

Лекция 13

Илья Yaroshevskiy

21 апреля 2021 г.

Содержание

1	Число обусловленности	1
1.1	Нормы и анализ ошибок	1
1.2	Оценивание числа обусловленности	2
2	Дополнительно о градиентных методах	2
2.1	Градиентный спуск	2

1 Число обусловленности

Пример.

$$\begin{aligned}Ax &= b \\ A &= \begin{pmatrix} 9.7 & 6.6 \\ 4.1 & 2.8 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 9.7 \\ 4.1 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \\ \|b\| &= 13.8 \quad \|x\| = 1 \\ \text{cond}(A) &= 2249.4 \\ b' &= \begin{pmatrix} 9.70 \\ 4.11 \end{pmatrix} \quad x' = \begin{pmatrix} 0.34 \\ 0.97 \end{pmatrix} \\ \Delta b &= b - b' \quad \|\Delta b\| = 0.01 \\ \Delta x &= x - x' \quad \|\Delta x\| = 1.63 \\ \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} &= 0.00072464 \\ \frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} &= 1.63\end{aligned}$$

1.1 Нормы и анализ ошибок

$$\begin{aligned}\|A\| &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \\ \|Ax\| &\leq \|A\| \cdot \|x\| \\ \tilde{x} : \|Ax\| &= \|A\| \cdot \|\tilde{x}\| \\ \|A\| = M &= \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} \\ \|a\| &= \|a_j\|\end{aligned}$$

Результат Уилкинсона

$$x^* : (A + E)x^* = b$$

, где элементы E имеют уровень ошибок округления Доделать

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

$$\frac{\|x - x^*\|}{\|x^*\|} \leq c \cdot \text{cond}(A) \cdot \varepsilon_{??}$$

- a_j — столбцы A
- \tilde{a}_j — столбцы A^{-1}

$$\text{cond}(A) = \max_j \|a_j\| \cdot \max_j \|\tilde{a}_j\|$$

1.2 Оценивание числа обусловленности

$$\text{cond}(A) = \max \frac{\max_x \frac{\|Ax\|}{\|x\|}}{\min_x \frac{\|A^{-1}x\|}{\|x\|}}$$

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

1-норма:

- a_j — столбец

$$\|A\| = \max_j \|a_j\|$$

Доделать

2 Дополнительно о градиентных методах

$\{x_k\}$: $x^k = x^{k-1} + \alpha_k u^k \quad k \in \mathbb{N}$

$u^k \in E_n$. $(\nabla f(x), u) < 0$ — условие спуска

Как находить α_k

$$f(x^{k-1} + \alpha_k u^k) \leq (1 - \lambda_k) f(x^{k-1}) + \lambda_k \min_{\alpha \in E} f(x^{k-1} + \alpha u^k) \quad \lambda_k \in [0, 1]$$

$$f(x^{k-1} + \alpha_k u^k) \leq f(x^{k-1})$$

— если это выполнено, то $\{x^k\}$ — релаксационная Доделать

2.1 Градиентный спуск

Доделать

Теорема 2.1. Пусть $f(x)$ ограничена снизу и дифференцируема в E_n , а ее градиент удовлетворяет условию Липница, т.е. $\forall x, y \in E_n$

$$|\nabla f(x) - \nabla f(y)| \leq L|x - y|$$

Доделать