

Санкт-Петербургский государственный университет

Математико-механический факультет

Бадмаев Чингис Юрьевич

Метод квадратного корня

Практическая работа

Санкт-Петербург
2021

Оглавление

1. Постановка задачи	3
2. Теорминимум(Метод квадратного корня)	4
3. Теорминимум(Регуляризация)	5
4. Тесты	6
5. Итог	8
6. Ссылка на код	9

1. Постановка задачи

Решение СЛАУ методом квадратного корня. Для плохо обусловленных матриц нужно реализовать метод регуляризации и определить наилучший параметр регуляризации. СЛАУ представим в матричной форме:

$$Ax = b,$$

где A — это матрица системы, x — столбец неизвестных, а b — столбец свободных членов.

2. Теорминимум(Метод квадратного корня)

A — симметричная положительно определенная матрица. Представляем матрицу A в виде

$$A = LL^T,$$

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. Теорминимум(Регуляризация)

Регуляризация заключается в замене исходной задачи

$$Ax = b$$

задачей минимизации функционала

$$||Ax - b||^2 + \alpha ||x||^2,$$

где α — параметр регуляризации. Параметр α фиксирован. При $\alpha \rightarrow 0$ приближенное решение стремится к точному решению.

Если A — положительно определенная матрица, то минимизация функционала представляет собой решение системы

$$(A + \alpha E)x_\alpha = b.$$

4. Тесты

Матрица:

```
[1.      0.5      0.33333333 0.25      0.2      ]
[0.5     0.33333333 0.25      0.2      0.16666667]
[0.33333333 0.25      0.2      0.16666667 0.14285714]
[0.25     0.2      0.16666667 0.14285714 0.125     ]
[0.2      0.16666667 0.14285714 0.125     0.11111111]
```

alpha	cond(A)	cond(A + alpha * E)	x - x_a
0.01	476607	157.653	0.130061
0.001	476607	1562.91	0.0387793
1e-05	476607	117931	0.00379261
1e-07	476607	462539	0.000139421
1e-09	476607	476462	1.43576e-06
1e-12	476607	476607	1.43783e-09

Наилучшее значение alpha = 1e-12

x - x_a для различных матриц:			
Ax = b	A + alpha * x = b	A + 10 * alpha * x = b	A + 0.1 * alpha * x = b
9.78415e-11	1.97205e-05	0.000197202	1.9722e-06

..

Рис. 1: Матрица Гильберта 5 порядка

Матрица:

```
[1.      0.5      0.33333333 0.25      0.2      0.16666667]
[0.5     0.33333333 0.25      0.2      0.16666667 0.14285714]
[0.33333333 0.25      0.2      0.16666667 0.14285714 0.125     ]
[0.25     0.2      0.16666667 0.14285714 0.125     0.11111111]
[0.2      0.16666667 0.14285714 0.125     0.11111111 0.1      ]
[0.16666667 0.14285714 0.125     0.11111111 0.1      0.09090909]
```

alpha	cond(A)	cond(A + alpha * E)	x - x_a
0.01	1.49511e+07	162.888	0.140268
0.001	1.49511e+07	1619.72	0.0446479
1e-05	1.49511e+07	160157	0.00448694
1e-07	1.49511e+07	7.77271e+06	0.000456846
1e-09	1.49511e+07	1.48142e+07	8.61772e-06
1e-12	1.49511e+07	1.49509e+07	8.39662e-09

Наилучшее значение alpha = 1e-12

x - x_a для различных матриц:			
Ax = b	A + alpha * x = b	A + 10 * alpha * x = b	A + 0.1 * alpha * x = b
3.49818e-08	0.000250571	0.00250554	2.50401e-05

Рис. 2: Матрица Гильберта 6 порядка

Матрица:

```
[1.      0.5      0.33333333 0.25      0.2      0.16666667
 0.14285714 0.125      0.11111111 0.1      ]
[0.5      0.33333333 0.25      0.2      0.16666667 0.14285714
 0.125      0.11111111 0.1      0.09090909]
[0.33333333 0.25      0.2      0.16666667 0.14285714 0.125
 0.11111111 0.1      0.09090909 0.08333333]
[0.25      0.2      0.16666667 0.14285714 0.125      0.11111111
 0.1      0.09090909 0.08333333 0.07692308]
[0.2      0.16666667 0.14285714 0.125      0.11111111 0.1
 0.09090909 0.08333333 0.07692308 0.07142857]
[0.16666667 0.14285714 0.125      0.11111111 0.1      0.09090909
 0.08333333 0.07692308 0.07142857 0.06666667]
[0.14285714 0.125      0.11111111 0.1      0.09090909 0.08333333
 0.07692308 0.07142857 0.06666667 0.0625 ]
[0.125      0.11111111 0.1      0.09090909 0.08333333 0.07692308
 0.07142857 0.06666667 0.0625      0.05882353]
[0.11111111 0.1      0.09090909 0.08333333 0.07692308 0.07142857
 0.06666667 0.0625      0.05882353 0.05555556]
[0.1      0.09090909 0.08333333 0.07692308 0.07142857 0.06666667
 0.0625      0.05882353 0.05555556 0.05263158]
```

alpha	cond(A)	cond(A + alpha * E)	x - x_a
0.01	1.60249e+13	176.192	0.17995
0.001	1.60249e+13	1752.92	0.0560088
1e-05	1.60249e+13	175193	0.0056311
1e-07	1.60249e+13	1.75192e+07	0.000576228
1e-09	1.60249e+13	1.75173e+09	5.50945e-05
1e-12	1.60249e+13	1.57926e+12	3.51614e-05

Наилучшее значение alpha = 1e-12

x - x_a для различных матриц:	Ax = b	A + alpha * x = b	A + 10 * alpha * x = b	A + 0.1 * alpha * x = b
0.0290514	50.3858	55.8388	26.6886	

Рис. 3: Матрица Гильберта 10 порядка

5. Итог

При уменьшении параметра регуляризации α точность решения регуляризационной системы растёт и растут числа обусловленности.

6. Ссылка на код

[Ссылка](#)