САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ Факультет прикладной математики – процессов управления

# А. П. ИВАНОВ ПРАКТИКУМ ПО ЧИСЛЕННЫМ МЕТОДАМ РЕШЕНИЕ СИСТЕМ ЛИНЕЙНЫХ АЛГЕБРАИЧЕСКИХ УРАВНЕНИЙ

Методические указания

## ГЛАВА 1. ВСПОМОГАТЕЛЬНЫЕ СВЕДЕНИЯ

В методическом пособии приведены классификация методов решения СЛАУ и алгоритмы их применения. Методы приведены в форме, позволяющей их использование без обращения к другим источникам. Предполагается, что матрица системы неособая, т.е.  $\det A \neq 0$ .

## §1. Нормы векторов и матриц

Напомним, что линейное пространство  $\Omega$  элементов x называется нормированным, если в нём введена функция  $\|\cdot\|_{\Omega}$ , определённая для всех элементов пространства  $\Omega$  и удовлетворяющая условиям:

- 1.  $||x||_{\Omega} \geq 0$ , причём  $||x||_{\Omega} = 0 \iff x = 0_{\Omega}$ ;
- 2.  $\|\lambda x\|_{\Omega} = |\lambda| \cdot \|x\|_{\Omega}$ ;
- 3.  $||x+y||_{\Omega} \le ||x||_{\Omega} + ||y||_{\Omega}$ .

Договоримся в дальнейшем обозначать малыми латинскими буквами векторы, причём будем считать их вектор-столбцами, большими латинскими буквами обозначим матрицы, а греческими буквами станем обозначать скалярные величины (сохраняя за буквами i,j,k,l,m,n обозначения для целых чисел).

К числу наиболее употребительных норм векторов относятся следующие:

1. 
$$||x||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|;$$

2. 
$$||x||_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2};$$

$$3. ||x||_{\infty} = \max_i |x_i|.$$

Отметим, что все нормы в пространстве  $R^n$  являются эквивалентными, т.е. любые две нормы  $||x||_i$  и  $||x||_i$  связаны соотношениями:

$$\alpha_{ij} ||x||_j \le ||x||_i \le \beta_{ij} ||x||_j,$$

$$\tilde{\alpha}_{ij} \|x\|_i \le \|x\|_j \le \tilde{\beta}_{ij} \|x\|_i,$$

причём  $\alpha_{ij}$ ,  $\beta_{ij}$ ,  $\tilde{\alpha}_{ij}$ ,  $\tilde{\beta}_{ij}$  не зависят от x. Более того, в конечномерном пространстве любые две нормы являются эквивалентными.

Пространство матриц с естественным образом введёнными операциями сложения и умножения на число образуют линейное пространство, в котором многими способами можно ввести понятие нормы. Однако чаще всего рассматриваются так называемые подчинённые нормы, т.е. нормы, связанные с нормами векторов соотношениями:

$$||A|| = \sup_{\|x\| \le 1, \ x \ne 0} \frac{||Ax||}{\|x\|}.$$

Отмечая подчинённые нормы матриц теми же индексами, что и соответствующие нормы векторов, можно установить, что

$$||A||_1 = \max_j \sum_i |a_{ij}|; ||A||_2 = \sqrt{\max_i \lambda_i(A^T A)}; ||A||_{\infty} = \max_i \sum_j |a_{ij}|.$$

Здесь через  $\lambda_i(A^TA)$  обозначено собственное число матрицы  $A^TA$ , где  $A^T$  – матрица, транспонированная к A. Кроме отмеченных выше трёх основных свойств нормы, отметим здесь ещё два:

- $\bullet \quad ||AB|| \le ||A|| \cdot ||B||,$
- $\bullet \quad ||Ax|| \le ||A|| \cdot ||x||,$

причём в последнем неравенстве матричная норма подчинена соответствующей векторной норме. Договоримся использовать в дальнейшем только нормы матриц, подчинённые нормам векторов. Отметим, что для таких норм справедливо равенство: если E — единичная матрица, то  $\|E\|=1$ , .

# §2. Матрицы с диагональным преобладанием

**Определение 2.1.** Матрица A с элементами  $\{a_{ij}\}_{i,j=1}^n$  называется матрицей с диагональным преобладанием (величины  $\delta$ ), если имеют место неравенства

$$|a_{ii}| - \sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^{n} |a_{ij}| \ge \delta > 0, \quad i = \overline{1, n}.$$

# §3. Положительно определённые матрицы

**Определение 3.1.** Симметричную матрицу A будем называть *по- ложительно определённой*, если квадратичная форма  $x^T A x$  с этой матрицей принимает лишь положительные значения при любом векторе  $x \neq 0$ .

Критерием положительной определённости матрицы может служить положительность её собственных чисел или положительность её главных миноров.

### §4. Число обусловленности СЛАУ

При решении любой задачи, как известно, имеют место три типа погрешностей: неустранимая погрешность, методическая погрешность и погрешность округления. Рассмотрим влияние неустранимой погрешности исходных данных на решение СЛАУ, пренебрегая погрешностью округления и принимая во внимание отсутствие методической погрешности.

Будем считать, что в СЛАУ

$$Ax = b (4.1)$$

матрица A известна точно, а правая часть b содержит неустранимую погрешность  $\delta b$ .

Тогда для относительной погрешности решения  $\|\delta x\|/\|x\|$  нетрудно получить оценку:

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \le \nu(A) \frac{\|\delta b\|}{\|b\|},\tag{4.2}$$

где  $\nu(A) = ||A|| ||A^{-1}||$ .

Число  $\nu(A)$  называется числом обусловленности системы (4.1) (или матрицы A). Оказывается, что всегда  $\nu(A) \geq 1$  для любой матрицы A. Поскольку величина числа обусловленности зависит от выбора матричной нормы, то при выборе конкретной нормы будем соответственно индексировать и  $\nu(A)$ :  $\nu_1(A)$ ,  $\nu_2(A)$  или  $\nu_\infty(A)$ .

В случае  $\nu(A)\gg 1$  систему (4.1) или матрицу A называют плохо обусловленной. В этом случае, как это следует из оценки

(4.2), погрешность решения системы (4.1) может оказаться неприемлемо большой. Понятие приемлемости или неприемлемости погрешности определяется постановкой задачи.

Для матрицы с диагональным преобладанием легко получить оценку её числа обусловленности сверху. Имеет место

**Теорема 4.1.** Пусть A – матрица c диагональным преобладанием величины  $\delta > 0$ . Тогда она неособая и  $\nu_{\infty}(A) \leq \|A\|_{\infty}/\delta$ .

### §5. Пример плохо обусловленной системы.

Рассмотрим СЛАУ (4.1), в которой

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & \dots & -1 \\ 0 & 1 & -1 & \dots & -1 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & -1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ \vdots \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Данная система имеет единственное решение  $x=(0,0,\ldots,0,1)^T$ . Пусть правая часть системы содержит погрешность  $\delta b=(0,0,\ldots,0,\varepsilon),\ \varepsilon>0$ . Тогда

$$\delta x_n = \varepsilon, \ \delta x_{n-1} = \varepsilon, \ \delta x_{n-2} = 2\varepsilon, \ \delta x_{n-k} = 2^{k-1}\varepsilon, \dots, \delta x_1 = 2^{n-2}\varepsilon.$$

Отсюда

$$\|\delta x\|_{\infty} = \max_{i} \{|\delta x_{i}|\} = 2^{n-2}\varepsilon, \ \|x\|_{\infty} = 1; \ \|\delta b\|_{\infty} = \varepsilon, \ \|b\|_{\infty} = 1.$$

Следовательно,

$$\nu_{\infty}(A) \ge \frac{\|\delta x\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} : \frac{\|\delta b\|_{\infty}}{\|b\|_{\infty}} = 2^{n-2}.$$

Поскольку  $\|A\|_{\infty}=n$ , то  $\|A^{-1}\|_{\infty}\geq n^{-1}2^{n-2}$ , хотя  $\det(A^{-1})=(\det A)^{-1}=1$ . Пусть, например, n=102. Тогда  $\nu(A)\geq 2^{100}>10^{30}$ . При этом если даже  $\varepsilon=10^{-15}$  получим  $\|\delta x\|_{\infty}>10^{15}$ . И тем не

менее  $||A\delta x||_{\infty} = \varepsilon$ .

### §6. Ещё один пример

Рассмотрим совсем простую систему двух уравнений вида

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 &= 2\\ (2 - \varepsilon)x_1 + x_2 &= 1 . \end{cases}$$
 (6.1)

С геометрической точки зрения уравнения, входящие в систему, представляют две прямые, пересекающиеся под малым углом (при  $\varepsilon \ll 1$ ). Для этой системы

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 - \varepsilon & 1 \end{pmatrix}, \quad A^{-1} = \frac{1}{\varepsilon} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ \varepsilon - 2 & 2 \end{pmatrix},$$

а поэтому  $\|A\|_{\infty}=3,\ \|A^{-1}\|_{\infty}=\frac{4-\varepsilon}{\varepsilon}$  и, следовательно,  $\nu_{\infty}(A)=\frac{12}{\varepsilon}-3.$  Решение данной системы имеет вид

$$\begin{cases} x_1 = \frac{1}{\varepsilon} \\ x_2 = 2(1 - \frac{1}{\varepsilon}), \end{cases}$$

откуда видно, что оно существенно зависит от  $\varepsilon$  .

## ЛИТЕРАТУРА

- 1. *Н. Бахвалов, Н. Жидков, Г. Кобельков.* Численные методы. М.: Изд. Физматлит, 2006.
- 2.  $B.\,M.\,Bержбицкий.$  Численные методы. Линейная алгебра и нелинейные уравнения. М.: Изд. Высшая школа, 2000.