# Лекция 6. Итерационные методы решения СЛАУ

#### Панкратов Владимир Александрович

Московский Государственный Технический Университет имени Н.Э.Баумана

Москва, 2022

## Итерационные методы решения СЛАУ Ключевые слова

Общий вид итерационного процесса. Метод последовательных приближений. Метод простой итерации. Метод Якоби. Метод Зейделя.

Постановка задачи

#### Рассмотрим СЛАУ

$$Ax = b$$
,

где

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \cdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

Требуется построить последовательность  $x^{(k)}$  такую, что

$$\lim_{k \to +\infty} x^{(k)} = x^*,$$

где  $x^*$  — точное решение.

Общий вид итерационного процесса

Рассмотрим итерационный процесс, с неподвижной точкой  $x^*$ , в котором состояние на k-м шаге линейно зависит от k-1-го шага:

$$x^{(k)} = B^{(k)}x^{(k-1)} + c^{(k)},$$

где

- $ightharpoonup B^{(k)}$  некоторая последовательность матриц;
- $ightharpoonup c^{(k)}$  некоторая последовательность векторов;
- $x^{(0)}$  начальное приближение, в общем случае произвольное.

Последовательности  $B^{(k)}$  и  $c^{(k)}$  определяют вид итерационного процесса.

if за начальное приближение взять  $x^{(0)} = x^* \Rightarrow$  все последующие приближения будут также равны  $x^*$ .

Общий вид итерационного процесса

#### Теорема

Итерационный процесс  $x^{(k)} = B^{(k)} x^{(k-1)} + c^{(k)}$  сходится к решению  $x^*$  при любом начальном приближении  $\Leftrightarrow$ 

$$\lim_{k \to \infty} T^{(k)} = 0 \,,$$

где 
$$T^{(k)} = B^{(k)} \cdot \ldots \cdot B^{(1)}$$
.

Общий вид итерационного процесса

riangle Рассмотрим погрешность между точным решением и его приближением на k-й итерации

$$\left. \begin{array}{l} x^{(k)} = B^{(k)} x^{(k-1)} + c^{(k)} \\ x^* = B^{(k)} x^* + c^{(k)} \end{array} \right\} \Rightarrow x^* - x^{(k)} = B^{(k)} (x^* - x^{(k-1)}) \Rightarrow \\ x^* - x^{(k)} = B^{(k)} (x^* - x^{(k-1)}) = \ldots = \\ = B^{(k)} \cdot \ldots \cdot B^{(1)} (x^* - x^{(0)}) \,. \\ \forall x^{(0)} \colon x^* - x^{(k)} \to 0 \text{ при } k \to \infty \Leftrightarrow T^{(k)} = B^{(k)} \cdot \ldots \cdot B^{(1)} \underset{k \to \infty}{\to} 0 \\ \Leftrightarrow \lim_{k \to \infty} T^{(k)} = 0. \quad \rhd$$

## Итерационные методы решения СЛАУ Общий вид итерационного процесса

$$x^{(k)} = B^{(k)}x^{(k-1)} + c^{(k)}$$

## Стационарные итерационные процессы

Итерационные процессы, в которых матрица  $B=B^{(k)}$  и вектор  $c=c^{(k)}$  не зависит от номера шага k.

## Циклические итерационные процессы

Если матрица  $B=B^{(k)}$  и вектор  $c=c^{(k)}$  повторяется через некоторое число p шагов, то такие итерационные процессы называются *циклическими*.

#### Замечание

Из каждого циклического процесса можно получить равносильный ему стационарный процесс, принимая за один шаг результат применения полного цикла из p шагов.



# Итерационные методы решения СЛАУ Общий вид итерационного процесса

$$x^{(k)} = B^{(k)}x^{(k-1)} + c^{(k)}$$

## Нестационарные итерационные процессы

Итерационные процессы, в которых матрица  $B=B^{(k)}$  и вектор  $c=c^{(k)}$  меняются в зависимости от номера шага k.

#### Замечание

Зачастую итерационный процесс строится для ускорения сходимости стационарного процесса. Для этого на некоторых шагах матрицу B заменяют на подобранную специальным образом матрицу  $B^{(k)}$ .

Метод последовательных приближений

$$Ax = b \Leftrightarrow x = Bx + c$$
,

где где B=E-A, c=b. Зададим произвольным образом  $x^{(0)}$  и построим последовательность  $x^{(k)}$ ,  $k=1,2,\ldots$ , по реккурентной формуле

$$x^{(k)} = Bx^{(k-1)} + c.$$

Если  $\exists x^* = \lim_{k \to \infty} x^{(k)}$ , то при переходе к пределу:  $x^* = Bx^* + c$ , а значит сходится к решению Ax = b.

Метод последовательных приближений

#### Лемма

$$\lim_{m \to \infty} B^m = 0 \Leftrightarrow E + B + B^2 + \dots + B^m + \dots = (E + B)^{-1}$$

 Фиевидно: чтобы ряд из матриц сошелся, должны сойтись ряды из элементов матриц, а значит для каждого из элементов должно быть выполнено необходимое условие сходимости.

Метод последовательных приближений

 $\Longrightarrow \lim_{m \to \infty} B^m = 0 \Rightarrow$  все собственные значения матрицы B по модулю меньше единицы  $\Rightarrow |E-B| \neq 0 \Rightarrow \exists (E-B)^{-1}.$  Рассмотрим равенство:

$$(E + B + B^2 + \dots + B^m)(E - B) = E - B^{m+1}.$$

и умножим его справа на  $(E-B)^{-1}$ 

$$E + B + B^{2} + \ldots + B^{m} = (E - B)^{-1} - B^{m+1}(E - B)^{-1} \Rightarrow$$

$$\sum_{m=0}^{\infty} B^m = E + B + B^2 + \dots + B^m =$$

$$= (E - B)^{-1} - \lim_{m \to \infty} B^{m+1} (E - B)^{-1} = (E - B)^{-1}. \quad \triangleright$$

Небходимое и достаточное условие метода последовательных приближений

## Теорема

Для сходимости метода последовательных приближений  $x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + c$  при произвольном начальном условии  $x^{(0)}$  необходимо и достаточно, чтобы все собственные значения матрицы B были по модулю меньше единицы.

$$\vartriangleleft \implies \det \lim_{k \to \infty} x^{(k)} = x^*$$
, где  $x^*$  — решение системы  $\Rightarrow$ 

$$\forall x^{(0)}: \ x^* - x^{(k)} = B\left(x^* - x^{(k-1)}\right) = \dots = B^m\left(x^* - x^{(0)}\right) \to 0 \Leftrightarrow B^k \to 0$$

Для этого необходимо и достаточно, чтобы все собственные значения матрицы B были по модулю меньше единицы.

Небходимое и достаточное условие метода последовательных приближений

$$= x^{(k)} = Bx^{(k-1)} + c =$$

$$= B(Bx^{(k-2)} + c) + c = B^2x^{(k-2)} + (E+B)c = \dots =$$

$$= B^kx^{(0)} + (E+B+B^2 + \dots + B^{k-1})c$$

Все собственные значения матрицы B по модулю меньше единицы  $\Rightarrow$ 

$$\lim_{k \to \infty} x^{(k)} = \lim_{k \to \infty} \left( B^k x^{(0)} + \left( E + B + B^2 + \dots + B^{k-1} \right) c \right) =$$

$$= \lim_{k \to \infty} \left( E + B + B^2 + \dots + B^{k-1} \right) c =$$

$$= \left\{ \sum_{m=0}^{\infty} B^m = (E - B)^{-1} \\ B = E - A, c = b \right\} = A^{-1} b = x^* \quad \triangleright$$

Небходимое и достаточное условие метода последовательных приближений

$$x^{(k)} = Bx^{(k-1)} + b$$

$$x^* = Bx^* + b$$

$$\Rightarrow x^* - x^{(k)} = B(x^* - x^{(k-1)}) \Rightarrow$$

$$\parallel x^* - x^{(k)} \parallel \leq \parallel B \parallel \parallel x^* - x^{(k-1)} \parallel \leq \parallel B \parallel^k \parallel x^* - x^{(0)} \parallel .$$

let 
$$x^* = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$
,  $x^{(k)} = (x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)})^T$ ,
$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}.$$

Метод последовательных приближений

$$||x^* - x^{(k)}|| \le ||B||^k ||x^* - x^{(0)}||$$

## Октаэдрическая норма

$$||x||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|, ||B||_1 = \max_{j=1,n} \sum_{i=1}^n |b_{ij}| \Rightarrow$$

 $\sum_{i=1}^{m} |b_{ij}| \leqslant 
u < 1$  при любом  $orall j = 1, 2, \dots, n$ , то процесс

последовательных приближений сходится, причем

$$\sum_{j=1}^{n} \left| x_j - x_j^{(k)} \right| \leqslant \nu \sum_{j=1}^{n} \left| x_j - x_j^{(k-1)} \right|.$$

Метод последовательных приближений

$$||x^* - x^{(k)}|| \le ||B||^k ||x^* - x^{(0)}||$$

## Кубическая норма

$$||x||_{\infty} = \max_{i=\overline{1,n}} |x_i|, ||B||_{\infty} = \max_{i=\overline{1,n}} \sum_{j=1}^{n} |b_{ij}| \Rightarrow$$

$$\sum_{j=1}^{n} |b_{ij}| \leqslant \mu < 1$$
 при любом  $orall i = 1, 2, \dots, n$ , то процесс

последовательных приближений сходится, причем

$$\max_{j} \left| x_j - x_j^{(k)} \right| \leqslant \mu \max_{j} \left| x_j - x_j^{(k-1)} \right| .$$

Апостериорная оценка погрешности

## Теорема

$$\begin{aligned} & | \text{let } \| B \| < 1 \Rightarrow \| x^{(k)} - x^* \| \leqslant \frac{\| B \|}{1 - \| B \|} \| x^{(k)} - x^{(k-1)} \|. \\ & < x^* - x^{(k)} = B \left( x^* - x^{(k-1)} \right) \Rightarrow \\ & x^* - x^{(k)} = B \left( x^* - x^{(k)} \right) + B \left( x^{(k)} - x^{k-1} \right) \Rightarrow \\ & \| x^* - x^{(k)} \| = \| B \left( x^* - x^{(k)} \right) + B \left( x^{(k)} - x^{k-1} \right) \| \leqslant \\ & \leqslant \| B \| \| x^* - x^{(k)} \| + \| B \| \| x^{(k)} - x^{k-1} \| \Leftrightarrow \\ & \| x^* - x^{(k)} \| \leqslant \frac{\| B \|}{1 - \| B \|} \| x^{(k)} - x^{k-1} \|. \end{aligned}$$

Апостериорная оценка погрешности

## Критерий остановки

if требуется найти решение с точностью  $\varepsilon$ , то следует вести итерации до выполнения неравенства:

$$\frac{\|B\|}{1 - \|B\|} \|x^{(k)} - x^{(k-1)}\| < \varepsilon \Rightarrow$$

$$\|x^{(k)}-x^{(k-1)}\|, где  $arepsilon_1=rac{1-\|B\|}{\|B\|}arepsilon.$$$

Подготовка СЛАУ для применения метода последовательных приближений

Для сходимости метода последовательных приближений необходимо и достаточно, чтобы все собственные значения матрицы B=E-A были по модулю меньше единицы  $\Rightarrow$  если они не таковы, то необходимо провести подготовку СЛАУ. Подготовка подразумевает, что нужно перейти от системы Ax=b к эквивалентной системе  $\widetilde{A}x=\widetilde{b}$ , для которой условие будет выполняться

Задача

$$\widetilde{A}x = \widetilde{b}, \ \widetilde{A} = HA, \ \widetilde{b} = Hb.$$

Требуется найти невырожденную H: собственные числа матрицы  $\widetilde{B}$  системы  $x=\widetilde{B}x+\widetilde{c},\ \widetilde{B}=E-\widetilde{A},\ \widetilde{c}=\widetilde{b}$  меньше единицы.

Подготовка СЛАУ для применения метода последовательных приближений

Вектор v будет собственным и для матрицы  $\widetilde{B}$ :

$$\widetilde{B}v=(E-\widetilde{A})v=v-\mu v=(1-\mu)v$$
, значит  $|1-\mu|<1\Leftrightarrow 0<\mu<2$ .

let  $\lambda \in \mathbb{R}$  u  $u \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ :  $Au = \lambda u$ .

$$\|\lambda u\| = \|Au\| \leqslant \|A\| \|u\| \Rightarrow |\lambda| < \|A\| \Rightarrow$$

Значит, if A>0, то достаточно выбрать  $H=\frac{2}{\|A\|}E$ , тогда собственные числа  $\widetilde{A}$  будут принадлежать (0,2). ightharpoonup

Метод простой итерации или метод Якоби

## Запишем СЛАУ в координатной форме:

## Для $k=\overline{1,n}$ из k-го уравнения исключаем $x_k$ :

$$\begin{cases} x_1 &= & b_{12}x_2 + \dots + b_{1n}x_n + c_1 \\ x_2 &= b_{21}x_1 + \dots + a_{2n}x_n + c_2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_n &= b_{n1}x_1 + b_{n2}x_2 + \dots + c_n \end{cases}.$$

Метод простой итерации или метод Якоби

$$\begin{cases} x_1 &= & b_{12}x_2 + \dots + b_{1n}x_n + c_1 \\ x_2 &= b_{21}x_1 + \dots + a_{2n}x_n + c_2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_n &= b_{n1}x_1 + b_{n2}x_2 + \dots + c_n \end{cases}.$$

В матричной форме x=Bx+c, в которой на главной диагонали матрицы B стоят нулевые элементы. Для возможности проведения данного преобразования необходимо, чтобы  $a_{kk}\neq 0$  для  $k=\overline{1,n}$ .

Метод простой итерации или метод Якоби

Выберем начальное приближение  $x^{(0)} = \left(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_m^{(0)}\right)^T$ .

Подставляя его в x = Bx + c, находим первое приближение:  $x^{(1)} = Bx^{(0)} + c$ .

Продолжая этот процесс далее получим последовательность приближений  $x^{(0)},\,x^{(1)},\,\ldots,\,x^{(n)},\,\ldots$ , вычисляемых по формуле:

$$x^{(k)} = Bx^{(k-1)} + c, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Или в координатной форме:

$$\begin{cases} x_1^{(k)} = b_{12}x_2^{(k-1)} + \dots + b_{1n}x_n^{(k-1)} + c_1 \\ x_2^{(k)} = b_{21}x_1^{(k-1)} + \dots + a_{2n}x_n^{(k-1)} + c_2 \\ \dots \\ x_n^{(k)} = b_{n1}x_1^{(k-1)} + b_{n2}x_2^{(k-1)} + \dots + c_n \end{cases}$$

Метод простой итерации или метод Якоби

Преобразование системы Ax=b для метода простой итерации можно сформулировать в матричной форме.

let  $H = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn})$ :

$$\widetilde{A}x=\widetilde{b},\ \widetilde{A}=H^{-1}A,\ \widetilde{b}=H^{-1}b\Leftrightarrow x=\widetilde{B}x+\widetilde{c},\ \widetilde{B}=E-\widetilde{A},\ \widetilde{c}=\widetilde{b}\,.$$

Необходимое и достаточное условием сходимости: все собственные значения матрицы  $B=E-H^{-1}A$  по модулю меньше единицы:

$$\det(\widetilde{B} - \lambda E) = |E - H^{-1}A - \lambda E| = |H^{-1}| \cdot |H - A - \lambda H| =$$

$$= (-1)^n |H^{-1}| |A - H + \lambda H| =$$

$$= (-1)^n |H^{-1}| \begin{vmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \lambda a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & \lambda a_{nn} \end{vmatrix} = 0.$$

Метод простой итерации или метод Якоби

## Рецепт

let в Ax=b для матрицы A не выполнены достаточные условия сходимости метода Якоби. Зачастую, оказывается целесообразным, в качестве матрицы H взять матрицу, обратную к матрице

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} & \dots & 0 \\ 0 & 0 & a_{43} & a_{44} & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \ddots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \end{bmatrix}.$$

Метод простой итерации или метод Якоби

$$\Rightarrow H = \begin{bmatrix} \frac{a_{22}}{\Delta_1} & -\frac{a_{12}}{\Delta_1} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ -\frac{a_{21}}{\Delta_1} & \frac{a_{11}}{\Delta_1} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \frac{a_{44}}{\Delta_2} & -\frac{a_{34}}{\Delta_2} & \dots & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{a_{43}}{\Delta_2} & \frac{a_{33}}{\Delta_2} & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \ddots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \end{bmatrix},$$

где  $\Delta_1 = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$  и  $\Delta_2 = a_{33}a_{44} - a_{34}a_{43}$ .

## Итерационные методы решения СЛАУ Метод Зейделя

let СЛАУ Ax=b представлена в виде x=Bx+c, где  $B=E-A,\ c=b.$ 

Метод Зейделя напоминает метод Якоби с той разницей, что при вычислении k-го приближения для i-ой компоненты учитываются вычисленные уже ранее k-е компоненты  $x_1^{(k)}$ ,  $x_2^{(k)}$ , ...,  $x_{i-1}^{(k)}$ , т. е.

$$\begin{cases} x_1^{(n)} = b_{12}x_2^{(n-1)} & +b_{13}x_3^{(n-1)} & +\dots +b_{1n}x_n^{(n-1)} & +c_1 \\ x_2^{(n)} = b_{21}x_1^{(n)} & +b_{23}x_3^{(n-1)} & +\dots +b_{2n}x_n^{(n-1)} & +c_2 \\ x_3^{(n)} = b_{31}x_1^{(n)} & +b_{32}x_2^{(n)} & +\dots +b_{1n}x_n^{(n-1)} & +c_3 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_n^{(n)} = b_{n1}x_1^{(n)} & +b_{n2}x_2^{(n)} & +\dots +b_{n,n-1}x_{n-1}^{(n)} & +c_n \end{cases}$$

## Итерационные методы решения СЛАУ Метод Зейделя

$$\det B_1 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ b_{21} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ b_{31} & b_{32} & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{n1} & b_{n2} & b_{n3} & \dots & 0 \end{bmatrix},$$

$$B_2 = \begin{bmatrix} 0 & b_{12} & b_{13} & \dots & b_{1n} \\ 0 & 0 & b_{23} & \dots & b_{2n} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & b_{3n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow B = B_1 + B_2$$

Расчетные формулы метода Зейделя в матричном виде:

$$x^{(n)} = B_1 x^{(n)} + B_2 x^{(n-1)} + c.$$

if  $x^*$  неподвижная точка отображения  $x^* = Bx^* + c \Leftrightarrow x^* = Bx^* + c = B_1x^* + B_2x^* + c$ .

Достаточное условие сходимости метода Зейделя

## Теорема

let выполнено условие  $\|B_1\|+\|B_2\|<1\Rightarrow \forall x^{(0)}\in\mathbb{R}^n$  метод Зейделя сходится и верна оценка погрешности

$$\left| \left| x^{(n)} - x^* \right| \right| \leqslant q^n \left| \left| x^{(0)} - x^* \right| \right| , \tag{1}$$

где 
$$q = \frac{\|B_2\|}{1 - \|B_1\|} < 1.$$

Достаточное условие сходимости метода Зейделя

$$\begin{vmatrix}
x^{(n)} &= B_1 x^{(n)} + B_2 x^{(n-1)} + c \\
x^* &= B_1 x^* + B_2 x^* + c
\end{vmatrix} \Rightarrow \\
x^{(n)} - x^* &= B_1 (x^{(n-1)} - x^*) + B_2 (x^{(n-1)} - x^*) \Rightarrow \\
\|x^{(n)} - x^*\| &\leq \|B_1\| \|x^{(n-1)} - x^*\| + \|B_2\| \|x^{(n-1)} - x^*\| \Rightarrow \\
\|x^{(n)} - x^*\| &\leq \frac{\|B_2\|}{1 - \|B_1\|} \|x^{(n-1)} - x^*\| \leq \\
&\leq \left\{ q = \frac{\|B_2\|}{1 - \|B_1\|} \right\} \leq \dots \leq \\
&\leq q^n \|x^{(0)} - x^*\|$$

и, т. к. 
$$\|B_1\| + \|B_2\| < 1$$
, то  $0 < q < 1$  и  $\lim_{n \to \infty} x^{(n)} = x^*$ .  $\triangleright$ 

Апостериорная оценка погрешности метод Зейделя

## Теорема

получим оценку  $\left\|x^{(n)}-x^*\right\|\leqslant \frac{\|B_2\|}{1-\|B\|}\left\|x^{(n)}-x^{(n-1)}\right\|$ .

## Итерационные методы решения СЛАУ Метод Зейделя

## Критерий остановки

if требуется найти решение с точностью  $\varepsilon>0$ , то итерационный процесс следует вести до выполнения неравенства:

$$\frac{\|B_2\|}{1-\|B\|} \|x^{(n)}-x^{(n-1)}\| < \varepsilon \Leftrightarrow \|x^{(n)}-x^{(n-1)}\| < \varepsilon_1,$$

где 
$$arepsilon_1 = rac{1 - \|B\|}{\|B_2\|} arepsilon.$$

Геометрическая интерпретация метода Зейделя

Рассмотрим СЛАУ из 2-х уравнений с 2-мя неизвестными:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2. \end{cases}$$

Уравнения задают на плоскости  $Ox_1x_2$  прямые. let 1-е уравнение задает прямую  $l_1$ , а второе —  $l_2 \Rightarrow$ 

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} &= b_{12}x_2^{(k)} + c_1 \\ x_2^{(k+1)} &= b_{21}x_1^{(k+1)} + c_2 \end{cases}$$

Геометрическая интерпретация метода Зейделя

let 1-е уравнение задает прямую  $l_1$ , а второе —  $l_2 \Rightarrow$ 

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = b_{12}x_2^{(k)} + c_1 \\ x_2^{(k+1)} = b_{21}x_1^{(k+1)} + c_2 \end{cases}$$

## Рисунок

