

Розв'язання задач на власні значення

Повна та частинна проблеми на власні значення

Постановка задачі

Нехай задано матрицю A розмірності $n \times n$. Потрібно знайти ті значення λ при яких задача

$$A\bar{x} = \lambda\bar{x}$$

має ненульовий розв'язок $\bar{x} \neq \bar{0}$.

$$(A - \lambda E)\bar{x} = \bar{0}$$

$P_n(\lambda) = \det(A - \lambda E) = 0$ – характеристичний багаточлен, його корені і будуть власними числами

$$\lambda_i, i = \overline{1, n} \quad \bar{x}_i: \quad A\bar{x}_i = \lambda_i\bar{x}_i$$

якщо \bar{x} , \bar{y} – власні вектори, що відповідають власному числу λ , то і вектор $\alpha\bar{x} + \beta\bar{y}$ є власним вектором λ .

В силу рівностей

$$\det(A - \lambda E) = \det(A - \lambda E)^T = \det(A^T - \lambda E)$$

маємо: Якщо λ – власне значення матриці A , то λ – власне значення матриці A^T .

Теорема Шура.

Для довільної матриці A розмірності $n \times n$ існує унітарна матриця U така, що

$$U^*AU = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & * \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix},$$

де λ_i , $i = \overline{1, n}$ – власні значення матриці A (необов’язково різні).

Наслідок теореми Шура.

Для довільної ермітової м-ці A існує унітарна м-ця U така, що

$$U^{-1}AU = U^*AU = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix},$$

при цьому всі власні значення λ_i , $i = \overline{1, n}$ м-ці A є дійсними, а i -й стовбчик U є власним вектором, що відповідає власному значенню λ_i , т.т. м-ця A має n лін. незалежних власних векторів.

Визначення границь власних значень. Відношення Релея.

Нехай $A = A^T$,

$$Ax = \lambda x,$$

впорядкуємо власні числа

$$\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \cdots \leq \lambda_n,$$

що відповідають власним векторам

$$x_1, x_2, \dots, x_n.$$

Система власних векторів $\{x_i\}_{i=1}^n$ – ортонормована.

Якщо $x \neq 0$, то

$$x = c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_nx_n.$$

Розглянемо

$$(Ax, x) = \lambda_1c_1^2 + \lambda_2c_2^2 + \dots + \lambda_nc_n^2,$$

$$Ax_i = \lambda_ix_i$$

$$(x, x) = c_1^2 + c_2^2 + \dots + c_n^2.$$

Маємо

$$(Ax, x) = \lambda_1c_1^2 + \lambda_2c_2^2 + \dots + \lambda_nc_n^2 \leq$$

$$\leq \lambda_n(c_1^2 + c_2^2 + \dots + c_n^2).$$

З іншого боку

$$(Ax, x) = \lambda_1c_1^2 + \lambda_2c_2^2 + \dots + \lambda_nc_n^2 \geq$$

$$\geq \lambda_1(c_1^2 + c_2^2 + \dots + c_n^2).$$

Одержали

$$\lambda_1(x, x) \leq (Ax, x) \leq \lambda_n(x, x)$$

чи

$$\lambda_1 \leq \frac{(Ax, x)}{(x, x)} \leq \lambda_n$$

Часткова проблема власних значень

Степеневий метод із формулою скалярних добутків

Постановка задачі: потрібно знайти максимальне за модулем власне значення матриці A .

$$Ae_i = \lambda_i e_i, (e_i, e_j) = \delta_{ij},$$

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| > |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_m|.$$

Оберемо деякий вектор x^0 та послідовно обчислюємо вектори

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

x^0 подамо у вигляді

$$x^0 = \sum_{i=1}^m c_i e_i.$$

Маємо:

$$x^n = A^n x^0$$

$$Ae_i = \lambda_i e_i$$

$$x^n = \sum_{i=1}^m c_i A^n e_i = \sum_{i=1}^m c_i \lambda_i^n e_i$$

$$x^n = c_1 \lambda_1 e_1 + O(|\lambda_2|^n)$$

$$(x^n, x^n) = (c_1 \lambda_1^n e_1 + O(|\lambda_2|^n), c_1 \lambda_1 e_1 + O(|\lambda_2|^n)) =$$

$$= |c_1|^2 |\lambda_2|^{2n} + O(|\lambda_1|^n |\lambda_2|^n),$$

$$(x^{n+1}, x^n) = (c_1 \lambda_1^{n+1} + O(|\lambda_2|^{n+1}), c_1 \lambda_1^n e_1 + O(|\lambda_2|^n)) =$$

$$= \lambda_1 |c_1|^2 |\lambda_1|^{2n} + O(|\lambda_1|^{n+1} |\lambda_2|^n).$$

Покладемо

$$\lambda_1^{(n)} = \frac{(x^{n+1}, x^n)}{(x^n, x^n)}.$$

Із останніх співвідношень у випадку коли $c_1 \neq 0$ отримаємо

$$\lambda_1^{(n)} = \frac{\lambda_1 |c_1|^2 |\lambda_1|^{2n} + O(|\lambda_1|^{n+1} |\lambda_2|^n)}{|c_1|^2 |\lambda_1|^{2n} + O(|\lambda_1|^n |\lambda_2|^n)} =$$

$$\frac{\lambda_1 \left(1 + O\left(\frac{1}{|c_1|^2} \frac{|\lambda_2|^n}{|\lambda_1|^n}\right)\right)}{1 + O\left(\frac{1}{|c_1|^2} \frac{|\lambda_2|^n}{|\lambda_1|^n}\right)} =$$

$$= \lambda_1 + O \frac{|\lambda_2|^n}{|\lambda_1|^n}.$$

Маємо

$$\|x^n\| = (x^n, x^n)^{1/2} = |c_1| |\lambda_1| + O(|\lambda_2|^n),$$

$$e_i^n = \frac{x^n}{\|x^n\|}.$$

Алгоритм: 1) Обираємо $x^0 \neq 0$

2) Для $k = 0, 1, \dots$ обчислюємо

$$e^k = \frac{x^k}{\|x^k\|}, \quad x^{k+1} = Ae^k, \quad \mu_k = (x^{k+1}, e^k).$$

3) Процес продовжується до виконання умови $|\mu_N - \mu_{N-1}| < \varepsilon$, де ε – задана точність.

Тоді $\lambda_1 \approx \mu_N$, $x_1 \approx e^N$.

Розглянемо випадок:

$$\lambda_1 \neq \lambda_2, \quad |\lambda_1| = |\lambda_2| > |\lambda_3| \geq \dots$$

Нехай

$$A, \lambda_1, \lambda_2, x^0$$

– дійсні, $\lambda_1 > 0$, $\lambda_1 = -\lambda_2$.

Тоді

$$x^n = c_1 \lambda_1^n e_1 + c_2 (\lambda_1)^n e_2 + O(|\lambda_3|^n),$$

$$x^{n+2} = c_1 \lambda_1^{n+2} e_1 + c_2 (-\lambda_1)^{n+2} e_2 + O(|\lambda_3|^{n+2}) =$$

$$= \lambda_1 (c_1 \lambda_1^n e_1 + c_2 (-\lambda_1)^n e_2) + O(|\lambda_3|^n).$$

Одержимо

$$\tilde{\lambda}^n = \frac{(x^{n+2}, x^n)}{(x^n, x^n)} = \lambda_1^2 + O(|\lambda_3/\lambda_1|^n).$$

Якщо

$$\tilde{\lambda}^n > 0,$$

то покладемо

$$\lambda_{1,2}^n = \pm \sqrt{\tilde{\lambda}^n}.$$

Одержимо

$$z_1^{n+1} = x^{n+1} + \lambda_1^n x^n = 2c_1 \lambda_1^{n+1} + O(|\lambda_3|^n),$$

отже

$$e_1^n = \frac{z_1^{n+1}}{\|z_1^{n+1}\|} = e_1 + O(|\lambda_3/\lambda_1|^n).$$

Аналогічно

$$z_2^{n+1} = x^{n+1} + \lambda_2^n x^n = 2c_2 \lambda_2^{n+1} + O(|\lambda_3|^n),$$

$$e_2^n = \frac{z_2^{n+1}}{\|z_2^{n+1}\|} = e_2 + O(|\lambda_3/\lambda_1|^n)$$

Степеневий метод

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| > \dots > |\lambda_n|$$

$$\forall \bar{x}_0 \neq \bar{0}$$

$$x^{(1)} = Ax^{(0)}$$

$$x^{(2)} = Ax^{(1)} = A^2x^{(0)}$$

.....

$$x^{(n)} = A^n x^{(0)}$$

$$x^{(0)} = \alpha_1 x^1 + \alpha_2 x^2 + \dots + \alpha_n x^n$$

$$x^{(k)} = A^k x^{(0)} = \alpha_1 A^k x^1 + \alpha_2 A^k x^2 + \dots + \alpha_n A^k x^n$$

$$Ax^1 = \lambda_1 x^1$$

$$A^2 x^1 = A(Ax^1) = \lambda_1 Ax^1 = \lambda_1^2 x^1$$

.....

$$A^k x^1 = \lambda_1^k x^1$$

$$x^{(k)} = A^k x^{(0)} = \alpha_1 \lambda_1^k x^1 + \alpha_2 \lambda_2^k x^2 + \dots + \alpha_n \lambda_n^k x^n$$

$$\left. \begin{aligned} x_j^{(k+1)} &= \alpha_1 \lambda_1^{k+1} x_j^1 + \alpha_2 \lambda_2^{k+1} x_j^2 + \dots + \alpha_n \lambda_n^{k+1} x_j^n \\ x_j^{(k)} &= \alpha_1 \lambda_1^k x_j^1 + \alpha_2 \lambda_2^k x_j^2 + \dots + \alpha_n \lambda_n^k x_j^n \end{aligned} \right\} \div$$

$$\beta_{ij} = \alpha_i x_j^i, \quad i = \overline{1; n}$$

$$\begin{aligned} \frac{x_j^{(k+1)}}{x_j^{(k)}} &= \frac{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1} + \beta_{2j} \lambda_2^{k+1} + \dots + \beta_{nj} \lambda_n^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^k + \beta_{2j} \lambda_2^k + \dots + \beta_{nj} \lambda_n^k} \\ &\div \beta_{1j} \lambda_1^{k+1} \\ \frac{x_j^{(k+1)}}{x_j^{(k)}} &= \frac{\frac{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}} + \frac{\beta_{2j} \lambda_2^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}} + \dots + \frac{\beta_{nj} \lambda_n^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}}}{\frac{\beta_{1j} \lambda_1^k}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}} + \frac{\beta_{2j} \lambda_2^k}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}} + \dots + \frac{\beta_{nj} \lambda_n^k}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}}} = \\ &= \frac{\frac{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}} + \frac{\beta_{2j} \lambda_2^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}} + \dots + \frac{\beta_{nj} \lambda_n^{k+1}}{\beta_{1j} \lambda_1^{k+1}}}{\frac{1}{\lambda_1} \left(\frac{\beta_{1j} \lambda_1^k}{\beta_{1j} \lambda_1^k} + \frac{\beta_{2j} \lambda_2^k}{\beta_{1j} \lambda_1^k} + \dots + \frac{\beta_{nj} \lambda_n^k}{\beta_{1j} \lambda_1^k} \right)} = \\ &= \lambda_1 \frac{1 + \gamma_{2j} \mu_2^{k+1} + \dots + \gamma_{nj} \mu_n^{k+1}}{1 + \gamma_{2j} \mu_2^k + \dots + \gamma_{nj} \mu_n^k} \\ \frac{x_j^{(k+1)}}{x_j^{(k)}} &= \lambda_1 \frac{1 + \gamma_{2j} \mu_2^{k+1} + \dots + \gamma_{nj} \mu_n^{k+1}}{1 + \gamma_{2j} \mu_2^k + \dots + \gamma_{nj} \mu_n^k} \end{aligned}$$

$$\gamma_{ij} = \frac{\beta_{ij}}{\beta_{1j}}, \quad i = \overline{2; n} \quad \mu_i = \frac{\lambda_i}{\lambda_1} < 1$$

$$\lim_{\substack{k \rightarrow \infty \\ x_j^{(k)} \neq \bar{x}^0}} \frac{x_j^{(k+1)}}{x_j^{(k)}} = \lambda_1 \quad \lambda_1 \approx \frac{x_j^{(k+1)}}{x_j^{(k)}}$$

Ітераційний процес:

$$x^{k+1} = Ax^k \quad \lambda_1^{k+1} = \frac{x_m^{k+1}}{x_m^k}, \quad 1 \leq m \leq n$$

Умова припинення: $|\lambda_1^{k+1} - \lambda_1^k| \leq \varepsilon$

Зауваження

Якщо $|\lambda_1| > 1$, то в разі $k \rightarrow \infty$ компоненти вектора x^k експоненціально зростають, що може причинити переповнення. У разі $|\lambda_1| < 1$ компоненти вектора x^k зменшуються, що може зумовити заміну їх нулем, це призводить до зникнення інформації.

$$e^k = \frac{x^k}{\|x^k\|}$$

$$x^{k+1} = Ae^k$$

Мінімальне власне значення

Нехай: $A = A^T > 0$, $\lambda_1 = \lambda_{\max}(A)$

$$B = \lambda_1 E - A \quad \rightarrow \quad \lambda_{\max}(B)$$

$$\lambda_{\min}(A) = \lambda_{\max}(A) - \lambda_{\max}(B)$$

$$B = \|A\|_{\infty} E - A$$

$$\lambda_{\max}(A) \leq \|A\|_{\infty} \Rightarrow$$

$$\lambda_{\min}(A) = \|A\|_{\infty} - \lambda_{\max}(B)$$

Приклад

Знайти максимальне власне значення методом скалярних добутків з точністю $\varepsilon = 0.2$

$$\begin{pmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

Розв'язок

Крок 1:

$$x^0 = (1; 1; 1)^T$$

$$x^1 = Ax^0 = \begin{pmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 \\ 6 \\ 6 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1^1 = \frac{(x^1, x^0)}{(x^0, x^0)} = \frac{((8; 6; 6)^T, (1; 1; 1)^T)}{((1; 1; 1)^T, (1; 1; 1)^T)} \approx 6.66$$

Крок 2:

$$x^2 = Ax^1 = \begin{pmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 \\ 6 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 58 \\ 38 \\ 40 \end{pmatrix}$$

Крок 2:

$$\|x^1\|_\infty = 8 \quad e^1 = \frac{x^1}{\|x\|_\infty} = \left(\frac{8}{8}; \frac{6}{8}; \frac{6}{8}\right)^T$$

$$x^2 = Ae^1 = \begin{pmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0.75 \\ 0.75 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7.25 \\ 4.75 \\ 5 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1^2 = \frac{(x^2, e^1)}{(e^1, e^1)} \approx \frac{14.56}{2.13} \approx 6.84$$

$$|\lambda_1^2 - \lambda_1^1| = |6.84 - 6.66| = 0.18 \leq \varepsilon$$

$$\lambda_{max}(A) \approx 6.84$$

Приклад

Знайти мінімальне власне значення степеневим методом з точністю $\varepsilon = 0.5$

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Розв'язок

$$A = A^T$$

$$\text{Det}(2) > 0$$

$$\begin{vmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{vmatrix} = 3 > 0$$

$$\begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{vmatrix} = 4 > 0 \Rightarrow A > 0$$
$$\|A\|_{\infty} = 4$$

$$B = \|A\|_{\infty} E - A = 4 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix} =$$
$$= \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Крок 1:

$$x^0 = (1; 1; 1)^T$$

$$x^1 = Ax^0 = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boxed{1} \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{3} \\ 4 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$m = 1$$

$$\lambda_1^1 = \frac{x_1^1}{x_1^0} = \frac{3}{1} = 3$$

Крок 2:

$$\|x^1\|_{\infty} = 4 \quad e^1 = \frac{x^1}{\|x\|_{\infty}} = \left(\frac{3}{4}; \frac{4}{4}; \frac{3}{4}\right)^T$$

$$x^2 = Ae^1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boxed{0.75} \\ 1 \\ 0.75 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{2.5} \\ 3.5 \\ 2.5 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1^2 = \frac{x_1^2}{e_1^1} = \frac{2.5}{0.75} = 3.33$$

$$|\lambda_1^2 - \lambda_1^1| = |3.33 - 3| = 0.33 \leq \varepsilon \Rightarrow$$

$$\lambda_{max}(B) = 3.33$$

$$\lambda_{min}(A) = \|A\|_\infty - \lambda_{max}(B) = 4 - 3.33 = 0.67$$

Повна проблема власних значень

Метод обертань (Якобі)

Нехай $A = A^T \Rightarrow U^T A U = \Lambda$

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Позначимо: $A_0 = A$, $e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$.

Задача на власні значення: $Ax_i = \lambda_i x_i$, $i = \overline{1, n} \Rightarrow$

$$\Rightarrow U^T A U e_i = U^{-1} A U e_i = \lambda_i x_i, \quad i = \overline{1, n}$$

$$U \cdot U^T A U e_i = U \cdot U^{-1} A U e_i = U \cdot \lambda_i x_i, \quad i = \overline{1, n}$$

$$\Rightarrow A U e_i = \lambda_i U x_i, \quad i = \overline{1, n}$$

Позначимо: $U e_i = x_i$, $i = \overline{1, n}$

Одержимо: $A x_i = \lambda_i x_i$, $i = \overline{1, n}$,

$Ue_i = x_i$ $i = \overline{1, n}$ - власний вектор матриці A , що відповідає λ_i . Компоненти вектора x_i - це елементи i -стовбчика матриці U . Потрібно знайти ортогональну матрицю U .

В методі обертання матриця U будується як границя послідовності добутку матриць простих обертів. При цьому ці матриці будуються таким чином, щоб на кожному кроці знищувався максимальний за модулем недіагональний елемент матриці A .

Побудуємо матрицю простого оберту. Для цього в матриці $A = \|a_{ij}\|_{i,j=1}^n$ обираємо максимальний за модулем недіагональний елемент:

$$a_{i_0 j_0} = \max_{i,j=\overline{1,n}, i \neq j} |a_{ij}|$$

$$A_{k+1} = U_k A_k U_k^T$$

$$U_k = \begin{pmatrix} & i_k & j_k & & & & \\ 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \cos \varphi_k & \dots & \sin \varphi_k & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & -\sin \varphi_k & \dots & \cos \varphi_k & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \\ i_k \\ \\ j_k \\ \\ \\ \end{matrix}$$

$$A_{k+1} = U_k A_k U_k^T = X_k U_k^T$$

$$\begin{matrix} i \\ j \end{matrix} \begin{pmatrix} & i & j & & \\ x_{11} & \dots & x_{1i} & \dots & x_{1j} & \dots & x_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{i1} & \dots & x_{ii} & \dots & x_{ij} & \dots & x_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{j1} & \dots & x_{ji} & \dots & x_{jj} & \dots & x_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{n1} & \dots & x_{ni} & \dots & x_{nj} & \dots & x_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} & i & j & & \\ 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \cos \varphi & \dots & -\sin \varphi & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \sin \varphi & \dots & \cos \varphi & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow a_{ij} = -x_{ii} \sin \varphi + x_{ij} \cos \varphi$$

$$X_k = U_k A_k$$

$$\begin{array}{c}
i \\
j
\end{array}
\begin{pmatrix}
& & i & & j & & \\
1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
0 & \dots & \cos \varphi & \dots & \sin \varphi & \dots & 0 \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
0 & \dots & -\sin \varphi & \dots & \cos \varphi & \dots & 0 \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
& & i & & j & & \\
a_{11} & \dots & a_{1i} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
a_{i1} & \dots & a_{ii} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
a_{j1} & \dots & a_{ji} & \dots & a_{jj} & \dots & a_{jn} \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
a_{n1} & \dots & a_{ni} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn}
\end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow x_{ii} = a_{ii} \cos \varphi + a_{ij} \sin \varphi$$

$$X_k = U_k A_k$$

$$\begin{array}{c}
i \\
j
\end{array}
\begin{pmatrix}
& & i & & j & & \\
1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
0 & \dots & \cos \varphi & \dots & \sin \varphi & \dots & 0 \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
0 & \dots & -\sin \varphi & \dots & \cos \varphi & \dots & 0 \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
& & i & & j & & \\
a_{11} & \dots & a_{1i} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
a_{i1} & \dots & a_{ii} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
a_{j1} & \dots & a_{ji} & \dots & a_{jj} & \dots & a_{jn} \\
\dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\
a_{n1} & \dots & a_{ni} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn}
\end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow x_{ij} = a_{ij} \cos \varphi + a_{jj} \sin \varphi$$

$$a_{ij} = -x_{ii} \sin \varphi + x_{ij} \cos \varphi =$$

$$= -(a_{ii} \cos \varphi + a_{ij} \sin \varphi) \sin \varphi + (a_{ij} \cos \varphi + a_{jj} \sin \varphi) \cos \varphi =$$

$$= -a_{ii} \sin \varphi \cos \varphi - a_{ij} \sin^2 \varphi + a_{ij} \cos^2 \varphi + a_{jj} \sin \varphi \cos \varphi =$$

$$= a_{ij} (\cos^2 \varphi - \sin^2 \varphi) + \sin \varphi \cos \varphi (a_{jj} - a_{ii}) =$$

$$= a_{ij} \cos 2\varphi + \frac{1}{2} \sin 2\varphi (a_{jj} - a_{ii}) = 0 \quad \div \cos 2\varphi$$

$$a_{ij} + \frac{1}{2} \operatorname{tg} 2\varphi (a_{jj} - a_{ii}) = 0$$

$$\operatorname{tg} 2\varphi = \frac{2a_{ij}}{a_{ii} - a_{jj}}$$

Метод обертань (Якобі)

$$a_{i_k j_k}^k = \max_{i \neq j} |a_{ij}^k| \quad i = \overline{1, n} \quad j = \overline{2 + 1, n}$$

$$a_{ij}^{k+1} = 0$$

$$\varphi_k = \frac{1}{2} \operatorname{arctg} \frac{2a_{ij}^k}{a_{ii}^k - a_{jj}^k}$$

$$\text{Якщо } a_{ii} = a_{jj}, \text{ то } \varphi = \frac{\pi}{4}$$

$$t(A_k) = \sum_{\substack{i, j = 1 \\ i \neq j}}^n a_{ij}^2$$

$$\text{Умова припинення: } t(A_N) \leq \varepsilon$$

Метод обертань (Якобі)

Швидкість збіжності:

$$t(A_{k+1}) \leq q t(A_k) \quad q = 1 - \frac{2}{n(n-1)}$$

Власні вектори:

$$U = \prod_{k=1}^n U_k = \begin{pmatrix} u_{11} & \dots & u_{1j} & \dots & u_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ u_{j1} & \dots & u_{jj} & \dots & u_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ u_{n1} & \dots & u_{nj} & \dots & u_{nn} \end{pmatrix}$$

$$(u_{1j}, \dots, u_{nj})^T \leftrightarrow \lambda_j$$

Метод обертань (Якобі)

Зауваження:

$$U_k = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \cos \varphi_k & \dots & -\sin \varphi_k & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \sin \varphi_k & \dots & \cos \varphi_k & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_{k+1} = U_k^T A_k U_k$$

Приклад

Знайти всі власні значення матриці з точністю 0.1

$$U_k = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Розв'язок

$A = A^T \Rightarrow$ метод обертань

$$A_0 = \begin{pmatrix} 2 & \boxed{-1} & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$a_{i_0, j_0}^0 = |a_{12}| = |-1| \Rightarrow i_0 = 1, j_0 = 2$$

$$\varphi_0 = \frac{1}{2} \arctg \frac{2a_{12}^0}{a_{11}^0 - a_{22}^0} = \frac{1}{2} \arctg(-\infty) = -\frac{\pi}{4}$$

$$U_0 = \begin{pmatrix} \cos \varphi_0 & -\sin \varphi_0 & 0 & 0 \\ \sin \varphi_0 & \cos \varphi_0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_1 = U_0^T A_0 U_0 =$$

$$\begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_1 = \begin{pmatrix} 3 & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 2 & \boxed{-1} \\ 0 & 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$i_1 = 3, j_1 = 4$$

$$\varphi_1 = \frac{1}{2} \arctg \frac{2a_{34}^1}{a_{33}^1 - a_{44}^1} = \frac{1}{2} \arctg(-\infty) = -\frac{\pi}{4}$$

$$U_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}$$

$$A_2 = U_1^T A_1 U_1 = \begin{pmatrix} 3 & 0 & \boxed{0.5} & 0.5 \\ 0 & 1 & -0.5 & -0.5 \\ 0.5 & -0.5 & 3 & 0 \\ 0.5 & -0.5 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$i_2 = 1 \quad j_2 = 3 \quad \varphi_2 = \frac{\pi}{4}$$

$$U_2 = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_3 = U_2^T A_2 U_2 = \begin{pmatrix} 3.5 & -0.35 & 0 & 0.35 \\ -0.35 & 1 & -0.35 & \boxed{-0.5} \\ 0 & -0.35 & 2.5 & -0.35 \\ 0.35 & -0.5 & -0.35 & 1 \end{pmatrix}$$

$$i_3 = 2 \quad j_3 = 4 \quad \varphi_3 = -\frac{\pi}{4}$$

$$U_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}$$

$$A_4 = U_3^T A_3 U_3 = \begin{pmatrix} 3.5 & \boxed{-0.5} & 0 & 0 \\ -0.5 & 1.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2.5 & -0.5 \\ 0 & 0 & -0.5 & 0.5 \end{pmatrix}$$

$$i_4 = 1 \quad j_4 = 2 \quad \varphi_4 = -0.23$$

$$U_4 = \begin{pmatrix} 0.97 & 0.23 & 0 & 0 \\ -0.23 & 0.97 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_5 = U_4^T A_4 U_4 = \begin{pmatrix} 3.6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1.37 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2.5 & \boxed{-0.5} \\ 0 & 0 & -0.5 & 0.5 \end{pmatrix}$$

$$i_5 = 3 \quad j_5 = 4 \quad \varphi_5 = -0.23$$

$$U_5 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.97 & 0.23 \\ 0 & 0 & -0.23 & 0.97 \end{pmatrix}$$

$$A_6 = U_5^T A_5 U_5 = \begin{pmatrix} 3.6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1.37 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2.6 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.38 \end{pmatrix}$$

Інший підхід до розв'язання повної проблеми на власні значення

Матрицю A за допомогою елементарних перетворень зводять до трьохдіагональної матриці B .

Якщо матриця трьохдіагональна, то можна швидко обчислити $\det(B - \lambda E)$.

Нехай $D_n(\lambda) = \det(B - \lambda E)$. Розкладемо $D_n(\lambda)$ за останнім рядком

$$D_n(\lambda) = \begin{pmatrix} D_{n-2}(\lambda) & 0 & 0 & 0 \\ 0 & a_{n-1,n-2} & a_{n-1,n-1} - \lambda & a_{n-1,n} \\ 0 & 0 & a_{n,n-1} & a_{n,n} - \lambda \end{pmatrix} = (a_{nn} - \lambda)D_{n-1}(\lambda) - a_{n,n-1}B_{n-1}(\lambda),$$

де $B_{n-1}(\lambda)$ – мінор, оц доповнює елемент $a_{n,n-1}$.

Останній стовчик цього мінору містить лише один ненульовий елемент $a_{n-1,n}$. Розкладемо його за останнім стовчиком

$$B_{n-1}(\lambda) = a_{n-1,n} D_{n-2}.$$

Одержимо:

$$D_n(\lambda) = (a_{nn} - \lambda) D_{n-1}(\lambda) - a_{n,n-1} a_{n-1,n} D_{n-2}(\lambda).$$

Покладемо: $D_0(\lambda) = 1$, $D_1(\lambda) = a_{11} - \lambda$.

Для обчислення $D_n(\lambda)$ потрібно $5n$ арифметичних операцій.