

# Решение СЛАУ

## 1. Векторные нормы в $\mathbb{R}^n$

$$\|x\|_{\infty} = \max_i |x_i| \quad - \text{равномерная норма}$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \quad - \text{евклидова норма}$$

$$\|x\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \quad - \text{гёльдерова}$$

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad - \text{октаэдрическая}$$

2. Опр. Функцию  $\|A\|$ , которая каждой матрице  $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$  ставит в соответствие число по правилу

$$\|A\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

наз-ся нормой матрицы  $A$ , подчинённой векторной норме  $\|x\|$

(Есть нормы матричные, которые не подчинены никакой векторной)

$$\bullet \|A\|_{\infty} = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^m |a_{ij}| \quad \text{максимум сумм по строкам}$$

$$\bullet \|A\|_1 = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} = \max_{1 \leq j \leq m} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad \text{сумма по столбцам}$$

Докажем ф-лу для  $\|A\|_{\infty}$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix}; \quad Ax = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots + a_{nn}x_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow (Ax)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot x_j \quad \text{при } i = \overline{1, n}$$

$$\|A\|_{\infty} = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} = \max_{x \neq 0} \frac{\max_i |Ax|_i}{\max_i |x_i|} = \max_{x \neq 0} \frac{\max_{1 \leq i \leq n} \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right|}{\max_i |x_i|} \leq$$

$$\leq \max_{x \neq 0} \frac{\max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |x_j|}{\max_i |x_i|} \leq \left\{ \begin{array}{l} \text{ограничим} \\ \text{каждую } |x_j| \\ \text{макс } |x_i| \end{array} \right\} \leq \max_{x \neq 0} \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| =$$

$$\Rightarrow \text{от } x \text{ не зависит} \Rightarrow \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

Теперь надо  $\|A\|_\infty$  ограничить снизу этим же числом

$$\text{Возьмем } i^* \mid \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \sum_{j=1}^n |a_{i^*j}|$$

$$\text{Обозначение: } i^* = \operatorname{argmax}_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

$$\|A\|_\infty = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_\infty}{\|x\|_\infty} \geq \left\{ \begin{array}{l} \max_x f(x) \text{ всегда} \\ \text{достигается} \\ f(x^*) \text{ при фиксир.} \\ x^* \text{ из } X \end{array} \right\} \geq \frac{\|Ax^*\|_\infty}{\|x^*\|_\infty} =$$

$$= \frac{\max_{1 \leq i \leq n} \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j^* \right|}{\max_{1 \leq i \leq n} |x_j^*|} = \left\{ \begin{array}{l} \text{можно считать, что} \\ x_j^* \text{ состоит из} \\ \pm 1 \text{ и } 0 \end{array} \right\} =$$

$$= \max_{1 \leq i \leq n} \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j^* \right| \geq \left\{ \begin{array}{l} \text{берем } x_j^* = \operatorname{sgn}(a_{i^*j}) \\ \text{тогда} \\ \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \\ \text{достигается при } i = i^* \end{array} \right\} \geq$$

$$\geq \left| \sum_{j=1}^n a_{i^*j} x_j^* \right| = \left\{ \begin{array}{l} \text{выберем } x_j^* \mid a_{i^*j} x_j^* = |a_{i^*j}| \\ x_j^* = \operatorname{sgn}(a_{i^*j}) \end{array} \right\}$$

$$= \left| \sum_{j=1}^n |a_{i^*j}| \right| = \sum_{j=1}^n |a_{i^*j}| = \left\{ \begin{array}{l} \text{вспомогательное, что} \\ \text{такое } i^* \end{array} \right\} =$$

$$= \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

$$\text{т.о. } \|A\|_\infty \geq \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \text{ и } \|A\|_\infty \leq \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

$$\Rightarrow \boxed{\|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|}$$



### Задача 1

$$A = \begin{pmatrix} 4 & -2 & 1 \\ -2 & 4 & -1 \\ 1 & -1 & 4 \end{pmatrix}$$

Вычислить  $\|A\|_1$  и  $\|A\|_\infty$

Решение:  $\|A\|_1 = \max((4+2+1), (2+4+1), (1+1+4)) = 7$   
 $\|A\|_\infty = \max((4+2+1), (2+4+1), (1+1+4)) = 7$

Пример: Вычислить  $\|A\|_1$  и  $\|A\|_\infty$  для:

$$\begin{pmatrix} 2 & 7 & -1 & 5 \\ 0 & 3 & 2 & 1 \\ -1 & -2 & -3 & 4 \\ 16 & 5 & 2 & 24 \end{pmatrix}$$

Решение СЛАУ

Хотим найти решение системы  $Ax = y$

• Пусть  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1+10^{-4} \end{pmatrix}$ ,  $y = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$

Решение:  $x = (2, 0)$

• Пусть теперь  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1+10^{-4} \end{pmatrix}$ , но  $y = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 10^{-4} \end{pmatrix}$  маленькая ошибка

Решаем, получаем  $x = (1, 1)$

(?) Почему такое огромное отличие?

Есть оценка, что если  $x$ -решение системы  $Ax = f$  и

$(x+\delta x)$ : решение  $A(x+\delta x) = f + \delta f$ , то:

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \underbrace{\|A^{-1}\| \|A\|}_{\kappa(A)} \frac{\|\delta f\|}{\|f\|}$$

$\kappa(A) = \|A^{-1}\| \|A\|$  - число обусловленности матрицы  $A$

Решаем  $\nu_1(A)$  и  $\nu_2(A)$  при  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1+10^{-4} \end{pmatrix}$

Если  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ , то  $A^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$

$$\text{то } A^{-1} = \frac{1}{10^{-4}} \begin{pmatrix} 1+10^{-4} & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\|A\|_1 = 2+10^{-4} \quad \|A^{-1}\|_1 = 10^4 \cdot (2+10^{-4}) \Rightarrow \nu_1(A) \approx 4 \cdot 10^4$$

$$\|A\|_\infty = 2+10^{-4} \quad \|A^{-1}\|_\infty = 10^4 (2+10^{-4}) \Rightarrow \nu_2(A) \approx 4 \cdot 10^4$$

Что это дает? Смотрим оценку

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \nu(A) \cdot \frac{\|\delta f\|}{\|f\|}$$

$$\text{У нас } \|\delta f\|_\infty = 10^{-4}; \quad \|f\|_\infty = 2; \quad \nu_2(A) \approx 4 \cdot 10^4$$

$$\Rightarrow \frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq 2$$

т.е.  $\|\delta x\|$  может быть того же порядка, что и  $\|x\|$ !

(?) какое отношение от  $f$  мы можем себе позволить, чтобы  $\|\delta x\|$  было в 100 раз меньше, чем  $\|x\|$ ?

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \nu(A) \cdot \frac{\|\delta f\|}{\|f\|} \approx 2 \cdot 10^4 \frac{\|\delta f\|}{\|f\|} \leq \frac{1}{100} \quad \text{при } \|\delta f\| \leq \frac{1}{2 \cdot 10^6}$$

Отметим, что  $\nu(\alpha A) = \nu(A)$   
 $\det(\alpha A) = \alpha^n \det(A)$

т.е. определитель умножаем на константу и делаем какими хотим, а обусловленность при умножении не меняется! Для плохой - плохой и останется.

Вывод: малость определителя не характеризует "плохость" матрицы



Теорема • Для симметричной матрицы  $A$  (т.е.  $A = A^T$ )

$$\|A\|_2 = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} = \max |\lambda(A)|$$

$\lambda(A)$  - собственные значения матрицы, т.е. такие  $\lambda$ , для которых  $\exists x$ , что  $Ax = \lambda x$ .

• Для любой матрицы

$$\lambda(A^m) = \lambda^m(A); \quad \lambda(A^{-1}) = \frac{1}{\lambda(A)}$$

3 можно доказать, что для симметричной матрицы

$$\nu_2(A) = \|A^{-1}\|_2 \|A\|_2 = \frac{\max |\lambda(A)|}{\min |\lambda(A)|}$$

•  $A > 0$  (метр. положительно определена), если

$$\forall x \neq 0 \quad (Ax, x) > 0$$

Есть критерий Силвестра положит. определ. метр. для симметр. матриц!

Если  $A = A^T$ , то  $A > 0 \Leftrightarrow \Delta_1 > 0, \Delta_2 > 0, \dots, \Delta_n > 0$ , где

$$\begin{pmatrix} \Delta_1 \\ \Delta_2 \\ \vdots \\ \Delta_n \end{pmatrix}$$

$\Delta_k$  - определитель матрицы, составленной из "угловых" матриц  $A$  размера  $k$  на  $k$

Замечание • Доказать, что  $A > 0 \Leftrightarrow A + A^T > 0$

(по определению)

Задача 2 Исследовать на полож. определ. матрицу  $A = \begin{pmatrix} 1 & 10 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

Смотрим:  $Ax = \begin{pmatrix} 1 & 10 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + 10x_2 \\ x_2 \end{pmatrix}$

$$(Ax, x) = x_1^2 + 10x_1x_2 + x_2^2 > 0 \quad \forall x \neq 0?$$

Если  $> 0$  - надо доказать, если нет, то найти  $x_1, x_2$  |  $(Ax, x) < 0$ .

Пусть  $x = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \Rightarrow (Ax, x) = -8 < 0 \Rightarrow A$  не полож. определ.

Или используя ДЖ:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 10 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 10 & 1 \end{pmatrix} \quad A + A^T = \begin{pmatrix} 2 & 10 \\ 10 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\Delta_1 = 2 > 0 \\ \Delta_2 = 4 - 100 < 0 \Rightarrow \text{не полож. опред.}$$

Когда легко решить  $Ax = f$ ?

Пусть каким-то образом найдем разложение

$$A = LU, \text{ где } L: \begin{pmatrix} \text{треугольник} & 0 \end{pmatrix}, U: \begin{pmatrix} \text{треугольник} \\ 0 \end{pmatrix}$$

тогда  $Ax = f$  сводится к:

- $Ly = f$
- $Ux = y$

где эти системы решаются легко

Пример:  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ -1 & 3/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = LU$

Решить  $Ax = f$  при  $f = (1, 1)^T$

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ -1 & 3/2 \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} x}_{y} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$a) \begin{pmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \quad b) \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ -1 & 3/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

из б):  $y_1 = 1/2$   
 $y_2 = (1 + y_1) \cdot \frac{2}{3} = 1$

из а):  $\begin{cases} x_1 - \frac{1}{2}x_2 = \frac{1}{2} \\ x_2 = 1 \end{cases}$

$$\Rightarrow \boxed{x_2 = 1; \quad x_1 = 1}$$

Теорема Если все главные миноры матрицы  $A$  отличны от нуля, то  $\exists LU$  разложение



Задача 3 Проверить выполнение условий Теоремы для

$$A = \begin{pmatrix} 5 & -1 & 0 \\ -1 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 5 \end{pmatrix}$$

$$\Delta_1 = 5 > 0$$

$$\Delta_2 = 25 - 1 > 0$$

$$\Delta_3 = 125 + 0 + 0 - 0 - 5 - 5 = 115 > 0.$$

Домашнее прочитать алгоритм нахождения ЛЛ-разложения  
(стр. 40-43 лекций Сорокина)

### Метод Гаусса

стр. 35

(схема единств. решения)

Решаем 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = f_1 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots + a_{nn}x_n = f_n \end{cases}$$

Шаг 1. Делим 1-ю строку на  $a_{11}$ , получаем

$$\begin{pmatrix} 1 & \tilde{a}_{12} & \dots & \tilde{a}_{1n} & \tilde{f}_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & f_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} & f_n \end{pmatrix}$$

Шаг 2  
Умножаем первое ур. на  $a_{21}$  и вычитаем из второго  
Умножаем первое ур. на  $a_{n1}$  и вычитаем из n-го

Получаем 
$$\begin{pmatrix} 1 & \tilde{a}_{12} & \dots & \tilde{a}_{1n} & \tilde{f}_1 \\ 0 & \tilde{a}_{22} & \dots & \tilde{a}_{2n} & \tilde{f}_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \tilde{a}_{n2} & \dots & \tilde{a}_{nn} & \tilde{f}_n \end{pmatrix}$$

Шаг 3. Делим второе ур. на  $\tilde{a}_{22}$  и так далее

Чем плох?

• Если  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  алгоритм не работает!

• Решим  $\begin{cases} 10^{-8}x_1 + x_2 = 1 \\ x_1 + x_2 = 2 \end{cases}$  методом Гаусса

Шаг 1  $\begin{cases} x_1 + 10^8 x_2 = 10^8 \\ x_1 + x_2 = 2 \end{cases}$

Шаг 2  $\begin{cases} x_1 + 10^8 x_2 = 10^8 \\ (1-10^8)x_2 = 2-10^8 \end{cases}$

Шаг 3  $\begin{cases} x_1 + 10^8 x_2 = 10^8 \\ x_2 = \frac{2-10^8}{1-10^8} \end{cases}$

Если мы округлим, то  $x_2 \approx 1$ ,  $x_1 \approx 0$ , но это не решение системы!! Оно не удовлетворяет  $x_1 + x_2 = 2$ !  
 тогда из первого уравнения  
 Если решаем аналитически, а не приближенно, получим нормальный ответ.

Получим  $\kappa_1(A)$ :  
 $A = \begin{pmatrix} 10^{-8} & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$   $\|A\|_1 = 2$   $A^{-1} = \frac{1}{10^{-8}-1} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 10^{-8} \end{pmatrix}$

$\|A^{-1}\|_1 = 2 \cdot \frac{1}{1-10^{-8}} \Rightarrow \kappa_1(A) = \frac{4}{1-10^{-8}} \approx 4$

Но в этом алгоритме  $U = \begin{pmatrix} 1 & 10^8 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , при этом

$\kappa_1(U) = \|U^{-1}\|_1 = \begin{pmatrix} 1 & -10^8 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{1} \Rightarrow \kappa_1(U) = (1+10^8)^2 \approx 10^{16}$

А что если мы в алгоритме поменяем строки местами в самом начале?



$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ 10^{-8}x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

Метод Гаусса не надо

Метод 2:

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ \cancel{(10^{-8}x_1 + x_2 = 1)} \\ x_2(1 - 10^{-8}) = 1 - 2 \cdot 10^{-8} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ x_2 = \frac{1 - 2 \cdot 10^{-8}}{1 - 10^{-8}} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_2 = \frac{1 - 2 \cdot 10^{-8}}{1 - 10^{-8}} \approx 1 \\ x_1 \approx 1 \end{cases}$$

Тут  $U = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$   $U^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

$$\rho_1(U) = 2 \cdot 2 = 4$$

В первом случае успешность испортилась ужасно, а во втором практически не уменьшилась. Поэтому в 1-м случае округление приводит к катастрофич. уменьшению решения, а во втором не оказывает влияния.

$\Rightarrow$  Метод Гаусса с выбором главного элемента по столбцу

Принимая во внимание очередное неизвестное из числа расположенных ур-ч, в качестве уравнения, с помощью которого будет его исключать, надо выбрать то, в котором коэффициент при этом неизвестном (ведущий элемент максимален по модулю)

Домашнее Решить систему методом Гаусса и  
методом Гаусса с выбором главного эл-та по столбцу

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 4 \\ 6x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 = 10 \\ 2x_1 + 3x_2 + x_3 + 6x_4 = 12 \\ x_1 + x_2 + 4x_3 + x_4 = 7 \end{cases}$$

$$(Ax, y) = (x, A^T y)$$