

## 2 Нормы векторов и матриц. Обусловленность

### 2.1 Понятие нормы вектора

Здесь и далее  $X(\mathbb{R})$  - вещественное линейное пространство.

**Def 1.** Нормой вектора  $x \in \mathbb{R}^n$  называется функция  $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , обладающая следующими свойствами:

1.  $N(x) \geq 0$ ,  $N(x) = 0 \Leftrightarrow x = 0$ ;
2.  $N(\alpha x) = |\alpha| \cdot N(x)$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ ;
3.  $N(x + y) \leq N(x) + N(y)$ .

**NB. 1.** Норму  $N(x)$  элемента  $x$  принято обозначать через  $\|x\|$ .

**Ex 1.** Пусть  $x \in \mathbb{R}^n$ , так что  $x = (\xi^1, \xi^2, \dots, \xi^n)^T$ , тогда:

- $\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |\xi^i|$  - 1-норма;
- $\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n |\xi^i|^2}$  - 2-норма (евклидова);
- $\|x\|_p = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n |\xi^i|^p}$  - p-норма;
- $\|x\|_\infty = \max_i |\xi^i|$  - максимум-норма.

**NB. 2.** Введем на множестве норм на  $\mathbb{R}^n$  отношение:

$$N_a \sim N_b \Leftrightarrow \exists C_{ab}, c_{ab} \in \mathbb{R} : c_{ab} \cdot N_a \leq N_b \leq C_{ab} \cdot N_a.$$

**Лемма 1.** Введенное отношение является отношением эквивалентности.

*Доказательство.* Проверим свойства отношения эквивалентности:

- рефлексивность  $N_\alpha \sim N_\alpha$ :

$$C_{\alpha\alpha} = c_{\alpha\alpha} = 1.$$

- симметричность:  $N_\alpha \sim N_\beta \Rightarrow N_\beta \sim N_\alpha$ :

$$C_{\beta\alpha} = 1/C_{\alpha\beta}, \quad c_{\beta\alpha} = 1/c_{\alpha\beta}.$$

- транзитивность:  $N_\alpha \sim N_\beta, N_\beta \sim N_\gamma \Rightarrow N_\alpha \sim N_\gamma$ :

$$C_{\alpha\gamma} = C_{\alpha\beta} \cdot C_{\beta\gamma}, \quad c_{\alpha\gamma} = c_{\alpha\beta} \cdot c_{\beta\gamma}.$$

□

**Лемма 2.** В конечномерных пространствах все нормы эквивалентны.

*Доказательство.* Нам достаточно показать эквивалентность норм  $N_1$ ,  $N_p$  и  $N_\infty$ .

- Докажем эквивалентность  $N_1 \sim N_\infty$ . Запишем следующие оценки:

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i| \leq \sum_{i=1}^n |x_i| = \|x\|_1,$$

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \leq n \cdot \max_i |x_i| = n \cdot \|x\|_\infty.$$

- Теперь докажем эквивалентность  $N_p \sim N_\infty$ . Дадим оценки:

$$\|x\|_\infty^p = (\max_{i \in [1, n]} |x_i|)^p \leq \sum_{i=1}^n |x_i|^p = \|x\|_p^p,$$

$$\|x\|_p^p = \sum_{i=1}^n |x_i|^p \leq n \cdot \|x\|_\infty^p.$$

□

**NB. 3.** В бесконечномерном случае доказанное выше утверждение уже места не имеет.

## 2.2 Норма матрицы

**Def 2.** Индуцированной матричной нормой над  $\mathbb{R}^n$  называется отображение

$$\|A\|_{op} = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|, \quad x \in \mathbb{R}^n.$$

**Лемма 3.** Индуцированная матричная норма  $N_{op}$  является нормой.

*Доказательство.* Прямая проверка аксиом нормы.

□

**Лемма 4.** Следующие нормы в пространстве  $\text{Mat}_{\mathbb{R}}(n)$  являются индуцированными:

- $\|A\|_1 = \max_j \sum_i |a_{ij}|$  - максимум по столбцам;
- $\|A\|_\infty = \max_i \sum_j |a_{ij}|$  - максимум по строкам;
- $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$  - спектральная норма;

*Доказательство.* Докажем утверждение для  $N_1$ . Действительно, пусть  $y = Ax$ , тогда

$$\|y\|_1 = \sum_{i=1}^n |y_i| = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right| \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij} x_j| = \sum_{j=1}^n |x_j| \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \leq \sum_{j=1}^n |x_j| \cdot \max_j \sum_i |a_{ij}| = \|x\|_1 \cdot \|A\|_1.$$

Осталось показать, что существует элемент  $x$ , для которого достигается равенство.

□

Ex 2. Следующая норма (называемая нормой Фробениуса), не является индуцированной:

$$\|A\|_F = \sqrt{\text{tr}(A^T A)} = \sqrt{\sum_{i,j} |a_{ij}|^2}.$$

Лемма 5. (о произведении) Имеет место следующее свойство:

$$\forall A, B \in \text{Mat}_{\mathbb{R}}(n) \quad \|A \cdot B\|_{\text{op}} \leq \|A\|_{\text{op}} \cdot \|B\|_{\text{op}}.$$

NB. 4. Следствия леммы о произведении:

- $\|E\|_{\text{op}} = 1$  - индуцированная норма единичной матрицы;
- $\|E\|_F \geq \sqrt{n}$  - норма Фробениуса единичной матрицы;
- $\|A^{-1}\|_{\text{op}} \cdot \|A\|_{\text{op}} \geq 1$  - норма обратной матрицы.

Лемма 6. Пусть  $\tilde{A}$  - матрица, подобная матрице  $A$ , так что  $\tilde{A} = T^{-1}AT$ , где  $T$  - некоторая обратимая матрица. Тогда имеет место следующая оценка:

$$\|A\|_{\text{op}} / \kappa(T) \leq \|B\|_{\text{op}} \leq \|A\|_{\text{op}} \cdot \kappa(T), \quad \kappa(T) = \|T^{-1}\|_{\text{op}} \cdot \|T\|_{\text{op}}.$$

Доказательство. Запишем два неравенства, ограничивающих норму произведения

$$\begin{aligned} \|\tilde{A}\|_{\text{op}} &= \|T^{-1}AT\|_{\text{op}} \leq \|T^{-1}\|_{\text{op}} \|A\|_{\text{op}} \cdot \|T\|_{\text{op}} = \kappa(T) \cdot \|A\|_{\text{op}}, \\ \|A\|_{\text{op}} &= \|T\tilde{A}T^{-1}\|_{\text{op}} \leq \|T\|_{\text{op}} \|\tilde{A}\|_{\text{op}} \cdot \|T^{-1}\|_{\text{op}} = \kappa(T) \cdot \|\tilde{A}\|_{\text{op}}. \end{aligned}$$

Комбинация данных двух неравенств приводит к искомой оценке. □

Def 3. Норма называется унитарно инвариантной, если

$$\forall A \in \text{Mat}_{\mathbb{R}}(n) \quad \|\tilde{A}\| = \|A\|, \quad \tilde{A} = U^\dagger A U, \quad U^\dagger = U^{-1}.$$

Ex 3. Примером унитарно-инвариантной нормы является норма Фробениуса.

## 2.3 Число обусловленности

Def 4. Числом обусловленности матрицы  $A \in \text{Mat}_{\mathbb{R}}(n)$  относительно нормы  $N$ , называется вещественная положительная величина

$$\kappa(A) = \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \geq 1.$$

NB. 5. Продемонстрируем связь между числом обусловленности и относительной погрешностью. Пусть даны решения  $x_0$  и  $\tilde{x}_0$  соответственно двух систем:

$$Ax = b, \quad A\tilde{x} = \tilde{b}.$$

Введем обозначения:

$$\delta x_0 = \frac{\tilde{x}_0 - x_0}{x_0}, \quad \delta b = \frac{\tilde{b} - b}{b}.$$

Тогда имеет место следующая лемма:

**Лемма 7.** Относительная погрешность  $\delta x_0$  решения связана с погрешностью  $\delta b$  правой части следующим образом:

$$\|\delta x_0\| \leq \kappa(A) \cdot \|\delta b\|, \quad \|\delta x_0\| = \|\Delta x_0\|/\|x_0\|, \quad \|\delta b\| = \|\Delta b\|/\|b\|.$$

*Доказательство.* Прямое вычисление дает

$$A(\tilde{x}_0 - x_0) = \tilde{b} - b \Rightarrow \Delta x_0 = A^{-1} \cdot \Delta b \Rightarrow \|\Delta x_0\| \leq \|A^{-1}\| \cdot \|\Delta b\|.$$

Также имеем:

$$\|b\| = \|Ax_0\| \leq \|A\| \cdot \|x_0\| \Rightarrow \|x_0\| \geq \|b\|/\|A\|.$$

В итоге, после деления, можно получить:

$$\|\delta x_0\| = \frac{\|\Delta x_0\|}{\|x_0\|} \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \cdot \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} = \kappa(A) \cdot \|\delta b\|.$$

□