

Лекция 3.

**Итерационные методы решения линейных систем** Известно, что всякая квадратная матрица  $A = \{a_{ij}, i, j = \overline{1, n}\}$  определяет оператор отображающий  $n$ -мерное векторное пространство само в себя  $A : R_n \rightarrow R_n$  и уравнение  $Ax = f$  можно рассматривать как операторное уравнение I-рода. Для решения таких уравнений можно применять принцип сжимающих отображений. **Принцип сжимающих отображений** Пусть  $V$ -полное метрическое пространство с метрикой  $\rho$ ,  $A : V \rightarrow V$  сжимающее отображение с постоянной сжатия  $\alpha, 0 \leq \alpha < 1$ :

Тогда 1) оператор  $A$  имеет единственную неподвижную точку  $x^*$ , т.е.

$$Ax^* = x^*$$

2) для любого элемента  $x_0 \in V$  последовательность  $\{x^n\}_{n=0}^\infty$  образованная по рекуррентному правилу

$$x^{n+1} = Ax^n$$

сходится к неподвижной точке  $x^*$ .

3) имеет место оценка

$$\rho(x^n, x^*) \leq \frac{\alpha^n}{1 - \alpha} \rho(x^0, x^1)$$

**Определение** Оператор  $A$ -сжимающий, если имеет место оценка для любых элементов  $x_1, x_2 \in V$

$$\rho(Ax_1, Ax_2) \leq \alpha \rho(x_1, x_2), 0 \leq \alpha < 1$$

$n$ -мерное векторное пространство является полным метрическим пространством т.е. любая фундаментальная последовательность в этом пространстве сходится к элементу этого пространства.

Метрика в  $R_n$  - задается различным образом. Приняты следующие метрики

1) кубическая

$$\rho_k(x, y) = \max_{0 \leq i \leq n} |x_i - y_i|$$

2) октаэдрическая  $\rho_o(x, y) = \sum_{i=1}^n |x_i - y_i|$

3) евклидова (сферическая)

$$\rho_s(x, y) = \sqrt{\sum_{i=1}^n |x_i - y_i|^2}$$

Идея применения принципа сжимающих отображений состоит в преобразовании исходного уравнения первого рода  $Ax = f$  к уравнению второго рода  $x = Bx + \phi$ . Это преобразование может быть выполнено различными способами, на пример,

$$Ax = f, \rightarrow x - Ax + Ax = f, \rightarrow x = (E - A)x + f, \rightarrow B = E - A,$$

$E$ -тождественное преобразование Здесь  $B : R_n \rightarrow R_n$  и последовательность строится по правилу  $x^{k+1} = Bx^k + \phi, k \rightarrow \infty$

Достаточные условия сходимости метода:

Если отображение  $B$  сжимающее т.е.  $0 \leq \alpha(B) < 1$  тогда последовательность  $x^{k+1} = Bx^k + \phi, k \rightarrow \infty$  сходится к решению уравнения

$$x = Bx + \phi$$

Действительно,

$$\rho(Bx_1 + \phi, Bx_2 + \phi) = \rho(Bx_1, Bx_2) \leq \alpha_B \rho(x_1, x_2)$$

и, следовательно, применим принцип сжимающих отображений.

Признаки сжимаемости отображения  $B = \{b_{ij}, i, j = \overline{1, n}\}$  различных метриках

1) кубическая метрика

$$\alpha_k(B) = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |b_{ij}| = \|B\|_k < 1$$

Для  $x, y \in R_n$

$$\begin{aligned} \rho(Bx, By) &= \max_{1 \leq i \leq n} \left| \sum_{j=1}^n b_{ij}x_j - \sum_{j=1}^n b_{ij}y_j \right| \leq \\ & \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |b_{ij}| |x_j - y_j| \leq \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |b_{ij}| \max_{1 \leq j \leq n} |x_j - y_j| = \\ & \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |b_{ij}| \rho(x, y) \end{aligned}$$

2) октаэдрическая метрика

$$\alpha_o(B) = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |b_{ij}| = \|B\|_o < 1$$

Для  $x, y \in R_n$

$$\begin{aligned} \rho(Bx, By) &= \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n b_{ij}x_j - \sum_{j=1}^n b_{ij}y_j \right| \leq \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n b_{ij}(x_j - y_j) \right| \leq \\ & \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n |b_{ij}| |x_j - y_j| = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |b_{ij}| \sum_{j=1}^n |x_j - y_j| = \\ & \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |b_{ij}| \rho(x, y) \end{aligned}$$

3) сферическая метрика

$$\alpha_c(B) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |b_{ij}|^2 > \|B\|_c < 1$$

Для  $x, y \in R_n$

$$\begin{aligned} \rho(Bx, By) &= \sqrt{\sum_{i=1}^n \left[ \sum_{j=1}^n b_{ij}x_j - \sum_{j=1}^n b_{ij}y_j \right]^2} = \\ & \sqrt{\sum_{i=1}^n \left[ \sum_{j=1}^n b_{ij}(x_j - y_j) \right]^2} \leq \\ & \left\{ \sum_{i=1}^n a_i b_i \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n b_i^2} \right\} \\ & \sqrt{\sum_{i=1}^n \left[ \sum_{j=1}^n b_{ij}^2 \sum_{j=1}^n (x_j - y_j)^2 \right]^2} = \\ & \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n b_{ij}^2} \rho_c(x, y) \end{aligned}$$

**Методы построения итерационных последовательностей** Множество итерационных методов для решения линейных систем можно представить в канонической форме

$$B_k \frac{x^{k+1} - x^k}{\tau_k} + Ax^k = f, k = 0, 1, \dots, x^0 \in R_n$$

Здесь  $A$ -матрица исходной системы,  $\tau_k$  - итерационный параметр,  $B_k : R_n \rightarrow R_n$  - матрица, имеющая обратную  $B_k^{-1}$  ( $A^{-1}A = E, AA^{-1} = E$ )

**Опр.** Если  $B_k = E$  итерационный метод называют явным с канонической формой

$$\frac{x^{k+1} - x^k}{\tau_k} + Ax^k = f, k = 0, 1, \dots, x^0 \in R_n$$

в противном случае неявным

Для неявного метода на каждом итерационном шаге необходимо решать относительно  $x^{k+1}$  линейную систему

$$B_k x^{k+1} = B_k x^k - \tau_k A x^k + f, k = 0, 1, \dots, x^0 \in R_n$$

Отсюда требование - объем вычислений для решения этой системы должен быть не очень большим. Желательно иметь  $B_k$  - треугольной.

**Опр.** Итерационный метод называют стационарным, если  $B_k = B, \tau_k = \tau$ , в противном случае метод называют нестационарным

1. **Метод простой итерации** (множество вариантов) С помощью невырожденного преобразования  $C \det(C) \neq 0$  можно описать следующим образом

$$Ax = f | C \rightarrow 0 = CAx + Cf \rightarrow x - x = -CAx - Cf \rightarrow$$

$$x = (E - CA)x + Cf$$

И далее к полученному уравнению второго рода применяют принцип сжимающих отображений т.е. строят итерационную последовательность по правилу

$$x^{k+1} = (E - CA)x^k + Cf, k = 0, 1, 2 \dots, x^0 \in R_n \text{ С достаточными условиями сходимости}$$

$$\alpha(E - CA) < 1$$

Метод явный  $B_k = E$  и стационарный  $\tau_k = 1$  Преобразование С выбирают так, чтобы выполнялись достаточные условия сходимости, как правило, это достигается подбором

а)  $C = D^{-1}$  где  $D = \{d_{ij} = 0, d_{ii} = a_{ii}, i, j = \overline{1, n}\}$

$$x^{k+1} = (E - D^{-1}A)x^k + D^{-1}f, k = 0, 1, 2 \dots, x^0 \in R_n$$

или в координатной форме

$$x_i = -\frac{a_{i1}}{a_{ii}}x_1 - \dots - \frac{a_{ii-1}}{a_{ii}}x_{i-1} - \frac{a_{ii+1}}{a_{ii}}x_{i+1} - \dots - \frac{a_{in}}{a_{ii}}x_n + \frac{f_i}{a_{ii}}$$

$$i = \overline{1, n}$$

Условия сходимости в кубической метрике:

$$\max_{1 \leq i \leq n} \sum_{k=1, k \neq i}^n \left| \frac{a_{ik}}{a_{ii}} \right| < 1$$

октаэдрической метрике:

$$\max_{1 \leq k \leq n} \sum_{i=1, k \neq i}^n \left| \frac{a_{ik}}{a_{ii}} \right| < 1$$

сферической метрике:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{k=1, k \neq i}^n \left| \frac{a_{ik}}{a_{ii}} \right|^2 < 1$$

а)  $C = E$

$$x^{k+1} = (E - A)x^k + f, k = 0, 1, 2 \dots, x^0 \in R_n$$

б)  $C = \tau E$

$$x^{k+1} = (E - \tau A)x^k + \tau f, k = 0, 1, 2 \dots, x^0 \in R_n$$

Пример

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 1 \\ x_1 + 2x_2 = 1 \end{cases}$$

а)

$$\begin{cases} x_1 = -x_2 + 1 \\ x_2 = -0.5x_1 + 0.5 \end{cases}$$

$$B = E - D_1A = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ -0.5 & 0 \end{pmatrix}$$

$\alpha_k(B) = 1, \alpha_j(B) = 1, \alpha_c(B) = 1 + 0.25$ , т.е. о сходимости процесса

$$\begin{cases} x_1^{k+1} = -x_2^k + 1 \\ x_2^{k+1} = -0.5x_1^k + 0.5 \end{cases} \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

сказать ничего нельзя б)

$$\begin{cases} x_1 = -x_2 + 1 \\ x_2 = -x_1 - x_2 + 1 \end{cases}$$

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

$\alpha_k(B) = 2, \alpha_j(B) = 2, \alpha_c(B) = 3$ , т.е. сходимости нет с)

$$\begin{cases} x_1 = (1 - \tau)x_1 - \tau x_2 + \tau \\ x_2 = -\tau x_1 + (1 - 2\tau)x_2 + \tau \end{cases}$$

$$B = E - \tau A = \begin{pmatrix} 1 - \tau & -\tau \\ -\tau & 1 - 2\tau \end{pmatrix}$$

$\alpha_c(B) = (1 - \tau)^2 + \tau^2 + \tau^2 + (1 - 2\tau)^2 = 7\tau^2 - 6\tau + 2 < 1, \rightarrow \frac{3 - \sqrt{2}}{7} < \tau < \frac{3 + \sqrt{2}}{7}$  сходимостъ имеет место для процесса

$$\begin{cases} x_1^{k+1} = (1 - \tau)x_1^k - \tau x_2^k + \tau \\ x_2^{k+1} = -\tau x_1^k + (1 - 2\tau)x_2^k + \tau \end{cases}$$