## ЛЕКЦИЯ 13.2 ЧИСЛЕННОЕ РЕШЕНИЕ СИСТЕМЫ НЕЛИНЕЙНЫХ УРАВНЕНИЙ. МЕТОД ПРОСТОЙ ИТЕРАЦИИ

## 1. Алгоритм метода

Метод простой итерации знаком нам по линейным системам. Он обобщается и на нелинейный случай.

Итак, надо найти приближённое решение нелинейной системы

$$\bar{F}(\bar{x}) = \bar{0},\tag{1}$$

где 
$$\bar{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$
 – вектор неизвестных,  $\bar{F}(\bar{x}) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{pmatrix}$  – нелинейная вектор-

функция от вектора  $\bar{x}$ . Система (1) приводится к эквивалентной

$$\bar{x} = \bar{\varphi}(\bar{x}) \tag{2}$$

в векторной форме, или в развёрнутом виде

$$\begin{cases} x_1 = \varphi_1(x_1, x_2, ..., x_n), \\ x_2 = \varphi_2(x_1, x_2, ..., x_n), \\ \vdots \\ x_n = \varphi_n(x_1, x_2, ..., x_n). \end{cases}$$

Такой переход сам по себе является нетривиальной задачей и требует индивидуального подхода. Ведь от функции  $\overline{\phi}$  зависит сходимость итерационной последовательности. Очень простой способ - переписать систему как

$$\bar{x} = \bar{x} + A\bar{F}(\bar{x}),$$

где A - невырожденная матрица. Тогда

$$\overline{\varphi}(\overline{x}) = \overline{x} + A\overline{F}(\overline{x}).$$

Итерационный процесс реализуется точно так же, как в одномерном случае. Берётся начальная итерация  $\bar{x}^{(0)}$  из области локализации, подставляется в правую часть уравнения  $\bar{x}=\bar{\phi}(\bar{x})$ , полученное значение принимается за следующую итерацию  $\bar{x}^{(1)}$ ;  $\bar{x}^{(1)}$  опять подставляется в правую часть и т.д. Расчётная формула выглядит так:

$$\bar{x}^{(k)} = \bar{\varphi}(\bar{x}^{(k-1)}),\tag{3}$$

 $k = 1, 2, \dots$ 

Если итерационная последовательность  $\{\bar{x}^{(k)}\}$  имеет предел  $\bar{x}$  и функция  $\bar{\phi}$  непрерывна в области локализации, то этот предел является решением системы. Это доказывается предельным переходом в равенстве (2):

$$\lim_{k\to\infty} \bar{x}^{(k)} = \lim_{k\to\infty} \overline{\varphi}(\bar{x}^{(k-1)}) = \overline{\varphi}\left(\lim_{k\to\infty} \bar{x}^{(k-1)}\right) \Rightarrow \bar{x} = \overline{\varphi}(\bar{x}).$$

Получили, что предел  $\bar{x}$  удовлетворяет уравнению, а поскольку по определению области локализации в ней только одно решение, то предел  $\bar{x}$  совпадает с ним.

## 2. Сходимость и оценка погрешности

Рассмотрим погрешность итерации  $\bar{x}^{(k+1)}$ . Для этого вычтем из расчётной формулы (3) уравнение (2). Получаем

$$\bar{x}^{(k+1)} - \bar{x} = \overline{\varphi}(\bar{x}^{(k)}) - \overline{\varphi}(\bar{x}).$$

Это векторное равенство расписываем покомпонентно и для разности  $\phi_i(\bar{x}^{(k)}) - \phi_i(\bar{x})$  записываем формулу конечных приращений функции нескольких переменных:

$$x_i^{(k+1)} - x_i = \varphi_i(\bar{x}^{(k)}) - \varphi_i(\bar{x}) = \sum_{j=1}^n \frac{\partial}{\partial x_j} \varphi_i(\bar{\xi}^{(k)}) (x_j^{(k)} - x_j), \tag{4}$$

i=1,...,n. Предполагаем, что все функции  $\phi_i$  удовлетворяют требованиям этой формулы: они определены и непрерывны в некоторой замкнутой области пространства  $\mathbb{R}^n$ , содержащей отрезок, соединяющий точки  $\bar{x}^{(k)}$  и  $\bar{x}$ ; имеют внутри неё непрерывные частные производные по всем аргументам;  $\bar{\xi}^{(k)}$  – некоторая точка на отрезке от  $\bar{x}^{(k)}$  к  $\bar{x}$ .

Серию n равенств (4) запишем в матричной форме:

$$\bar{x}^{(k+1)} - \bar{x} = \bar{\varphi}'(\bar{\xi}^{(k)})(\bar{x}^{(k)} - \bar{x}),$$

где

$$\overline{\varphi}'(\overline{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} \varphi_1(\overline{x}) & \frac{\partial}{\partial x_2} \varphi_1(\overline{x}) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \varphi_1(\overline{x}) \\ \frac{\partial}{\partial x_1} \varphi_2(\overline{x}) & \frac{\partial}{\partial x_2} \varphi_2(\overline{x}) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \varphi_2(\overline{x}) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_1} \varphi_n(\overline{x}) & \frac{\partial}{\partial x_2} \varphi_n(\overline{x}) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \varphi_n(\overline{x}) \end{pmatrix};$$

 $\overline{\phi}'$ - функциональная матрица частных производных вектор-функции  $\overline{\phi}$  (Якоби),  $\overline{\phi}'\left(\overline{\xi}^{\,(k)}\right)$  – матрица Якоби в точке  $\overline{\xi}^{\,(k)}$ . Отсюда следует оценка абсолютной погрешности (k+1)-й итерации:

$$\Delta \bar{x}^{(k+1)} = \|\bar{x}^{(k+1)} - \bar{x}\| = \|\bar{\varphi}'(\bar{\xi}^{(k)})(\bar{x}^{(k)} - \bar{x})\| \le \le \|\bar{\varphi}'(\bar{\xi}^{(k)})\| \cdot \|\bar{x}^{(k)} - \bar{x}\|$$
(5)

(предполагаем, что применяется согласованная матричная норма, тогда норма произведения матрицы  $\bar{\phi}'(\bar{\xi}^{(k)})$  на вектор  $\bar{x}^{(k)} - \bar{x}$  не превосходит произведения их норм).

Из оценки (5) можно вывести достаточное условие сходимости. Пусть  $M_{ij}$  – максимум модуля частной производной  $\frac{\partial}{\partial x_j} \phi_i(\bar{x})$  в некоторой замкнутой области D пространства  $\mathbb{R}^n$ , содержащей отрезок, соединяющий точки  $\bar{x}^{(k)}$  и  $\bar{x}$ :

$$M_{ij} = \max_{\bar{x} \in D} \left| \frac{\partial}{\partial x_i} \varphi_i(\bar{x}) \right|.$$

Составим матрицу M из чисел  $M_{ij}$ :

$$M = \begin{pmatrix} M_{11} & \cdots & M_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ M_{n1} & \cdots & M_{nn} \end{pmatrix}.$$

Тогда очевидно, что

$$\left\|\overline{\varphi}'\left(\overline{\xi}^{(k)}\right)\right\| \leq \|M\|,$$

и из (5) следует

$$\Delta \bar{x}^{(k+1)} = \|\bar{x}^{(k+1)} - \bar{x}\| \le \|\bar{\varphi}'(\bar{\xi}^{(k)})\| \cdot \|\bar{x}^{(k)} - \bar{x}\| \le \|M\| \cdot \|\bar{x}^{(k)} - \bar{x}\|.$$
 (6)

Отсюда получаем достаточное условие сходимости. Если

$$||M|| \le q < 1,\tag{7}$$

то в силу (6)

$$\Delta \bar{x}^{(k+1)} \le q \|\bar{x}^{(k)} - \bar{x}\|.$$

Последовательно применяем эту оценку:

$$\Delta \bar{x}^{\,(k)} = \left\|\bar{x}^{\,(k)} - \bar{x}\right\| \leq q \left\|\bar{x}^{\,(k-1)} - \bar{x}\right\| \leq \cdots \leq q^k \left\|\bar{x}^{\,(0)} - \bar{x}\right\|.$$

Приходим к выводу, что

$$\Delta \bar{x}^{(k)} = \|\bar{x}^{(k)} - \bar{x}\| \le q^k \|\bar{x}^{(0)} - \bar{x}\|,$$

а это говорит о том, что при условии (7) метод сходится со скоростью геометрической прогрессии со знаменателем q, т.е. его сходимость линейная.

Проверять условие (7) можно по любой матричной норме, согласованной с какойлибо векторной. Все введённые нами в лекции 10.1 нормы эквивалентны, поэтому сходимость по какой-то одной означает сходимость по остальным. В различных нормах условия сходимости, которые надо проверить для чисел  $M_{ij}$ , принимают такие формы:

$$||M||_1 < 1 \iff \sum_{i=1}^n M_{ij} < 1, j = 1, ..., n,$$

$$||M||_{\infty} < 1 \iff \sum_{j=1}^{n} M_{ij} < 1, i = 1, ..., n.$$

Матричная норма-один подчинена векторной норме-один (октаэдрической), матричная норма-бесконечность подчинена векторной норме-бесконечность (кубической).

Поскольку скорость сходимости линейная, можно использовать тот же критерий останова, что был описан для упрощённого метода Ньютона в лекции 13.1.

Пример. Рассмотрим систему

$$\begin{cases}
f_1(x; y) = 2xe^{-y} + y = 0, \\
f_2(x; y) = 1,5ye^y + x = 0.
\end{cases}$$

Если привести её к эквивалентному виду

$$\begin{cases} x = x - \lambda(2xe^{-y} + y), \\ y = y - \lambda(1.5ye^{y} + x), \end{cases}$$

то

$$\begin{cases} \varphi_1(x; y) = x - \lambda(2xe^{-y} + y), \\ \varphi_2(x; y) = y - \lambda(1.5ye^{y} + x), \end{cases}$$

и якобиан функции ф есть

$$A(x; y) = \begin{pmatrix} 1 - 2\lambda e^{-y} & -\lambda(-2xe^{-y} + 1) \\ -\lambda & 1 - 1, 5\lambda(e^{y} + ye^{y}) \end{pmatrix}.$$

Будем строить итерации к решению (0;0). В его окрестности норма матрицы A меньше 1 при  $\lambda=0,5$ . Последовательность приближений к решению приведена в таблице 1.

Для полученной последней итерации левая часть исходной системы равна

$$\begin{cases} f_1(x^{(k)}; y^{(k)}) = 0,004, \\ f_2(x^{(k)}; y^{(k)}) = -0,003. \end{cases}$$

В рассмотренном случае метод простой итерации сходится.

Табл. 1. Последовательность приближений в примере на с. 4

k	0	1	2	3	4	5	6	7
$\chi^{(k)}$	0,4	-0,068	0,143	0,014	0,037	0,012	0,012	0,004
$y^{(k)}$	0,4	-0,248	-0,04	-0,077	-0,025	-0,024	-0,012	-0,005