A к виду

$$A = LL^T,$$

где L — нижняя треугольная матрица.

Формулы для нахождения элементов матрицы L :

$$l_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ki}^2}, \quad 1 < i \leq n;$$
$$l_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ki} l_{kj}}{l_{ii}}, \quad i < j.$$

Нахождение решения исходной СЛАУ сводится к последовательному решению двух систем с треугольными матрицами:

$$Ly = b, \quad L^T x = y.$$

3.2 Регуляризация

Если матрица плохо обусловлена мы можем применить метод регуляризации, который используется, как раз, для повышения устойчивости

таких систем. Он заключается в поиске решения x с наименьшей нормой.

4. Численный эксперимент

4.1 Описание

Мы будем рассматривать данные методы на Гильбертовых матрицах размерностей 3×3 , 5×5 и 7×7 .

1. Реализуем метод квадратного корня (для этого будем искать матрицу L).
2. Реализуем метод регуляризации для каждой матрицы. Параметр α будем варьировать в пределах $[10^{-12}, 10^{-1}]$.
3. Попробуем определить наилучшее значение параметра α .

4.2 Результаты

```

Матрица Гильберта 3 * 3
      α      cond(A)  cond(A+αE)  |x-x*|
0  1.000000e-12  524.056778  524.056777  3.854415e-11
1  1.000000e-11  524.056778  524.056776  3.853699e-10
2  1.000000e-10  524.056778  524.056758  3.853583e-09
3  1.000000e-09  524.056778  524.056583  3.853569e-08
4  1.000000e-08  524.056778  524.054831  3.853556e-07
5  1.000000e-07  524.056778  524.037315  3.853429e-06
6  1.000000e-06  524.056778  523.862213  3.852163e-05
7  1.000000e-05  524.056778  522.117620  3.839546e-04
8  1.000000e-04  524.056778  505.291334  3.717896e-03
9  1.000000e-03  524.056778  382.204731  2.830854e-02
10 1.000000e-02  524.056778  111.790091  9.450946e-02
11 1.000000e-01  524.056778  14.688460  3.188015e-01

Наилучшее значение α: 1e-12
Случайный вектор x: [5.06817958 6.16271498 0.84547538]
      Уравнение      |x-x*|
0      Ax = b      8.502221e-14
1      A + α * x = b  3.158280e+00
2      A + 10 * α * x = b  4.474194e+00
3      A + 0.1 * α * x = b  2.499794e+00

```

Рис. 1: Матрица Гильберта 3×3

Видно, что при уменьшении параметра регуляризации α улучшается точность решения регуляризованной системы, однако при этом растут числа обусловленности.

```

Матрица Гильберта 5 * 5
      α      cond(A)      cond(A+αE)      |x-x*|
0  1.000000e-12  476607.250241  476607.105285  1.389470e-09
1  1.000000e-11  476607.250241  476605.800683  1.433160e-08
2  1.000000e-10  476607.250241  476592.755044  1.435935e-07
3  1.000000e-09  476607.250241  476462.337937  1.435727e-06
4  1.000000e-08  476607.250241  475162.081826  1.431869e-05
5  1.000000e-07  476607.250241  462539.473665  1.394205e-04
6  1.000000e-06  476607.250241  365456.558250  1.104924e-03
7  1.000000e-05  476607.250241  117931.147733  3.792613e-03
8  1.000000e-04  476607.250241  15172.641273  1.167345e-02
9  1.000000e-03  476607.250241  1562.911948  3.877928e-02
10 1.000000e-02  476607.250241  157.653234  1.300612e-01
11 1.000000e-01  476607.250241  16.669959  4.044244e-01

Наилучшее значение α: 1e-12
Случайный вектор x: [7.70336762 2.7347426 8.68713008 1.74245393 0.02080796]
      Уравнение      |x-x*|
0      Ax = b      6.949644e-11
1      A + α * x = b  6.121621e+00
2      A + 10 * α * x = b  7.341392e+00
3      A + 0.1 * α * x = b  5.927788e+00

```

Рис. 2: Матрица Гильберта 5*5

```

Матрица Гильберта 7 * 7
      α      cond(A)      cond(A+αE)      |x-x*|
0  1.000000e-12  4.753674e+08  4.752313e+08  7.943945e-08
1  1.000000e-11  4.753674e+08  4.740107e+08  5.334827e-07
2  1.000000e-10  4.753674e+08  4.621403e+08  5.129515e-06
3  1.000000e-09  4.753674e+08  3.695867e+08  4.085636e-05
4  1.000000e-08  4.753674e+08  1.230842e+08  1.416618e-04
5  1.000000e-07  4.753674e+08  1.604815e+07  3.978062e-04
6  1.000000e-06  4.753674e+08  1.655104e+06  1.492746e-03
7  1.000000e-05  4.753674e+08  1.660315e+05  4.453963e-03
8  1.000000e-04  4.753674e+08  1.660927e+04  1.441202e-02
9  1.000000e-03  4.753674e+08  1.661880e+03  4.836408e-02
10 1.000000e-02  4.753674e+08  1.670885e+02  1.501561e-01
11 1.000000e-01  4.753674e+08  1.760885e+01  4.808209e-01

Наилучшее значение α: 1e-12
Случайный вектор x: [3.61382268 9.29050465 0.61385003 9.88576326 5.94013045 8.30598083
0.80270461]
      Уравнение      |x-x*|
0      Ax = b      2.962278e-08
1      A + α * x = b  9.362884e+00
2      A + 10 * α * x = b  1.207515e+01
3      A + 0.1 * α * x = b  9.047267e+00

```

Рис. 3: Матрица Гильберта 7*7