

Математическое программирование.
Лекция 3. Решение СЛАУ (продолжение)

Предварительные замечания

Если существуют такие вектор x и число λ , что для заданной матрицы A выполняется соотношение

$$Ax = \lambda x,$$

то они называются *собственным вектором* и *собственным числом матрицы* A .

Матрица A является *положительно определенной*, если выполняется одно из следующих условий:

1. $x^T Ax > 0 \quad \forall x \neq 0$;
2. $\lambda_i > 0, \quad i=1,2,\dots,n$.

Метод простых итераций

Пусть есть уравнение

$$Au = f .$$

Представим матрицу в виде суммы $A = B + C$, причем $\det B \neq 0$, тогда можно записать уравнение

$$Bu = f - Cu$$

и умножив слева левую и правую часть уравнения на B^{-1} , получить следующее уравнение:

$$u = -B^{-1}Cu + B^{-1}f = Gu + g .$$

Выбираем начальное приближение u_0 и реализуем метод простых итераций (МПИ)

$$u_{k+1} = Gu_k + g .$$

МПИ сходится если сходится итерационный процесс, т. е. Существует предел $\lim_{k \rightarrow \infty} u_k$.

Пусть u^* это точное решение СЛАУ, тогда имеют место две теоремы.

Теорема 1 (достаточное условие сходимости МПИ):

Если $\|G\| = q < 1$, то существует единственное решение u^* уравнения $u = Gu + g$ при любом начальном приближении, причем

$$\|u_k - u^*\| \leq q \|u_0 - u^*\| .$$

Теорема 2 (критерий сходимости МПИ):

Для сходимости итерационного процесса $u_{k+1} = Gu_k + g$ к u^* необходимо и достаточно, чтобы все собственные числа матрицы G были по модулю меньше единицы, т. е. $|\lambda_i(G)| < 1, \quad \forall i=1,2,\dots,n$.

Частный случай МПИ это однопараметрический МПИ. Вводится итерационный параметр $\tau > 0$, на него умножается исходная СЛАУ и прибавляется \mathbf{u} слева и справа, т. е.

$$\tau \mathbf{A} \mathbf{u} + \mathbf{u} = \tau \mathbf{f} + \mathbf{u},$$

затем представляется в виде

$$\mathbf{u} = \underset{\mathbf{G}}{(I - \tau \mathbf{A})} \mathbf{u} + \underset{\mathbf{g}}{\tau \mathbf{f}} = \mathbf{G} \mathbf{u} + \mathbf{g}.$$

Итерационный процесс имеет вид

$$\mathbf{u}_{k+1} = \mathbf{G} \mathbf{u}_k + \mathbf{g}.$$

Если \mathbf{A} положительно определенная и симметричная, то однопараметрический метод сходится при

$$0 < \tau < \frac{2}{\lambda_{\max}(\mathbf{A})}.$$

Матрицу системы можно сделать симметричной умножением системы на \mathbf{A}^T . Оптимальным считается значение

$$\tau_{opt} = \frac{2}{\lambda_{\max} + \lambda_{\min}}.$$

Если $\mathbf{u}_0 = \mathbf{0}$, то можно оценить число итераций для достижения точности ε :

$$N = \left\lceil \frac{\ln \left(\frac{\varepsilon (1-q)}{\|\mathbf{g}\|} \right)}{\ln q} \right\rceil + 1.$$

Пример:

Пусть $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$, $\mathbf{f} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\varepsilon = 10^{-3}$, оценить число итераций, необходимое для достижения заданной точности.

Однопараметрический МПИ предполагает, что матрица системы симметричная, поэтому исходную систему необходимо модифицировать умножив слева на \mathbf{A}^T . Новая система имеет вид

$$\mathbf{B} \mathbf{u} = \mathbf{f}',$$

где $\mathbf{B} = \mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 25 & 18 \\ 18 & 13 \end{pmatrix}$, $\mathbf{f}' = \mathbf{A}^T \mathbf{f} = \begin{pmatrix} 7 \\ 5 \end{pmatrix}$. Применяя к этому уравнению МПИ и выражение для числа итераций, оценить число итерации в среде Octave самостоятельно. Методическое указание: вычислить максимальное и минимальное собственные значения матрицы \mathbf{B} (команда eig), вычислить τ_{opt} , матрицу \mathbf{G} и её 2-норму q (команда norm), определить вектор \mathbf{g} и воспользоваться формулой для N , используя 2-норму для вектора \mathbf{g} и команду log для вычисления натурального логарифма.

Метод Якоби.

В этом методе матрица системы представляется в виде $A = L + D + U$, где L - нижняя треугольная матрица с нулевой диагональю, D - диагональная матрица, U - верхняя треугольная матрица с нулевой диагональю. Пример:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ a_{21} & 0 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & 0 & a_{23} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} .$$

Если СЛАУ имеет вид $Au = f$, то итерационный метод Якоби

$$Du_{k+1} + (L+U)u_k = f$$

или

$$u_{k+1} = -D^{-1}(L+U)u_k + D^{-1}f = Gu_k + g .$$

Вопросы сходимости метода Якоби проясняют две теоремы.

Теорема 1 (достаточное условие сходимости метода): метод Якоби сходится к точному решению u^* , если выполнено условие *диагонального преобладания*, т. е.

$$|a_{jj}| > \sum_{k \neq j} |a_{jk}| .$$

Теорема 2 (критерий сходимости метода): для сходимости метода Якоби к u^* необходимо и достаточно, чтобы все корни уравнения

$$\begin{vmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \lambda a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & \lambda a_{nn} \end{vmatrix} = 0$$

по модулю были ≤ 0 .

Пример:

Пусть $A = \begin{pmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 1 \end{pmatrix}$, $f = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\varepsilon = 0.001$, оценить число итераций метода Якоби для начального приближения нулевым вектором и заданной точности используя среду Octave. Методическое указание: приступить к решению только после решения предыдущего примера.

Метод Зейделя

В этом методе то же разбиение матрицы системы,

$$A = L + D + U ,$$

но итерационный процесс имеет другой вид,

$$(L+D)u_{k+1} + Uu_k = f$$

или

$$u_{k+1} = -(L+D)^{-1} \cdot Uu_k + (L+D)^{-1} \cdot f = Gu_k + g .$$

Имеется пара теорем о сходимости метода Зейделя.

Теорема 1 (достаточное условие сходимости метода Зейделя): метод Зейделя сходится к точному решению u^* , если матрица A - вещественная, симметричная и положительно определенная.

Теорема 2 (критерий сходимости метода Зейделя): для сходимости метода Зейделя к точному решению u^* необходимо и достаточно, чтобы все корни уравнения

$$\begin{vmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \lambda a_{21} & \lambda a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \lambda a_{n1} & \lambda a_{n2} & \dots & \lambda a_{nn} \end{vmatrix} = 0$$

по модулю были ≤ 0 .

Метод верхней релаксации

Метод представляет собой модификацию метода Зейделя с итерационным процессом на основе формулы

$$Lu_{k+1} + D \frac{u_{k+1} + pu_k}{1+p} + Uu_k = f$$

Обычно с показателем релаксации p связывают итерационный параметр $\tau = 1+p$, выбирают τ_{opt} и задают $p = \tau_{opt} - 1$.