

Часть 3. Итерационные методы решения задачи на собственные значения самосопряженной матрицы

Тема 17. Проблема собственных значений	262
Корректность задачи на собственные значения	262
Степенной метод вычисления максимального собственного значения матрицы $A = A^* \geq 0$	265
Степенной метод вычисления минимального собственного значения матрицы $A = A^* \geq 0$	268
Применение ортогонализации и степенного метода для вычисления очередного собственного значения	269
Степенной метод вычисления границ спектра матрицы $B^{-1}A$ в случае $A = A^* > 0$ и $B = B^* > 0$	270
Тема 18. Метод деления пополам (бисекций)	276
Идея метода бисекций вычисления $\lambda_j \in Sp(A)$	279

Приведение самосопряженной матрицы к трехдиагональному
виду ортогональным преобразованием подобия с помощью
матриц вращения281

Якобиевы матрицы286

О вычислении ЧПЗ292

О вычислении собственного вектора.....293

Тема 19. Метод вращений (Якоби)295

Выбор вращения298

Сходимость собственных значений.....302

Сходимость собственных векторов304

Тема 17. Проблема собственных значений

Для матрицы $A = \{a_{ij}\}_{i,j=1}^n$ нужно найти

числа λ и ненулевые векторы \vec{x} такие, что $A\vec{x} = \lambda\vec{x}$: λ – собственное значение, \vec{x} – собственный вектор.

Корректность задачи на собственные значения

Собственные значения матрицы A – корни характеристического полинома

$$P_n(\lambda) = \det(A - \lambda E) = (-1)^n \lambda^n + p_{n-1} \lambda^{n-1} + \dots + p_1 \lambda + p_0,$$

коэффициенты p_0, \dots, p_{n-1} – непрерывные функции элементов $\{a_{ij}\}_{i,j=1}^n$.

Пусть δA – матрица с “малыми” по величине элементами, $P_{\delta,n}(\lambda)$ – характеристический полином матрицы $A + \delta A$.

Следствием непрерывности $\det(A + \delta A)$ как функции элементов матрицы $A + \delta A$ является

Лемма 1. $\lim_{\delta A \rightarrow 0} P_{\delta,n}(\lambda) = P_n(\lambda) \quad \forall \lambda \in C.$

Лемма 2.

В любом круге $|\lambda - \lambda_c| \leq \sqrt[n]{|P_n(\lambda_c)|}$ есть корень полинома $P_n(\lambda)$.

Доказательство.

Разложим $P_n(\lambda)$ в ряд Тейлора в точке λ_c :

$$P_n(\lambda) = P_n(\lambda_c) + \frac{P'_n(\lambda_c)}{1!} \underbrace{(\lambda - \lambda_c)}_z + \dots + \frac{P_n^{(n)}(\lambda_c)}{n!} \underbrace{(\lambda - \lambda_c)^n}_z \equiv Q(z).$$

Пусть z_1, \dots, z_n – корни полинома $Q(z)$: $Q(z_k) = 0 \quad \forall k$,

$$z_{\min} : |z_{\min}| = \min_{1 \leq k \leq n} |z_k|.$$

Так как $|P_n(\lambda_c)| = |Q(0)| = |z_1 \cdot \dots \cdot z_n| \geq |z_{\min}|^n = |\lambda_{\min} - \lambda_c|^n$,

$$\text{то } \lambda_{\min} \in \{\lambda \in C : |\lambda - \lambda_c| \leq \sqrt[n]{|P_n(\lambda_c)|}\}.$$

Лемма 3.

Если $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ – корни полинома $P_n(\lambda)$,
 то \exists нумерация корней $\lambda_{\delta,1}, \dots, \lambda_{\delta,n}$ полинома $P_{\delta,n}(\lambda)$:

$$\lambda_{\delta,k} \rightarrow \lambda_k \quad \forall k \quad \text{при } \delta A \rightarrow 0.$$

Доказательство

методом математической индукции по степени полинома.

$$n=1 \Rightarrow \lambda_{\delta,1} = p_{\delta,0} \rightarrow p_0 = \lambda_1.$$

Пусть лемма верна при $n < k$.

$$n=k: \text{ из леммы 2 } \Rightarrow \exists \lambda_{\delta,1} : |\lambda_{\delta,1} - \lambda_1| \leq \sqrt[n]{|P_{\delta,n}(\lambda_1)|} \rightarrow 0.$$

$$\text{Т.к. } P_n(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)R_{n-1}(\lambda), \quad P_{\delta,n}(\lambda) = (\lambda - \lambda_{\delta,1})R_{\delta,n-1}(\lambda)$$

$$R_{\delta,n-1}(\lambda) \rightarrow R_{n-1}(\lambda),$$

$$\text{то } \lambda_{\delta,2} \rightarrow \lambda_2, \dots, \lambda_{\delta,n} \rightarrow \lambda_n.$$

Степенной метод вычисления максимального собственного значения матрицы $A = A^* \geq 0$

Идея метода:

если $0 \leq \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_{n-1} < \lambda_n = \rho(A)$ – собственные значения,
 $\vec{q}^{(1)}, \vec{q}^{(2)}, \dots, \vec{q}^{(n)}$ – соответствующие им собственные векторы,
 то $\forall \vec{x}^0 \neq 0$

$$A^k \vec{x}^0 = \rho^k \left[\underbrace{\alpha_n \vec{q}^{(n)} + \left(\frac{\lambda_1}{\rho}\right)^k \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + \left(\frac{\lambda_{n-1}}{\rho}\right)^k \alpha_{n-1} \vec{q}^{(n-1)}}_{\rightarrow 0} \right] \approx \rho^k \alpha_n \vec{q}^{(n)},$$

$$\frac{\|A^{k+1} \vec{x}^0\|}{\|A^k \vec{x}^0\|} \approx \rho, \quad \frac{1}{\|A^k \vec{x}^0\|} A^{k+1} \vec{x}^0 \approx \rho \cdot \vec{q}^{(n)},$$

где $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ – коэффициенты (неизвестные!) разложения вектора \vec{x}^0 по базису $\vec{q}^{(1)}, \vec{q}^{(2)}, \dots, \vec{q}^{(n)}$.

Итерационный процесс

$$\vec{x}^0 \neq 0, \quad \vec{x}^{k+1} = A \frac{\vec{x}^k}{\|\vec{x}^k\|}, \quad k = 0, 1, \dots,$$

называется степенным методом вычисления максимального собственного значения матрицы $A = A^* \geq 0$:

$$\|\vec{x}^k\| \rightarrow \rho(A), \quad \vec{x}^k \rightarrow \vec{x}: \quad A\vec{x} = \rho \cdot \vec{x}$$

Доказательство.

Пусть $0 \leq \lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_r < \lambda_{r+1} = \dots = \lambda_n = \rho$ – собственные значения, $\vec{q}^{(1)}, \dots, \vec{q}^{(r)}, \vec{q}^{(r+1)}, \dots, \vec{q}^{(n)}$ – собственные векторы матрицы A , и

$$\begin{aligned} \vec{x}^0 &= \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + \alpha_r \vec{q}^{(r)} + \alpha_{r+1} \vec{q}^{(r+1)} + \dots + \alpha_n \vec{q}^{(n)} = \\ &= \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + \alpha_r \vec{q}^{(r)} + \vec{y}, \quad \vec{y} \neq 0. \end{aligned}$$

Тогда $A^k \vec{x}^0 = \rho^k [\vec{y} + (\lambda_1 / \rho)^k \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + (\lambda_r / \rho)^k \alpha_r \vec{q}^{(r)}]$ и,

$$\text{т.к. } \vec{x}^k = \frac{A \vec{x}^{k-1}}{\| \vec{x}^{k-1} \|} = \frac{A^2 \vec{x}^{k-2}}{\| A \vec{x}^{k-2} \|} = \dots = \frac{A^k \vec{x}^0}{\| A^{k-1} \vec{x}^0 \|}, \quad 0 \leq \frac{\lambda_1}{\rho} \leq \dots \leq \frac{\lambda_r}{\rho} < 1,$$

$$\text{то } \| \vec{x}^k \| = \rho \frac{\| \vec{y} + (\lambda_1 / \rho)^k \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + (\lambda_r / \rho)^k \alpha_r \vec{q}^{(r)} \|}{\| \vec{y} + (\lambda_1 / \rho)^{k-1} \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + (\lambda_r / \rho)^{k-1} \alpha_r \vec{q}^{(r)} \|} \rightarrow \rho,$$

$$\vec{x}^k = \rho \frac{\vec{y} + (\lambda_1 / \rho)^k \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + (\lambda_r / \rho)^k \alpha_r \vec{q}^{(r)}}{\| \vec{y} + (\lambda_1 / \rho)^{k-1} \alpha_1 \vec{q}^{(1)} + \dots + (\lambda_r / \rho)^{k-1} \alpha_r \vec{q}^{(r)} \|} \rightarrow \vec{x} = \rho \frac{\vec{y}}{\| \vec{y} \|}.$$

Замечание. Сходимость степенного метода не зависит от выбора в нем векторной нормы, т.к. все нормы в $R^n(C^n)$ эквивалентны.

Степенной метод вычисления минимального собственного значения матрицы $A = A^* \geq 0$

$$\beta \geq \rho(A) \Rightarrow \lambda(\beta \cdot E - A) = \beta - \lambda(A) \geq 0$$

$$\Rightarrow \rho(\beta \cdot E - A) = \beta - \lambda_{\min}(A).$$

(например: $\beta = \|A\|_{\infty} \geq \rho(A)$)

итерационный процесс

$$\vec{x}^0 \neq 0, \quad \vec{x}^{k+1} = (\beta \cdot E - A) \frac{\vec{x}^k}{\|\vec{x}^k\|}, \quad k = 0, 1, \dots,$$

называется степенным методом вычисления минимального собственного значения матрицы $A = A^* \geq 0$:

$$(\beta - \|\vec{x}^k\|) \rightarrow \lambda_{\min}(A),$$

если проекция начального вектора \vec{x}^0 на линейную оболочку собственных векторов, соответствующих $\lambda_{\min}(A)$, не равна 0.

Применение ортогонализации и степенного метода для вычисления очередного собственного значения

Пусть $A = A^* \geq 0$, $A\vec{q}^{(n)} = \lambda_n \vec{q}^{(n)}$,

$$\tilde{\lambda}_n \approx \lambda_n, \quad \tilde{\vec{q}}^{(n)} \approx \vec{q}^{(n)}.$$

Построим: $\tilde{P}_n = E - \tilde{\vec{q}}^{(n)}[\tilde{\vec{q}}^{(n)}]^*$ – ортогональный проектор на $(L\{\tilde{\vec{q}}^{(n)}\})^\perp$,

$$\tilde{A}_{n-1} = \tilde{P}_n A \tilde{P}_n = (\tilde{A}_{n-1})^* \geq 0.$$

Упражнение. $\vec{q}^{(n)} \in \text{Ker}(A_{n-1})$ (если $\tilde{\lambda}_n = \lambda_n$, $\tilde{\vec{q}}^{(n)} = \vec{q}^{(n)}$)

$$\text{Sp}(A_{n-1}) = \{\lambda(A)_1 \leq \dots \leq \lambda(A)_{n-1}, 0\}$$

\Rightarrow если $\tilde{\vec{q}}^{(n)} \rightarrow \vec{q}^{(n)}$, то $\rho(\tilde{A}_{n-1}) \rightarrow \rho(A_{n-1}) = \lambda_{n-1}(A)$.

Степенной метод вычисления границ спектра матрицы $B^{-1}A$ в случае $A = A^* > 0$ и $B = B^* > 0$

Оценки спектра матрицы $B^{-1}A$ ($A = A^* > 0$ и $B = B^* > 0$)

нужны для построения параметров циклического метода Ричардсона решения системы уравнений $A\vec{x} = b$ с переобусловливателем B .

Лемма 4. Если для $A = A^* > 0$ и $B = B^* > 0$

$$B^{-1}A\vec{x}^{(i)} = \lambda_i \vec{x}^{(i)}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

то

$$\lambda_i = \operatorname{Re}(\lambda_i) > 0 \quad \forall i$$

$$(A\vec{x}^{(i)}, \vec{x}^{(j)}) = 0 \quad \forall i \neq j.$$

Доказательство.

$$B^{-1}A \cdot \vec{x} = \lambda \cdot \vec{x} \quad \Leftrightarrow \quad \underbrace{(A^{1/2}B^{-1}A^{1/2})}_C [A^{1/2}\vec{x}] = \lambda \cdot \underbrace{[A^{1/2}\vec{x}]}_{\vec{q}}$$

Упражнение 1. $C = A^{1/2} B^{-1} A^{1/2} = C^* > 0$

Упражнение 2. $C = Q \Lambda Q^*$:

$$\begin{cases} Q \equiv [\vec{q}^{(1)} \ \vec{q}^{(2)} \ \dots \ \vec{q}^{(n)}], \quad Q^{-1} = Q^*, \quad (\vec{q}^{(i)}, \vec{q}^{(j)}) = \delta_{i,j} \\ \Lambda \equiv \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}, \quad \lambda_i = \text{Re}(\lambda_i) > 0, \\ C\vec{q}^{(i)} = \lambda_i \vec{q}^{(i)} \quad \forall i \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{Упражнение 3. } C\vec{q}^{(i)} = \lambda_i \vec{q}^{(i)} &\Rightarrow A^{1/2} B^{-1} A^{1/2} \vec{q}^{(i)} = \lambda_i \vec{q}^{(i)} \\ &\Rightarrow B^{-1} A \underbrace{[A^{-1/2} \vec{q}^{(i)}]}_{\vec{x}^{(i)}} = \lambda_i \underbrace{[A^{-1/2} \vec{q}^{(i)}]}_{\vec{x}^{(i)}} \end{aligned}$$

$$\text{Упражнение 4. } (A\vec{x}^{(i)}, \vec{x}^{(j)}) = (A[A^{-1/2} \vec{q}^{(i)}], [A^{-1/2} \vec{q}^{(j)}]) = \delta_{i,j}$$

$$\Rightarrow B^{-1} A \vec{x}^{(i)} = \lambda_i \vec{x}^{(i)} \quad \& \quad \begin{cases} \lambda_i = \text{Re}(\lambda_i) > 0 \quad \forall i \\ (A\vec{x}^{(i)}, \vec{x}^{(j)}) = 0 \quad \forall i \neq j \end{cases}$$

Теорема 1. Если $A = A^* > 0$ и $B = B^* > 0$, то степенной метод

$$\vec{x}^0 \neq 0 - \text{задан}, \quad \vec{x}^{k+1} = B^{-1} A \frac{\vec{x}^k}{\|\vec{x}^k\|_A}, \quad k = 0, 1, \dots$$

сходится к решению задачи $B^{-1} A \cdot \vec{x} = \rho \cdot \vec{x}$,

$$\text{где } \rho = \max_{\lambda \in Sp(B^{-1} A)} \lambda(B^{-1} A) = \lim_{k \rightarrow \infty} \|\vec{x}^k\|_A$$

$$\vec{x} = \lim_{k \rightarrow \infty} \vec{x}^k,$$

если $(A\vec{x}^0, \vec{x}) \neq 0$.

Доказательство.

Пусть $0 \leq \lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_r < \lambda_{r+1} = \dots = \lambda_n = \rho$ – собственные значения,

$\{x^{(i)}\}_{i=1}^n$ – A -ортонормальная система собственных векторов из

леммы 4 матрицы $B^{-1} A$.

Представим начальное приближение степенного метода в виде:

$$\vec{x}^0 = \underbrace{\alpha_1 \cdot \vec{x}^{(1)} + \dots + \alpha_r \cdot \vec{x}^{(r)}}_{\vec{\varepsilon}^0} + \underbrace{\alpha_{r+1} \cdot \vec{x}^{(r+1)} + \dots + \alpha_n \cdot \vec{x}^{(n)}}_{\vec{y} \neq 0}$$

Очевидно, что $B^{-1}A \cdot \vec{y} = \rho \cdot \vec{y}$,

$$\vec{x}^k = \frac{(B^{-1}A)\vec{x}^{k-1}}{\|\vec{x}^{k-1}\|_A} = \frac{(B^{-1}A)^2 \vec{x}^{k-2}}{\|(B^{-1}A)\vec{x}^{k-2}\|_A} = \dots = \frac{(B^{-1}A)^k \vec{x}^0}{\|(B^{-1}A)^{k-1} \vec{x}^0\|_A},$$

$$(B^{-1}A)^k \vec{x}^0 = \rho^k \cdot \underbrace{\left[\alpha_1 \left(\frac{\lambda_1}{\rho} \right)^k \cdot \vec{x}^{(1)} + \dots + \alpha_r \left(\frac{\lambda_r}{\rho} \right)^k \cdot \vec{x}^{(r)} + \vec{y} \right]}_{\vec{\varepsilon}^k \rightarrow 0},$$

$$\|(B^{-1}A)^{k-1} \vec{x}^0\|_A = \rho^{k-1} \cdot \sqrt{\underbrace{\left[\alpha_1 \left(\frac{\lambda_1}{\rho} \right)^{k-1} \right]^2 + \dots + \left[\alpha_r \left(\frac{\lambda_r}{\rho} \right)^{k-1} \right]^2}_{\|\vec{\varepsilon}^{k-1}\|_A^2 \rightarrow 0} + \|\vec{y}\|_A^2}.$$

Тогда $\vec{x}^k \rightarrow \rho \cdot \frac{\vec{y}}{\|\vec{y}\|_A}$, а $\|\vec{x}^k\|_A \rightarrow \rho$.

Кроме того,

$$\begin{aligned}
 0 \leq \frac{\rho - \|\vec{x}^k\|_A}{\rho} &= \frac{\rho - \rho \sqrt{\|\vec{y}\|_A^2 + \|\vec{\varepsilon}^k\|_A^2} / \sqrt{\|\vec{y}\|_A^2 + \|\vec{\varepsilon}^{k-1}\|_A^2}}{\rho} = \\
 &= \frac{\|\vec{\varepsilon}^{k-1}\|_A^2 - \|\vec{\varepsilon}^k\|_A^2}{(\sqrt{\|\vec{y}\|_A^2 + \|\vec{\varepsilon}^{k-1}\|_A^2} + \sqrt{\|\vec{y}\|_A^2 + \|\vec{\varepsilon}^k\|_A^2}) \cdot \sqrt{\|\vec{y}\|_A^2 + \|\vec{\varepsilon}^{k-1}\|_A^2}} \leq \\
 &\leq \frac{\|\vec{\varepsilon}^{k-1}\|_A^2}{2 \cdot \|\vec{y}\|_A^2} \leq \frac{[\alpha_1]^2 + \dots + [\alpha_r]^2}{2 \cdot \|\vec{y}\|_A^2} \left(\frac{\lambda_r}{\rho}\right)^{2(k-1)} < \frac{\|\vec{x}^0\|_A^2}{2 \cdot \|\vec{y}\|_A^2} \left(\frac{\lambda_r}{\rho}\right)^{2(k-1)}
 \end{aligned}$$

что и требовалось доказать.

Теорема 2. Если $A = A^* > 0$, $B = B^* > 0$ и известна постоянная $\gamma_1 \geq \rho(B^{-1}A)$, то степенной метод

$$\vec{x}^0 \neq 0 - \text{задан}, \quad \vec{x}^{k+1} = (\gamma_1 \cdot E - B^{-1}A) \frac{\vec{x}^k}{\|\vec{x}^k\|_A}, \quad k = 0, 1, \dots$$

сходится к решению задачи $B^{-1}A \cdot \vec{x} = (\gamma_1 - \lambda_{\min}) \cdot \vec{x}$,

$$\text{где } \lambda_{\min} = \min_{\lambda \in Sp(B^{-1}A)} \lambda(B^{-1}A) = \gamma_1 - \lim_{k \rightarrow \infty} \|\vec{x}^k\|_A$$

$$\vec{x} = \lim_{k \rightarrow \infty} \vec{x}^k, \text{ если } (A\vec{x}^0, \vec{x}) \neq 0.$$

Доказательство. Сформулированный метод определяет спектральный радиус и соответствующий собственный вектор матрицы $\gamma_1 \cdot E - B^{-1}A$.

Так как $\lambda(\gamma_1 \cdot E - B^{-1}A) = \gamma_1 - \lambda(B^{-1}A)$ и $\lambda(B^{-1}A) > 0$, то

$$\beta \equiv \rho(\gamma_1 \cdot E - B^{-1}A) = \gamma_1 - \lambda_{\min}(B^{-1}A), \text{ т.е. } \lambda_{\min}(B^{-1}A) = \gamma_1 - \beta.$$

Тема 18. Метод деления пополам (бисекций)

Закон инерции:

если $A = \{a_{ij}\}_{i,j=1}^n = A^*$

$T^*AT = D_T \equiv \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\}$ – конгруэнтное преобразование,
где $\det T \neq 0$,

то от матрицы T не зависит сигнатура $\sigma(A)$ матрицы A :

- $\sigma_-(A)$ – количество отрицательных элементов,
- $\sigma_0(A)$ – количество нулевых элементов,
- $\sigma_+(A)$ – количество положительных элементов на диагонали D_T .

Замечание 1.

Если $A = A^*$ и $\det A_k \neq 0 \quad \forall k$,

то (из теоремы о LDU –разложении за конечное число операций)

$$A = LDL^*, \quad D = \text{diag} \{d_1, \dots, d_n\},$$

$$\Rightarrow \sigma(A) = \{\sigma_-(A), \sigma_0(A), \sigma_+(A)\}, \quad \sigma_0(A) = 0$$

вычисляется за конечное число операций.

Замечание 2.

Если $A = A^*$,

то (из теоремы о форме Жордана)

$$A = Q\Lambda Q^*, \quad \Lambda = \text{diag} \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\},$$

и (если $\det A_k \neq 0 \quad \forall k$) $\sigma(A) = \{\sigma_-(A), \sigma_0(A), \sigma_+(A)\}, \quad \sigma_0(A) = 0$

вычисляется за конечное число операций,

где $\sigma_-(A)$ – количество $\lambda_k < 0$.

Лемма 1. Если матрица $A = A^*$ и $\det A_k \neq 0 \quad \forall k$,

то $\sigma_-(A) \equiv \text{ЧПЗ} \{1, \det A_1, \det A_2, \dots, \det A_n\}$ – число перемен знака.

Доказательство.

$$\text{Из замечания 1.} \Rightarrow A = LDL^*, \begin{cases} D = \text{diag} \{d_1, \dots, d_n\} \\ \det A_k = d_1 \cdot d_2 \cdot \dots \cdot d_k \quad \forall k \\ \sigma_-(A) - \text{количество } d_k < 0 \end{cases}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{if } d_1 < 0 \text{ then } \{ \text{sign}(1) \cdot \text{sign}(d_1) < 0 - \text{перемена знака} \} \\ \text{if } d_2 < 0 \text{ then } \{ \text{sign}(d_1) \cdot \text{sign}(d_1 d_2) < 0 - \text{перемена знака} \} \\ \det A_2 \\ \dots \\ \text{if } d_n < 0 \text{ then } \{ \text{sign}(\underbrace{d_1 \dots d_{n-1}}_{\det A_{n-1}}) \cdot \text{sign}(\underbrace{d_1 \dots d_{n-1} d_n}_{\det A_n}) < 0 - \text{перемена знака} \} \end{array} \right.$$

Из замечания 2. $\Rightarrow \sigma_-(A) \equiv \text{ЧПЗ} - \text{количество } \lambda_k < 0.$

Идея метода бисекций вычисления $\lambda_j \in Sp(A)$

Пусть $A = A^*$, $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$.

Упражнение. $-\|A\|_\infty \leq -\rho(A) \leq \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n \leq \rho(A) \leq \|A\|_\infty$.

$$\lambda_j \in [a_0, b_0] = [-\|A\|_\infty, \|A\|_\infty].$$

Определим, в какой половине интервала $[a_0, b_0]$ лежит λ_j .

Для этого вычислим $\sigma_-(A - c_0 E)$

– количество собственных значений меньших $c_0 = (a_0 + b_0) / 2$.

Если $\sigma_-(A - c_0 E) \geq j$, то $\lambda_j \in [a_0, c_0] \equiv [a_1, b_1]$,

иначе $\lambda_j \in [c_0, b_0] \equiv [a_1, b_1]$.

Через k таких шагов получим: $\lambda_j \in [a_k, b_k]$, $b_k - a_k = \|A\|_\infty / 2^{k-1} \rightarrow 0$,
т.е. мы можем получить оценку искомого собственного числа с любой точностью.

Для построения метода бисекций нужно
обобщить формулу

$$\sigma_-(A) \equiv ЧПЗ \{1, \det A_1, \det A_2, \dots, \det A_n\}$$

на случай $\exists \det A_k = 0$

Для этого:

1. задачу $A\vec{x} = \lambda\vec{x}$ преобразуем к задаче $\underbrace{QAQ^*}_T (Q\vec{x}) = \lambda(Q\vec{x})$:

$$QQ^* = E,$$

$$T = QAQ^* = tridiag \{ \bar{\beta}_{i-1}, \alpha_i, \beta_i \} \equiv \begin{bmatrix} \alpha_1 & \beta_1 & & 0 \\ \bar{\beta}_1 & \alpha_2 & \ddots & \\ & \ddots & \ddots & \beta_{n-1} \\ 0 & & \bar{\beta}_{n-1} & \alpha_n \end{bmatrix}$$

2. построим метод бисекций для якобиевой матрицы $T: |\beta_k| > 0$.

Приведение самосопряженной матрицы к трехдиагональному виду ортогональным преобразованием подобия с помощью матриц вращения

Напомним:

$$Q_{k,l} = \left[\begin{array}{c|cc|c} E_{k-1} & & 0 & 0 \\ \hline & \bar{c}_{k,l} & 0 & -\bar{s}_{k,l} \\ & \hline 0 & 0 & E_{l-k-1} & 0 \\ & \hline & s_{k,l} & 0 & c_{k,l} \\ & \hline 0 & & 0 & E_{n-l} \end{array} \right] \begin{array}{l} - k - \text{я строка} \\ \\ \\ - l - \text{я строка} \end{array}$$

$$c_{k,l} \cdot \bar{c}_{k,l} + s_{k,l} \cdot \bar{s}_{k,l} = 1$$

– элементарная матрица вращения.

1–й шаг.

Исключение элементов **1–го столбца** матрицы A , начиная с **3–его**,
с помощью последовательного умножения на унитарные матрицы

$$Q_{2,3}, \dots, Q_{2,n}: A_{1/2} = \underbrace{(Q_{2,n} \cdot \dots \cdot Q_{2,3})}_{Q_1} A;$$

преобразование подобия $A_1 = \underbrace{(Q_{2,n} \cdot \dots \cdot Q_{2,3}) A}_{A_{1/2}} (Q_{2,n} \cdot \dots \cdot Q_{2,3})^* \equiv Q_1 A Q_1^*$

2–й шаг.

Исключение элементов **2–го столбца** матрицы A_1 , начиная с **4–ого**,
с помощью последовательного умножения на унитарные матрицы

$$Q_{3,4}, \dots, Q_{3,n}: A_{1+1/2} = (Q_{3,n} \cdot \dots \cdot Q_{3,4}) A_1;$$

преобразование подобия $A_2 = \underbrace{(Q_{3,n} \cdot \dots \cdot Q_{3,4}) A_1}_{A_{1+1/2}} (Q_{3,n} \cdot \dots \cdot Q_{3,4})^* \equiv Q_2 A_1 Q_2^*.$

к–й шаг.

Исключение элементов **к–го столбца** матрицы A_{k-1} ,

начиная с **(к+2)–ого**,

с помощью последовательного умножения на матрицы

$$Q_{k+1,k+2}, \dots, Q_{k+1,n}: A_{k-1/2} = (Q_{k+1,n} \cdot \dots \cdot Q_{k+1,k+2}) A_{k-1};$$

преобразование подобия

$$A_k = \underbrace{(Q_{k+1,n} \cdot \dots \cdot Q_{k+1,k+2}) A_{k-1}}_{A_{k-1/2}} (Q_{k+1,n} \cdot \dots \cdot Q_{k+1,k+2})^* \equiv Q_k A_{k-1} Q_k^*.$$

...

(n–2)–й шаг.

Исключение последнего элемента **(n-2)–го столбца** матрицы A_{n-3} с помощью умножения на матрицу $Q_{n-1,n}$:

$$A_{n-2} = (Q_{n-1,n}) A_{n-3} (Q_{n-1,n})^* \equiv Q_{n-2} A_{n-3} Q_{n-2}^*.$$

$$T = A_{n-2} = (Q_{n-2} \cdot \dots \cdot Q_1) A (Q_{n-2} \cdot \dots \cdot Q_1)^* = \begin{bmatrix} \alpha_1 & \beta_1 & & & \\ \bar{\beta}_1 & \alpha_2 & \beta_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \bar{\beta}_{n-2} & \alpha_{n-1} & \beta_{n-1} \\ & & & \bar{\beta}_{n-1} & \alpha_n \end{bmatrix}$$

$$Sp(A) = Sp(T).$$

$$\text{Если } \beta_k = 0, \text{ то } T = \begin{bmatrix} T_k & 0 \\ 0 & \hat{T}_{n-k} \end{bmatrix} \Rightarrow Sp(T) = Sp(T_k) \cup Sp(\hat{T}_{n-k}),$$

т.е. поиск собственных значений самосопряженной матрицы сводится к задаче на собственные значения якобиевых трехдиагональных матриц.

Лемма 2.

Самосопряженная матрица подобна трехдиагональной вещественной матрице.

Доказательство.

Имеем:

$$T = (Q_{n-2} \cdot \dots \cdot Q_1) A (Q_{n-2} \cdot \dots \cdot Q_1)^* = \text{tridiag} \{ \bar{\beta}_{i-1}, \alpha_i, \beta_i \}.$$

Определим матрицу (предполагая $\forall \beta_i \neq 0$)

$$D = \text{diag} \{ d_1, \dots, d_n \}:$$

$$d_1 = 1, d_2 = \beta_1 / |\beta_1|, \dots, d_n = \beta_1 / |\beta_1| \cdot \dots \cdot \beta_{n-1} / |\beta_{n-1}|.$$

Тогда $D^{-1} = D^*, B = DTD^{-1} = \text{tridiag} \{ |\beta_{i-1}|, \alpha_i, |\beta_i| \}.$

Якобиевы матрицы

Вещественная матрица

$$B = \begin{bmatrix} a_1 & b_1 & & & \\ c_2 & a_2 & b_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & c_{n-1} & a_{n-1} & b_{n-1} \\ & & & c_n & a_n \end{bmatrix}, \quad b_1 \cdot c_2 > 0, \quad b_2 \cdot c_3 > 0, \quad \dots, \quad b_{n-1} \cdot c_n > 0,$$

называется **якобиевой** (у нас $c_i = b_{i-1}$).

Лемма 3. Пусть $B = \text{tridiag} \{ b_{i-1}, a_i, b_i \}$ – якобиева матрица, тогда

$$\begin{cases} \det B_0 \equiv 1, \quad \det B_1 = a_1, \\ \det B_{i+1} = a_{i+1} \cdot \det B_i - b_i^2 \cdot \det B_{i-1}, \quad i = 1, \dots, n-1. \end{cases}$$

если $\det B_i = 0$ ($i < n$), то $\det B_{i-1} \cdot \det B_{i+1} < 0$,

если $\det B_n = 0$, то $\det B_{n-1} \neq 0$.

Доказательство леммы

оставляется студентам в качестве упражнения.

Лемма 4.

Собственные значения якобиевой матрицы B попарно различные (простые).

Доказательство.

Т.к. размерность ядра симметричной матрицы $B_\lambda = B - \lambda E$ совпадает с кратностью $\lambda \in Sp(B)$,

а из леммы 3 следует, что у вырожденной якобиевой матрицы B_λ минор $[\det B_\lambda]_{n-1} \neq 0$,

то $\text{rang } B_\lambda = n - 1$, $\dim \text{Ker } B_\lambda = 1$ и

λ простое собственное значение матрицы B .

Теорема.

Пусть $B = tridiag \{ b_{i-1}, a_i, b_i \}$ – якобиева матрица, тогда

$$\sigma_-(B) = ЧПЗ \{ 1, \det B_1, \det B_2, \dots, \det B_n \},$$

если $\det B_k = 0$ приписать знак $\det B_{k-1}$.

Доказательство.

1. Если $\forall k \quad \det B_k \neq 0$, то это лемма 1.
2. Пусть $\exists k : \det B_k = 0$. Пусть $sign(\det B_k) = sign(\det B_{k-1})$.

Зададим: $\varepsilon_0 = \min_{\lambda \in Sp(B_i), \lambda \neq 0, i=1, \dots, n} |\lambda| > 0$ и якобиевы матрицы

$$\begin{cases} B_{+\varepsilon} = B + \varepsilon E \\ B_{-\varepsilon} = B - \varepsilon E, \quad \varepsilon \in (0, \varepsilon_0) \end{cases}$$

Т.к. $\lambda([B_{\pm\varepsilon}]_i) \equiv \lambda(B_i) \pm \varepsilon \neq 0 \quad \forall i = 1, \dots, n,$

то

$$\text{a) } \begin{cases} \det[B_{+\varepsilon}]_i = \prod_{\lambda(B_i) \in Sp(B_i)} (\lambda(B_i) + \varepsilon) \neq 0 \\ \det[B_{-\varepsilon}]_i = \prod_{\lambda(B_i) \in Sp(B_i)} (\lambda(B_i) - \varepsilon) \neq 0 \quad \forall i = 1, \dots, n, \end{cases}$$

$$\text{б) } \text{sign}(\det[B_{+\varepsilon}]_i) = \text{sign}(\det[B_{-\varepsilon}]_i) = \text{sign}(\det B_i) \quad \forall \det B_i \neq 0,$$

$$\text{в) } \text{sign}(\det[B_{+\varepsilon}]_k) \cdot \text{sign}(\det[B_{-\varepsilon}]_k) < 0 \quad \forall \det B_k = 0,$$

(т.к. из леммы 4 следует, что $\lambda(B_k) = 0$ простое

и отрицательных собственных значений у матрицы $[B_{-\varepsilon}]_k$ на одно больше, чем у матрицы $[B_{+\varepsilon}]_k$),

$$\text{г) } \sigma_-(B_{+\varepsilon}) = \sigma_-(B), \quad \sigma_-(B_{-\varepsilon}) = \sigma_-(B) + \sigma_0(B).$$

Из леммы 1, а) и г) следует, что

$$\sigma_-(B_{+\varepsilon}) = \text{ЧПЗ}\{1, \det[B_{+\varepsilon}]_1, \det[B_{+\varepsilon}]_2, \dots, \det[B_{+\varepsilon}]_n\} = \sigma_-(B),$$

$$\sigma_-(B_{-\varepsilon}) = \text{ЧПЗ}\{1, \det[B_{-\varepsilon}]_1, \det[B_{-\varepsilon}]_2, \dots, \det[B_{-\varepsilon}]_n\} = \sigma_-(B) + \sigma_0(B),$$

$$\text{ЧПЗ}\{1, \det B_1, \det B_2, \dots, \det B_n\} = ?$$

Подсчитаем эти числа:

Из б) следует, что если $\det B_j \neq 0$ и $\det B_{j+1} \neq 0$, то перемена знака происходит (или нет) одновременно в этих последовательностях.

Случай $\det B_k = 0$, $k \neq n$.

Из леммы 3 имеем $\det B_{k-1} \cdot \det B_{k+1} < 0$,

отсюда и из б) следует

$$\det[B_{\pm\varepsilon}]_{k-1} \cdot \det[B_{\pm\varepsilon}]_{k+1} < 0 \text{ и на участках}$$

$$\left. \begin{array}{ccc} \det[B_{\pm\varepsilon}]_{k-1}, & \det[B_{\pm\varepsilon}]_k, & \det[B_{\pm\varepsilon}]_{k+1} \\ \det B_{k-1}, & \det B_k, & \det B_{k+1} \end{array} \right\} \text{ по одной перемене знака.}$$

Случай $\det B_n = 0$, $\sigma_0(B) = 1$.

Отсюда, из в) и г) следует, что

$$\det[B_{+\varepsilon}]_{n-1} \cdot \det[B_{+\varepsilon}]_n > 0, \quad \det[B_{-\varepsilon}]_{n-1} \cdot \det[B_{-\varepsilon}]_n < 0,$$

$$\text{sign}(\det B_{n-1}) \cdot \text{sign}(\det B_n) > 0.$$

Следовательно, (если $\det B_k = 0$ приписать знак $\det B_{k-1}$) последовательности миноров матриц $B_{+\varepsilon}$ и B имеют одинаковые знаки. Теорема доказана.

О вычислении ЧПЗ

Для вычисления $\sigma_-(B) = \text{ЧПЗ}\{1, \det B_1, \det B_2, \dots, \det B_n\}$ якобиевой матрицы $B = \text{tridiag}\{b_{i-1}, a_i, b_i\}$ достаточно знать знак каждого $\det B_k$.

Если

$$\begin{cases} d_0 = 1, & d_1 = \det B_1, \\ d_{i+1} = a_{i+1} \cdot d_i - b_i^2 \cdot d_{i-1}, & i = 1, \dots, k-1, \end{cases}$$

$$d_{k-1} := d_{k-1} / |t_k|, \quad d_k := d_k / |t_k| \quad - \text{нормировка},$$

(обычно выбирают $t_k = \max\{|d_{k-1}|, |d_k|\}$),

$$d_{i+1} = a_{i+1} \cdot d_i - b_i^2 \cdot d_{i-1}, \quad i = k, \dots, n-1,$$

то $\sigma_-(B) = \text{ЧПЗ}\{1, d_1, \dots, d_k, d_{k+1}, \dots, d_n\}$.

Нормировку можно применять неоднократно, что позволит избежать быстрого роста (переполнения) чисел $\{d_i\}$.

О вычислении собственного вектора

Лемма 5.

Последняя компонента собственного вектора \vec{x} якобиевой матрицы $B = \text{tridiag} \{ b_{i-1}, a_i, b_i \}$ не равна нулю.

Доказательство.

Пусть $B\vec{x} = \lambda\vec{x}$, $\vec{x} \neq 0$.

Предположим, что $x_n = 0$.

Тогда

$$x_{n-1} = -(a_n - \lambda) \cdot x_n / b_{n-1} = 0$$

$$x_{n-i} = -[(a_{n-i+1} - \lambda) \cdot x_{n-i+1} + b_{n-i+1} \cdot x_{n-i+2}] / b_{n-i} = 0,$$

$$i = 2, \dots, n-1,$$

$\Rightarrow \vec{x} = 0$ – противоречие, значит $x_n \neq 0$.

Собственный вектор \vec{x} якобиевой матрицы $B = \text{tridiag} \{ b_{i-1}, a_i, b_i \}$ мы можем, положив $x_n = 1$, вычислить по формулам

$$x_{n-1} = -(a_n - \lambda) \cdot x_n / b_{n-1}$$

$$x_{n-2} = -[(a_{n-1} - \lambda) \cdot x_{n-1} + b_{n-1} \cdot x_n] / b_{n-2}$$

.....

$$x_1 = -[(a_2 - \lambda) \cdot x_2 + b_2 \cdot x_3] / b_1$$

или решив систему

$$\begin{bmatrix} a_1 - \lambda & b_1 & & & \\ b_1 & a_2 - \lambda & b_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & b_{n-3} & a_{n-2} - \lambda & b_{n-2} \\ & & & b_{n-2} & a_{n-1} - \lambda \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-2} \\ x_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ -b_{n-1} \end{pmatrix}$$

с неособенной матрицей.

Тема 19. Метод вращений (Якоби)

Если $A = \{a_{ij}\}_{i,j=1}^n = A^*$

то $\exists Q = [\vec{q}^{(1)} \ \vec{q}^{(2)} \ \dots \ \vec{q}^{(n)}]$: 1. $A\vec{q}^{(k)} = \lambda_k \vec{q}^{(k)}, \ k = 1, \dots, n$

$$2. Q^* A Q = \Lambda \equiv \text{diag} \{ \lambda_1, \dots, \lambda_n \}$$

$$3. Q^* A Q = E$$

$$\Rightarrow \Phi(Q^* A Q) = \min_{T^* T = E} \Phi(T^* A T), \text{ где } \Phi(A) = \sum_{i \neq j} |a_{ij}|^2.$$

Идея:

построить $\{ A_k = Q_k^* A_{k-1} Q_k : Q_k^* Q_k = E, A_0 = A \}_{k=1}^\infty$:

$$\Phi(A_{k-1}) > \Phi(A_k) \rightarrow 0,$$

тогда $A_k = (Q_1 \cdot \dots \cdot Q_k)^* A (Q_1 \cdot \dots \cdot Q_k) \approx \Lambda_k = \text{diag} \{ (A_k)_{1,1}, \dots, (A_k)_{n,n} \}$

и $Sp(A) = \{ \lambda_1, \dots, \lambda_n \} \approx \{ (A_k)_{1,1}, \dots, (A_k)_{n,n} \}.$

Определим $S(A) = \sum_{i,j=1}^n |a_{i,j}|^2 \Rightarrow S(A) = S(A^*) = \Phi(A) + \sum_{i=1}^n |a_{i,i}|^2$

Лемма 1.

Для любых квадратной матрицы A и унитарной матрицы T имеем

$$S(TA) = S(AT) = S(A).$$

Доказательство.

1. $S(TA) = S(A)$:

если $A = [\vec{a}_1 \dots \vec{a}_n]$, то

$$\begin{aligned} S(TA) &= S([T\vec{a}_1 \dots T\vec{a}_n]) = (T\vec{a}_1, T\vec{a}_1)_2 + \dots + (T\vec{a}_n, T\vec{a}_n)_2 = \\ &= (\vec{a}_1, \vec{a}_1)_2 + \dots + (\vec{a}_n, \vec{a}_n)_2 = S(A). \end{aligned}$$

2. $S(AT) = S(A)$:

$$S(AT) = S((AT)^*) = S(T^* A^*) = S(A^*) = S(A).$$

Лемма 2.

Пусть $A = A^*$, $\tilde{A} = Q_{i,j}^* A Q_{i,j} = \{\tilde{a}_{k,l}\}_{k,l=1}^n$,

где $Q_{i,j}$ – элементарная матрица вращения,

тогда $\Phi(\tilde{A}) = \Phi(A) + \left[|a_{i,i}|^2 + |a_{j,j}|^2 - |\tilde{a}_{i,i}|^2 - |\tilde{a}_{j,j}|^2 \right]$.

Доказательство.

Заметим, что изменились только строки и столбцы с номерами i, j .

Тогда, используя лемму 1, получим

$$\begin{aligned} S(A) &\equiv \Phi(A) + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i, k \neq j}}^n |a_{k,k}|^2 + |a_{i,i}|^2 + |a_{j,j}|^2 \equiv \\ &\equiv \Phi(\tilde{A}) + \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i, k \neq j}}^n |a_{k,k}|^2 + |\tilde{a}_{i,i}|^2 + |\tilde{a}_{j,j}|^2 \equiv S(\tilde{A}) \end{aligned}$$

откуда следует утверждение леммы.

Выбор вращения

Для простоты будем полагать, что матрица A вещественная.

Выразим разность $\Phi(A) - \Phi(\tilde{A}) = |\tilde{a}_{i,i}|^2 + |\tilde{a}_{j,j}|^2 - |a_{i,i}|^2 - |a_{j,j}|^2$ через элементы матрицы A .

Лемма 3.

Пусть $A = A^*$, $\tilde{A} = Q_{i,j}^* A Q_{i,j} = \{\tilde{a}_{k,l}\}$, где $Q_{i,j}$ с α – угол вращения,

$$\text{то } \left\{ \begin{aligned} \Phi(A) - \Phi(\tilde{A}) &= 2|a_{i,j}|^2 - \frac{1}{2} \left[(a_{i,i} - a_{j,j}) \sin 2\alpha + 2a_{i,j} \cos 2\alpha \right]^2 = \\ &= 2|a_{i,j}|^2 - 2|\tilde{a}_{i,j}|^2 \end{aligned} \right.$$

Доказательство.

Требуемые равенства выводятся из тождества

$$\begin{bmatrix} \tilde{a}_{i,i} & \tilde{a}_{i,j} \\ \tilde{a}_{i,j} & \tilde{a}_{j,j} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{i,i} & a_{i,j} \\ a_{i,j} & a_{j,j} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ -\sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix}.$$

Лемма 4. Пусть $A = A^*$, $\tilde{A} = Q_{i,j}^* A Q_{i,j} = \{\tilde{a}_{k,l}\}$,

где $Q_{i,j}$ – элементарная матрица вращения такая, что

$$|a_{i,j}| = \max_{k \neq l} |a_{k,l}|, \quad (a_{i,i} - a_{j,j}) \sin 2\alpha + 2a_{i,j} \cos 2\alpha = 0,$$

то $\Phi(\tilde{A}) \leq [1 - 2 / (n(n-1))] \cdot \Phi(A)$.

Доказательство.

$$1. \text{ Из леммы 3. } \Rightarrow \Phi(\tilde{A}) = \Phi(A) - 2|a_{i,j}|^2$$

$$2. \left\{ \begin{array}{l} \Phi(A) = \sum_{k,l=1; k \neq l}^n |a_{k,l}|^2 \leq |a_{i,j}|^2 \cdot \sum_{k,l=1; k \neq l}^n 1 = n(n-1)|a_{i,j}|^2 \\ \Rightarrow |a_{i,j}|^2 \geq \frac{1}{n(n-1)} \Phi(A) \end{array} \right.$$

$$\Rightarrow \Phi(\tilde{A}) = \Phi(A) - 2|a_{i,j}|^2 \leq \Phi(A) - 2 \frac{1}{n(n-1)} \Phi(A).$$

Лемма 5. Решением уравнения $a \cdot \sin 2\alpha + 2b \cdot \cos 2\alpha = 0$ при $b \neq 0$ является угол α такой, что

$$\cos \alpha = \sqrt{\frac{1}{2} \left(1 - \frac{a}{r}\right)}, \quad r = \sqrt{|a|^2 + 4|b|^2},$$

$$\sin \alpha = \frac{b}{r \cdot \cos \alpha} = \operatorname{sign} b \cdot \sqrt{\frac{1}{2} \left(1 + \frac{a}{r}\right)}.$$

Доказательство.

$$1. \quad r = \sqrt{|a|^2 + 4|b|^2} \neq 0$$

$$2. \quad \frac{a}{r} \cdot \sin 2\alpha + \frac{2b}{r} \cdot \cos 2\alpha = 0 \Rightarrow \cos 2\alpha = -\frac{a}{r} \quad \& \quad \sin 2\alpha = \frac{2b}{r}$$

$$3. \quad \cos 2\alpha \equiv 2\cos^2 \alpha - 1 \Rightarrow \cos \alpha = \sqrt{(\cos 2\alpha + 1) / 2}$$

$$4. \quad \sin 2\alpha = 2\cos \alpha \cdot \sin \alpha \Rightarrow \sin \alpha = \sin 2\alpha / (2\cos \alpha)$$

\Rightarrow формулы леммы.

Из последних двух лемм следует справедливость теоремы сходимости метода.

Теорема 1.

Если $A = A^*$,

то последовательность матриц $\{A_k\}_{k=0}^{\infty}$ метода вращений:

$$A_0 = A, \quad A_k = Q_k^* A_{k-1} Q_k,$$

где $Q_k = Q_{i(k), j(k)}$ – матрицы вращения (леммы 4 и 5),

сходится к диагональному виду, т.е.

$$\Phi(A_k) \rightarrow 0,$$

и

$$\Phi(A_k) \leq [1 - 2 / (n(n-1))]^k \cdot \Phi(A).$$

Из теоремы 1. $\Rightarrow \forall \varepsilon > 0 \exists k = k(\varepsilon)$:

$$\tilde{A} \equiv A_k = (Q_1 \dots Q_k)^* A (Q_1 \dots Q_k) \equiv \tilde{Q}^* A \tilde{Q}, \quad \Phi(\tilde{A}) \leq \varepsilon^2.$$

Сходимость собственных значений

Пусть $\Phi(\tilde{A}) \leq \varepsilon^2$,
$$\begin{cases} \tilde{\Lambda} = \text{diag } \tilde{A} = \text{diag } \{\tilde{\lambda}_1, \dots, \tilde{\lambda}_n\}, \\ \Lambda = Q^* A Q = \text{diag } \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}. \end{cases}$$

Лемма 6.

$$\tilde{P}(\lambda) \equiv \det(\tilde{\Lambda} - \lambda E) \rightarrow P(\lambda) \equiv \det(A - \lambda E) \text{ при } \varepsilon \rightarrow 0.$$

Доказательство.

1. $\det(\tilde{\Lambda} - \lambda E) = \det(\tilde{Q} \tilde{\Lambda} \tilde{Q}^* - \lambda E),$
 2. $\tilde{Q} \tilde{\Lambda} \tilde{Q}^* = A - \tilde{Q}(\tilde{A} - \tilde{\Lambda})\tilde{Q}^*,$
 3. $S(\tilde{Q}(\tilde{A} - \tilde{\Lambda})\tilde{Q}^*) = S(\tilde{A} - \tilde{\Lambda}) = \Phi(\tilde{A}) \leq \varepsilon^2 \rightarrow 0$
- $$\Rightarrow \tilde{Q}(\tilde{A} - \tilde{\Lambda})\tilde{Q}^* \rightarrow 0 \Rightarrow \tilde{Q} \tilde{\Lambda} \tilde{Q}^* \rightarrow A \Rightarrow \det(\tilde{\Lambda} - \lambda E) \rightarrow \det(A - \lambda E).$$

Теорема 2 (оценка приближения собственных значений).

$$\text{а) } \forall \lambda_i \exists \tilde{\lambda}_{j(i)} : |\lambda_i - \tilde{\lambda}_{j(i)}| \leq \sqrt{n} \cdot \varepsilon,$$

$$\text{б) } \forall \tilde{\lambda}_j \exists \lambda_{i(j)} : |\tilde{\lambda}_j - \lambda_{i(j)}| \leq \sqrt{n} \cdot \varepsilon.$$

Доказательство.

Т.к. $Q\Lambda Q^* = A = \tilde{Q}\tilde{\Lambda}\tilde{Q}^* + \tilde{Q}(\tilde{A} - \tilde{\Lambda})\tilde{Q}^*$, то

$$\Lambda(Q^*\tilde{Q}) - (Q^*\tilde{Q})\tilde{\Lambda} = (Q^*\tilde{Q})(\tilde{A} - \tilde{\Lambda}) \equiv \mathcal{E}, \quad |\varepsilon_{i,j}|^2 \leq S(\mathcal{E}) \leq \varepsilon^2.$$

$$\Rightarrow \lambda_i \cdot r_{i,j} - r_{i,j} \cdot \tilde{\lambda}_j = \varepsilon_{i,j}, \quad \text{где } \{r_{i,j}\} = R = Q^*\tilde{Q}.$$

$$\text{а) } \forall i \exists j(i) : |r_{i,j(i)}|^2 = \max_k |r_{i,k}|^2 \geq 1/n, \quad \text{т.к. } |r_{i,1}|^2 + \dots + |r_{i,n}|^2 = 1.$$

$$\Rightarrow |\lambda_i - \tilde{\lambda}_{j(i)}| = |\varepsilon_{i,j} / r_{i,j(i)}| \leq \sqrt{n} \cdot \varepsilon.$$

б) доказывается аналогично.

Сходимость собственных векторов

Будем предполагать, что $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_n$ и $\tilde{\lambda}_1 \leq \tilde{\lambda}_2 \leq \dots \leq \tilde{\lambda}_n$.

Лемма 7. Если $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_n$, $\tilde{\lambda}_1 \leq \tilde{\lambda}_2 \leq \dots \leq \tilde{\lambda}_n$, $\sqrt{n} \cdot \varepsilon < 0.5 \cdot a$,

$$a = \min_{i \neq j} |\lambda_i - \lambda_j|,$$

то $|\lambda_i - \tilde{\lambda}_i| \leq \sqrt{n} \cdot \varepsilon$, $|\lambda_i - \tilde{\lambda}_j| > 0.5 \cdot a \quad \forall i \neq j$.

Доказательство.

1. В \forall интервале $I_k = (-0.5a + \lambda_k, \lambda_k + 0.5a)$ есть число $\tilde{\lambda}_{i(k)}$
2. Интервалы попарно не имеют общих точек
 \Rightarrow в \forall интервале $I_k = (-0.5a + \lambda_k, \lambda_k + 0.5a)$ одно число $\tilde{\lambda}_{i(k)=k}$
3. Расстояние от λ_k до интервала $I_{l \neq k}$ больше $0.5a$
 $\Rightarrow |\lambda_i - \tilde{\lambda}_j| > 0.5 \cdot a \quad \forall i \neq j$.

Т.к. собственные векторы $Q = [\vec{q}_1 \dots \vec{q}_n]$ матрицы A определяются с точностью до их направления, будем считать, что $(\vec{q}_i, \tilde{\vec{q}}_i) \geq 0$ ($[\tilde{\vec{q}}_1 \dots \tilde{\vec{q}}_n] = \tilde{Q}$ – приближения к собственным векторам матрицы A), т.е. диагональные элементы матрицы $R = Q^* \tilde{Q}$ неотрицательны.

Теорема 3. (оценка приближения собственных векторов).

$$\text{В условиях леммы 7} \quad S(Q - \tilde{Q}) \leq \frac{8}{a^2} \varepsilon^2.$$

Доказательство.

Т.к. $S(Q - \tilde{Q}) = S(E - Q^* \tilde{Q}) \equiv S(E - R)$ и из доказательства теоремы 2 ($\mathcal{E} = \Lambda R - R \tilde{\Lambda} = R(\tilde{A} - \tilde{\Lambda})$) и леммы 7 следует, что

$$|r_{i,j}| = \frac{|\varepsilon_{i,j}|}{|\lambda_i - \tilde{\lambda}_j|} < \frac{|\varepsilon_{i,j}|}{0.5 \cdot a} \quad \forall i \neq j, \text{ то } \Phi(E - R) < \frac{4}{a^2} S(\mathcal{E}) \leq \frac{4}{a^2} \varepsilon^2.$$

Осталось оценить $\sum_{i=1}^n (1 - r_{i,i})^2 \underset{\geq 0}{=} \sum_{i=1}^n \left(1 - \sqrt{1 - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |r_{i,j}|^2} \right)^2$

Т.к. $(1 - x)^2 \leq 1 - x \quad \forall x \in [0, 1]$, то

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \left(1 - \sqrt{1 - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |r_{i,j}|^2} \right)^2 &\leq \sum_{i=1}^n \left(1 - \sqrt{1 - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |r_{i,j}|^2} \right) = \\ &= \sum_{i=1}^n \frac{\sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |r_{i,j}|^2}{1 + \sqrt{1 - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |r_{i,j}|^2}} \leq \Phi(R) = \Phi(E - R) \leq \frac{4}{a^2} \varepsilon^2. \end{aligned}$$

Подводя итог, имеем

$$S(Q - \tilde{Q}) = S(E - R) = \Phi(E - R) + \sum_{i=1}^n (1 - r_{i,i})^2 \leq \frac{8}{a^2} \varepsilon^2.$$