

Sprawozdanie 5

Diagonalizacja macierzy symetrycznej metodą potęgową z redukcją Hotellinga

1. Wstęp teoretyczny

Zadaniem na laboratorium było rozwiązanie macierzowego problemu własnego

$$A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}, \quad \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}, \quad \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$$

przy użyciu metody iteracyjnej. W ogólnym przypadku (macierz niesymetryczna) iteracyjne wyznaczanie wartości i wektorów własnych wymaga zastosowania monumentalnych metod np. metody Arnoldiego zaimplementowanej w pakiecie ARPACK. Jeśli jednak macierz jest symetryczna, używamy prostej **metody potęgowej**. W wersji podstawowej metoda pozwala iteracyjnie wyznaczać pojedynczą wartość i odpowiedni wektor własny, ale po modyfikacji **redukcji Hotellinga** umożliwia wyznaczanie kolejnych par $(\lambda_i, \mathbf{x}_i)$.

Redukcja macierzy ma pod sobą następujące twierdzenie – jeśli λ_l jest wartością własną macierzy A i \mathbf{x}_l jest odpowiadającym jej wektorem własnym oraz dla dowolnego wektora \mathbf{v} o własności

$$\mathbf{v}^T \mathbf{x}_l = 1$$

macierz zredukowana ma taką postać:

$$W_l = A - \lambda_l \mathbf{x}_l \mathbf{v}^T$$

Macierz ta ma te same wartości co macierz A oprócz λ_l , która jest zerem.

Za szczególny przypadek redukcji macierzy możemy przyjąć **redukcję Hotellinga**. Ta metoda polega na tym, że za wektor \mathbf{v} przyjmujemy lewy wektor własny przynależny do wartości własnej λ_l . Z powodu, że nie znamy lewych wektorów, ta metoda jest skuteczna tylko w przypadku macierzy symetrycznych. W takich macierzach lewe wektory są identyczne z prawymi

$$\mathbf{v} = \mathbf{x}_l \\ W_l = A - \lambda_l \mathbf{x}_l \mathbf{x}_l^T$$

lub rekurencyjnie:

$$\begin{aligned} W_0 &= A \\ W_i &= W_{i-1} - \lambda_{i-1} \mathbf{x}_{i-1} \mathbf{x}_{i-1}^T \\ i &= 1, 2, \dots, n-1 \end{aligned}$$

Algorytm, za pomocą którego mieliśmy zaimplementować wyznaczenie wartości własnych przy użyciu metody potęgowej z redukcją Hotellinga wygląda następująco:

```
1  Utwórz macierze: A, W, X
2  Utwórz wektory:  $\mathbf{x}_{old}$ ,  $\mathbf{x}_{new}$ 
3   $W = A$  (inicjalizacja macierzy iterującej W – będziemy modyfikować)
4  for (k=0; k <  $K_{val}$ ; k++){
5       $\mathbf{x}_{old} = [1, 1, \dots, 1]$  (inicjalizacja wektora startowego)
6       $\mathbf{x}_{old} = \frac{\mathbf{x}_{old}}{\|\mathbf{x}_{old}\|_2}$  (normalizacja wektora)
7      for (m=1; m <=  $IT\_MAX$ ; m++){
8           $\mathbf{x}_{new} = W \mathbf{x}_{old}$ 
9           $\lambda_k = (\mathbf{x}_{new})^T \mathbf{x}_{old}$ 
10          $\mathbf{x}_{old} = \frac{\mathbf{x}_{new}}{\|\mathbf{x}_{new}\|_2}$  (normalizacja wektora)
11     }
12      $W = W - \lambda_k \mathbf{x}_{old} (\mathbf{x}_{old})^T$  (iloczyn zewnętrzny/tensorowy)
13      $X_{*,k} = \mathbf{x}_{old}$  (zachowujemy wektor własny  $\mathbf{x}_{old}$  w k-tej kolumnie macierzy X)
14 }
```

gdzie:

- k - numer wyznaczanej wartości własnej
- i - numer iteracji dla określonego k
- A - macierz pierwotna o wymiarze n , wypełniona następująco:

$$A_{ij} = \frac{1 + |i + j|}{1 + |i - j|}$$

przy $i, j = 0, 1, \dots, n-1$.

- W - macierz iteracji (podlega modyfikacji)
- λ_k - przybliżenie k-tej wartości własnej w m-tej iteracji
- \mathbf{x}_{new} - m-te przybliżenie k-tego wektora własnego
- $K_{val} = n$ - liczba wartości własnych do wyznaczenia
- $IT_MAX = 12$ - maksymalna liczba iteracji dla każdego k

Ten algorytm działa następująco:

W czwartej linijce rozpoczyna się zewnętrzna pętla, w której wyznaczamy kolejne k-te wartości oraz wektory własne. W linii 7 zaczyna się właściwa pętla iterująca, w której edytujemy aktualne przybliżenia. Pętla się kończy po IT_MAX iteracjach, ale moglibyśmy ją zakończyć w momencie, gdy dwa kolejne przybliżenia λ_k niewiele się różnią. Po zakończeniu wewnętrznej pętli w linii 13 zachowujemy wektor i wartość własne. Trzeba zauważyć, że gdybyśmy skasowali linię 12, po wykonaniu kolejnej iteracji k otrzymalibyśmy te same wartości, bo powtórzylibyśmy obliczenia. Aby temu zapobiec, z macierzy iteracji W mamy wyeliminować informację o kierunku wektora \mathbf{x}_{k-1} . W

tym celu od macierzy W odejmujemy wyraz $\mathbf{x}_k \mathbf{x}_k^T$ przemnożony przez λ_k . Wyraz $\mathbf{x}_k \mathbf{x}_k^T$ jest iloczynem zewnętrznym.

Iloczyn zewnętrzny wektorów kolumnowego \mathbf{v} i wierszowego \mathbf{w} ma taką postać:

$$\mathbf{v} \otimes \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_v \otimes [1, 0]_w = \begin{bmatrix} 1 \cdot [1, 0]_w \\ 0 \cdot [1, 0]_w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1, 0 \\ 0, 0 \end{bmatrix}$$

gdzie w wyniku dostajemy macierz o wymiarze $n \times n$.

2. Problem

Jako zadanie mieliśmy rozwiązać macierzowy problem własny. Kod źródłowy ma 2 niezbędne etapy:

- 1) Dla każdego k wyliczyć i zapisać do pliku kolejne m przybliżeń wartości własnych λ_k oraz sporządzić odpowiedni rysunek. W kolumnach macierzy X zachować wyznaczone wektory własne:

$$X = [\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_{n-1}]$$

- 2) Wyznaczyć postać macierzy D i zapisać ją do pliku. Macierz ta jest zdefiniowana jako iloczyn:

$$D = X^T A X$$

3. Wyniki

Do pliku została zapisana macierz D , która ma następującą postać:

$$\begin{bmatrix} 24.5585 & -7.84263\text{e-}05 & -5.55944\text{e-}08 & -4.79673\text{e-}10 & -6.58698\text{e-}12 & -1.77636\text{e-}14 & -1.12688\text{e-}14 \\ -7.84263\text{e-}05 & 8.85168 & -0.042035 & -0.000362672 & -4.97635\text{e-}06 & -1.18577\text{e-}08 & -1.80828\text{e-}14 \\ -5.55944\text{e-}08 & -0.042035 & 5.86619 & -0.0672484 & -0.000896966 & -2.13685\text{e-}06 & -2.77844\text{e-}12 \\ -4.79673\text{e-}10 & -0.000362672 & -0.0672484 & 4.29449 & -0.054224 & -0.000122061 & -1.58562\text{e-}10 \\ -6.58708\text{e-}12 & -4.97635\text{e-}06 & -0.000896966 & -0.054224 & 3.05855 & -0.00709218 & -8.86873\text{e-}09 \\ -1.71252\text{e-}14 & -1.18577\text{e-}08 & -2.13685\text{e-}06 & -0.000122061 & -0.00709218 & 1.81862 & -4.19876\text{e-}06 \\ -1.1522\text{e-}14 & -1.8101\text{e-}14 & -2.77851\text{e-}12 & -1.58561\text{e-}10 & -8.86873\text{e-}09 & -4.19876\text{e-}06 & 0.552968 \end{bmatrix}$$

Możemy zauważyć, że otrzymaliśmy macierz przybliżoną do diagonalnej – elementy na diagonalu są wartościami własnymi, elementy pozadiagonalne są bliskie zeru.

Proszę zauważyć, że przy zwiększeniu liczby iteracji IT_MAX do 30, dokładność się wzrasta. W wyniku otrzymujemy macierz jeszcze bardziej przybliżoną do diagonalnej.

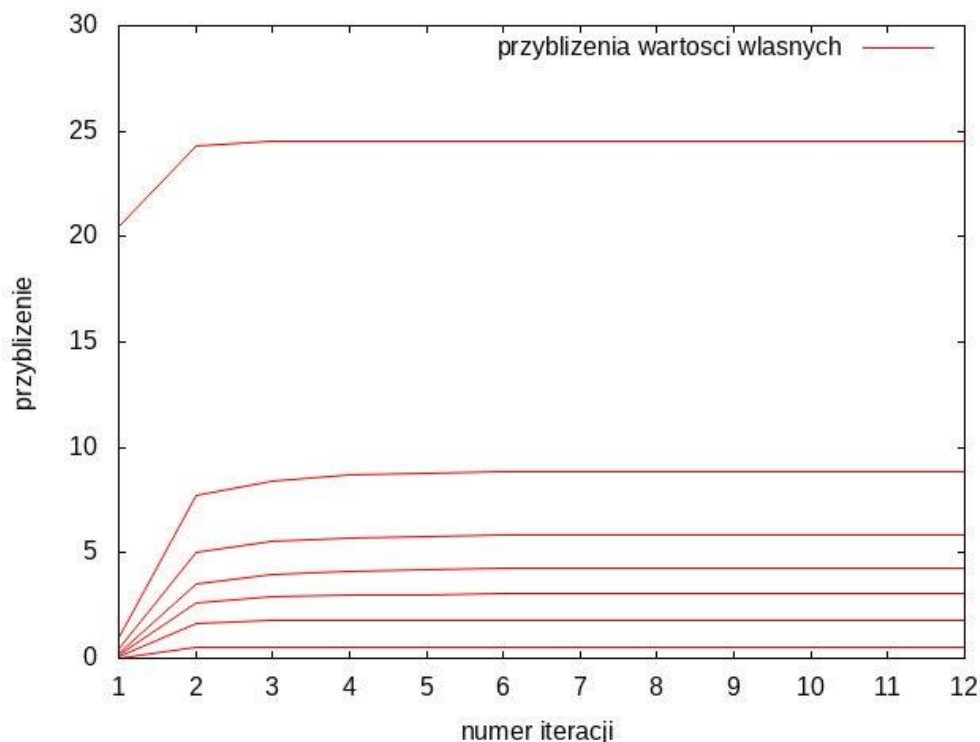
Natomiast warunkiem STOP'u mogłoby się stać otrzymanie elementów zerowych poza diagonalą.

Poniżej są przedstawione przybliżenia znalezionych wartości własnych (kolejno w kolumnach: nr wartości, nr iteracji, przybliżenie wartości):

0	1	20.485714	1	1	0.975911	2	1	0.438848
0	2	24.327365	1	2	7.732824	2	2	5.031550
0	3	24.534951	1	3	8.435153	2	3	5.520899
0	4	24.555684	1	4	8.682327	2	4	5.703915
0	5	24.558121	1	5	8.780323	2	5	5.785217
0	6	24.558425	1	6	8.821095	2	6	5.824554
0	7	24.558464	1	7	8.838471	2	7	5.844503
0	8	24.558469	1	8	8.845972	2	8	5.854887
0	9	24.558469	1	9	8.849235	2	9	5.860369
0	10	24.558469	1	10	8.850661	2	10	5.863283
0	11	24.558469	1	11	8.851285	2	11	5.864839
0	12	24.558469	1	12	8.851559	2	12	5.865671
3	1	0.222284	4	1	0.134634	5	1	0.068237
3	2	3.523016	4	2	2.605128	5	2	1.661381
3	3	3.941041	4	3	2.893636	5	3	1.802233
3	4	4.117695	4	4	2.996143	5	4	1.817084
3	5	4.203957	4	5	3.035652	5	5	1.818475
3	6	4.248019	4	6	3.050214	5	6	1.818604
3	7	4.270757	4	7	3.055445	5	7	1.818616
3	8	4.282456	4	8	3.057306	5	8	1.818617
3	9	4.288444	4	9	3.057965	5	9	1.818617
3	10	4.291496	4	10	3.058198	5	10	1.818617
3	11	4.293049	4	11	3.058280	5	11	1.818617
3	12	4.293837	4	12	3.058310	5	12	1.818617
6	1	0.021721						
6	2	0.552968						
6	3	0.552968						
6	4	0.552968						
6	5	0.552968						
6	6	0.552968						
6	7	0.552968						
6	8	0.552968						
6	9	0.552968						
6	10	0.552968						
6	11	0.552968						
6	12	0.552968						

Dla nr wartości 0 stabilizacja z dokładnością trzy miejsca po przecinku następuje po 6 iteracji,
dla nr wartości 1 – po 10 iteracji,
dla nr wartości 2 – po 12 iteracji,
dla nr wartości 3 – po 10 iteracji,
dla nr wartości 4 – po 9 iteracji,
dla nr wartości 5 – po 4 iteracji,
dla nr wartości 6 – po 1 iteracji.

Poniżej jest przedstawiony odpowiedni wykres:



Wykres 1: Kolejne przybliżenia znalezionych wartości własnych

4. Wnioski

Za pomocą metody potęgowej z redukcją Hotellinga iteracyjnie wyznaczono wartości oraz wektory własne i rozwiązano macierzowy problem własny. Metoda z redukcją Hotellinga pozwala na wyznaczenie wartości oraz wektorów własnych tylko dla macierzy symetrycznych. Jak już omówione wcześniej, dokładność obliczeń zależy od liczby iteracji – im większa liczba, tym dokładniejsze są wyniki. Liczba iteracji po której przybliżenie wartości się stabilizuje oczekiwanie waha.