Семинар 4

Варламов Антоний Михайлович

29 сентября 2021 г.

1 СЛАУ

Итерационные методы:

$$x_{k+1} = x_k + P^{-1} \cdot r_k \tag{1}$$

где $r_k = b - Ax_k$ – вектор невязки.

 $e_k=x-x_k,$ В таком случае: $Ae_k=r_k
ightarrow r_k=0
ightarrow e_k=0$

Необходимое и достаточное условие сходимости:

$$\rho\left(\mathbb{I} - P^{-1}A\right) < 1\tag{2}$$

Достаточное условие:

$$\parallel \mathbb{I} - P^{-1}A \parallel < 1 \tag{3}$$

Кроме того, выполняется соотношение:

$$||e_{k+1}|| = ||(\mathbb{I} - P^{-1}A)e_k|| \le ||S|| \cdot ||e_k||$$
 (4)

$$||e_{k+1}|| \leqslant q \cdot ||e_k|| \leqslant q^2 ||e_{k-1}|| \leqslant \dots$$
 (5)

$$\rho\left(A\right) \leqslant \parallel A \parallel \tag{6}$$

$$\parallel e_{k+1} \parallel_2 \leqslant |\lambda_{\max}(S)| \leqslant \parallel e_k \parallel_2 \tag{7}$$

Метод Ричардсона:

$$P^{-1} = \tau$$

Работает для $=A^T>0;\, 0< au<rac{2}{\lambda_{ ext{max}}}$

$$\tau_{\text{оптим}} = \frac{2}{\lambda_{\text{max}} + \lambda_{\text{min}}}$$

$$q_{\text{оптим}} = \frac{\mu - 1}{\mu + 1} = \frac{\lambda_{\text{max}} - \lambda_{\text{min}}}{\lambda_{\text{max}} + \lambda_{\text{min}}}$$

Метод Якоби:

$$P^{-1} = D^{-1}, \quad A = D + L + U$$

$$x_{k+1} = x_k + D^{-1}r_k$$

$$|a_{ii}| > \sum_{j \neq i}, |a_{ij}|$$

Есть также метод Гаусса-Зейделя

2 Спектральные задачи

Общая постановка: $Ax = \lambda x$

$$Ax = \lambda x \to \sum_{i=0}^{n-1} b_i \lambda^i = 0$$

Как правило интерес представляет не полный спектр, а частные проявления:

- 1. $\max |\lambda_i|$
- 2. $\max \lambda_i$
- 3. $\min |\lambda_i|$
- 4. $\min \lambda_i$

Пусть $\lambda_i \in \mathbb{R}$, а также:

$$\lambda_1 > \lambda_2 \geqslant \lambda_3 \geqslant \dots$$
 (8)

$$A^{k}x = \sum \lambda_{i}^{k}\alpha_{i}z_{i} = \lambda_{1}^{k}\alpha_{1}\left(z_{1} + \left(\frac{\lambda_{2}}{\lambda_{1}}\right)^{2}\frac{\alpha_{2}}{\alpha_{1}}z_{2} + \ldots\right) \to \lambda_{1}^{k}\alpha_{1}z_{1}$$

$$(9)$$

Выше описан так называемый степенной метод.

Идейно его можно описать как:

$$x_0 = a \tag{10}$$

$$fork = 1, \dots (11)$$

$$x_k = A \cdot x_{k-1} \tag{12}$$

$$\lambda_k = \frac{(x_k, x_{k-1})}{(x_{k-1}, x_{k-1})} \tag{13}$$

Однако такой метод очень быстро переполнит норму вектора. Для избежания такого исхода необходимо проводить нормировку вектора на каждой итерации.

Рассмотрим практическую задачу:

$$\begin{cases} T_{xx}'' = f(x) \\ T(0) = \alpha \\ T(2\pi) = \beta \end{cases}$$
 (14)

Идея решения – замена производных численными производными.

$$\frac{T_{i+1} - 2T_i + T_{i-1}}{h^2} = f_i, i \in [2, N-2]$$
(15)

Для узла 1: $\frac{T_2-2T_1}{h^2}=f_1-\frac{\alpha}{h},$ Для узла N-1: $\frac{T_n-2T_{N-1}}{h^2}=f_{n-2}-\frac{\beta}{h}$ Введем вектора:

$$f = \left(f_1 - \frac{\alpha}{h^2}, f_2, \dots, f_{N-2}, f_{N-1} - \frac{\beta}{h^2}\right)^T$$
 (16)

В таком случае матрица будет иметь вид:

$$\begin{pmatrix}
-2 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
1 & -2 & 1 & 0 & \dots & 0 \\
0 & 1 & -2 & 1 & \dots & 0 \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 2
\end{pmatrix}$$
(17)