

Metody numeryczne
Sprawozdanie 1
Diagonalizacja macierzy metodą potęgową

Mateusz Górczany

Marzec 2020

1 Wstęp teoretyczny

Niech $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, będą wartościami własnymi macierzy \mathbf{A} .

Założenie: wartości własne tworzą ciąg:

$$|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|, \quad (1)$$

natomiast wektory $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n$ odpowiadającymi im wektorami własnymi macierzy \mathbf{A} .

Wobec tego każdy wektor należący do przestrzeni rozpiętej wektorami własnymi, da się zapisać jako kombinacja liniowa tych wektorów.

$$\vec{b}_0 = c_1 \vec{v}_1 + c_2 \vec{v}_2 + \dots + c_m \vec{v}_m. \quad (2)$$

$$\begin{aligned} A^k \vec{b}_0 &= c_1 A^k \vec{v}_1 + c_2 A^k \vec{v}_2 + \dots + c_m A^k \vec{v}_m \\ &= c_1 \lambda_1^k \vec{v}_1 + c_2 \lambda_2^k \vec{v}_2 + \dots + c_m \lambda_m^k \vec{v}_m \\ &= c_1 \lambda_1^k \left(\vec{v}_1 + \frac{c_2}{c_1} \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^k \vec{v}_2 + \dots + \frac{c_m}{c_1} \left(\frac{\lambda_m}{\lambda_1} \right)^k \vec{v}_m \right) \end{aligned}$$

k - numer iteracji

W związku z tym, że

$$\left| \frac{\lambda_j}{\lambda_1} \right| < 1 \text{ dla } j > 1 \quad (3)$$

to

$$A^k \vec{b}_0 \rightarrow c_1 \lambda_1^k \vec{v}_1 \quad (4)$$

Z drugiej strony:

$$\vec{b}_k = \frac{A^k \vec{b}_0}{\|A^k \vec{b}_0\|}. \quad (5)$$

Dlatego \vec{b}_k zbiega do wektora własnego \vec{v}_1 . Iloraz ciągu: $\frac{\lambda_2}{\lambda_1}$,

Powtarzając czynność dla każdego wektora własnego macierzy, można uzyskać przybliżenie wektorów własnych macierzy \mathbf{A} w zależności od wykonanych przybliżeń (k).

2 Opis rozwiązywanego zadania na laboratoriach

Zadanie polegało na wyznaczeniu wartości własnych, metodą potęgową, macierzy \mathbf{A} , której wyrazy spełniały równanie:

$$\mathbf{A}_{ij} = \frac{1}{\sqrt{2 + |i - j|}} \quad (6)$$

Wykorzystano do tego celu algorytm

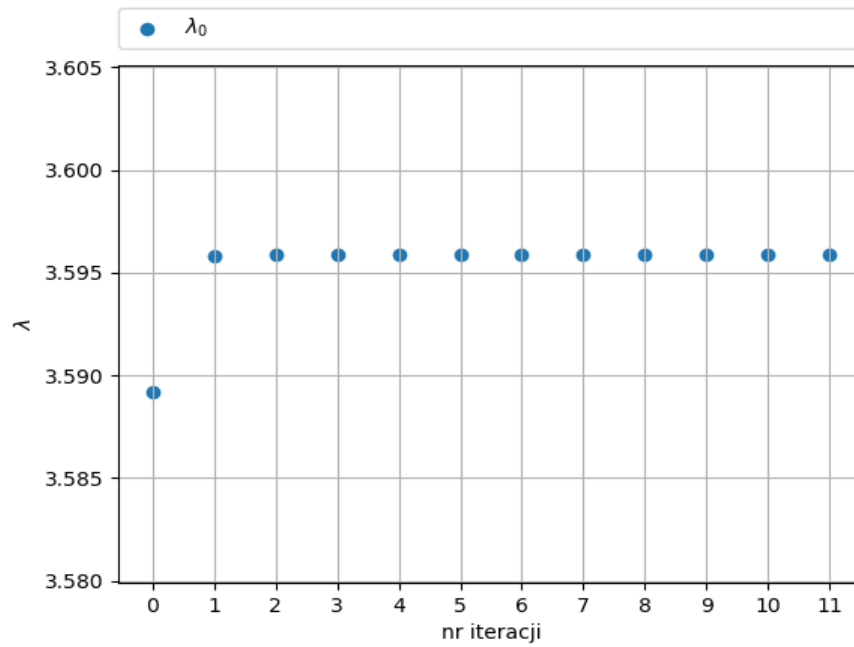
$$\begin{aligned} & W_0 = A \quad (\text{inicjalizacja macierzy iterującej}) \\ & \text{for}(k = 0; k < K_{val}; k++) \{ \\ & \quad \mathbf{x}_k^0 = [1, 1, \dots, 1] \quad (\text{inicjalizacja wektora startowego}) \\ & \quad \text{for}(i = 1; i \leq IT_MAX; i++) \{ \\ & \quad \quad \mathbf{x}_k^{i+1} = W_k \mathbf{x}_k^i \\ & \quad \quad \lambda_k^i = \frac{(\mathbf{x}_k^{i+1})^T \mathbf{x}_k^i}{(\mathbf{x}_k^i)^T \mathbf{x}_k^i} \\ & \quad \quad \mathbf{x}_k^i = \frac{\mathbf{x}_k^{i+1}}{\|\mathbf{x}_k^{i+1}\|_2} \\ & \quad \} \\ & \quad W_{k+1} = W_k - \lambda_k \mathbf{x}_k^i (\mathbf{x}_k^i)^T \quad (\text{iloczyn tensorowy}) \\ & \} \end{aligned}$$

$$IT_MAX = 12$$

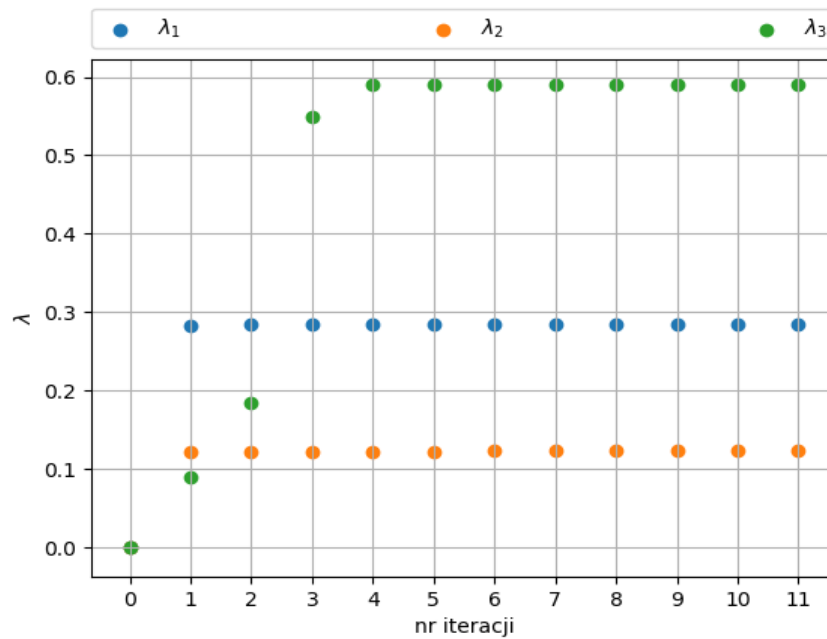
$$n = 7$$

Do macierzy \mathbf{W} przypisano macierz \mathbf{A} , w celu zachowania oryginalnych wartości macierzy \mathbf{A} . Następnie wygenerowano wektor jedynki, który posłużył jako punkt startowy do wyznaczania wektora własnego. Potem dokonano iteracji, w celu wygenerowania jak najdokładniejszego oszacowania wektora własnego \mathbf{x}^i . Na końcu zredukowano macierz iterującą \mathbf{W} . Proces powtórzono dla każdej wartości λ_i oraz \mathbf{x}^i .

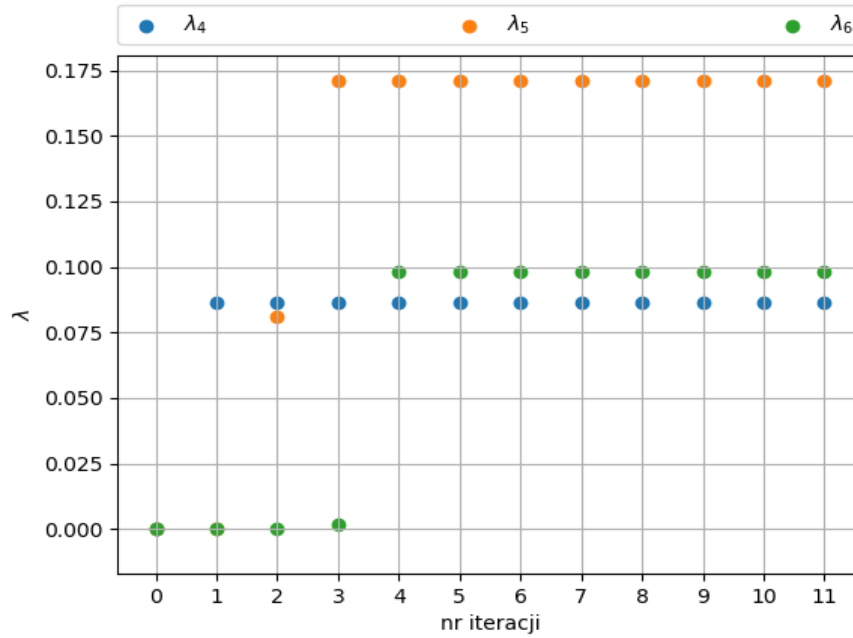
3 Wyniki



kolejne przybliżenia wartości własnej λ_0



kolejne przybliżenia wartości własnych λ_{1-3}



kolejne przybliżenia wartości własnych λ_{4-6}

$$\mathbf{D} = \mathbf{Q}^T \mathbf{A} \mathbf{Q} \quad (7)$$

\mathbf{Q} - macierz wektorów własnych

$$\mathbf{D} = \begin{pmatrix} 3.5959 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0.285 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.1229 & -0.0070 & -0.0003 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -0.007 & 0.5904 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -0.0003 & 0 & 0.0866 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.171 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.0982 \end{pmatrix} \quad (8)$$

4 Wnioski

Macierz \mathbf{D} ma na diagonalu wartości własne macierzy \mathbf{A} , co oznacza że uzyskany wynik jest dobry, gdyż zgadza się z teoretycznym przewidywaniem. Wyrazy macierzy zostały zapisane z dokładnością do 4 miejsc po przecinku.

Metoda potęgowa pozwala na szybkie wyznaczenie wartości i wektorów własnych, bez konieczności stosowania skomplikowanego aparatu matematycznego.