

AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE

Sprawozdanie - laboratorium nr 2

Rozkład LU macierzy – dekompozycja LU, odwracanie macierzy

1. Wstęp teoretyczny

Problemem zadania jest rozwiązanie układu równań liniowych. Kolejnym z możliwych sposobów jest wykorzystanie metody Gaussa, która posłuży do znalezienia takich dwóch macierzy L i U związanych z macierzą A relacją:

$$A = L \cdot U$$
 (1)

Ta procedura wyznaczania poszczególnych elementów nowych macierzy nosi nazwę rozkładu LU. Wynikiem jej są dwie macierze: L (Lower) jest macierzą trójkątną dolną z 1 na diagonali, U (Upper) jest również macierzą trójkątną jednak górną z elementami na głównej przekątnej równymi elementom z macierzy bazowej:

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \cdots & 1 \end{bmatrix} \text{ oraz } U = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & \cdots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & u_{23} & \cdots & u_{2n} \\ 0 & 0 & u_{33} & \cdots & u_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & u_{nn} \end{bmatrix} .$$
 (2)

Dysponując macierzami L i U można rozwiązać układ równań:

 $A\vec{x} = \vec{b} \Leftrightarrow LU\vec{x} = \vec{b}$, poprzez rozwiązanie:

$$\begin{cases}
L \vec{y} = \vec{b} \\
U \vec{x} = \vec{y}
\end{cases}$$
(3)

Dzięki takiemu zapisowi oraz właściwością macierzy trójkątnych, obliczenia wykonywane są w znacznym stopniu szybciej.

W metodzie Gaussa najpierw pomnożono wiersz pierwszy przez współczynnik:

$$l_{i1} = \frac{a_{i1}^{(I)}}{a_{11}^{(I)}} , \qquad (4)$$

gdzie (1) oznacza krok eliminacji, a i = 2,3,...,n. Następnie odjęto go od i-tego wiersza, co można zapisać macierzowo:

$$\begin{array}{c}
L^{(1)}A^{(1)} = A^{(2)} \\
L^{(1)}b^{(1)} = b^{(2)}
\end{array} .$$
(5)

Kontynuując analogiczną sytuację dla n-1 kroków przy analogicznie zmienionym współczynniku (4), początkowych indeksach zmieniających się rosnąco (np. dla kroku (4) – i=5,6,...,n) oraz przemnożeniu obustronnym przez nieosobliwe macierze $(L^{(n-1)})^{-1}(L^{(n-2)})^{-1}...(L^{(1)})^{-1}$ otrzymano:

$$A^{(1)} = (L^{(n-1)})^{-1} (L^{(n-2)})^{-1} \dots (L^{(1)})^{-1} A^{(n)}
b^{(1)} = (L^{(n-1)})^{-1} (L^{(n-2)})^{-1} \dots (L^{(1)})^{-1} b^{(n)}$$
(6)

Wprowadzono oznaczenia:

$$L = (L^{(n-1)})^{-1} (L^{(n-2)})^{-1} \dots (L^{(1)})^{-1}$$

$$U = A^{(n)}$$
(7)

co sprowadza się do równania (3).

Jedną z podstawowych własności macierzy jest jej wyznacznik, co w przypadku macierzy trójkątnych jest łatwe do wyznaczenia. Zgodnie z twierdzeniem Cauchy'ego:

$$det(A \cdot B) = det A \cdot det B . (8)$$

Ponieważ macierze są trójkątne wystarczy policzyć iloczyn elementów na diagonali, sprawę ułatwia fakt, że na jednej z nich znajdują się 1, więc:

$$\det A = \det L \cdot \det U = \det U \tag{9}$$

Inną operacją dozwoloną na macierzach jest ich odwracanie. Aby zaleźć macierz odwrotną A^{-1} wykorzystując L i U należy rozwiązać n układów równań:

$$LU x^{(i)} = e^{(i)}, i = 1, 2, ... n$$

$$e^{(i)} = [0, 0, ..., 1, ..., 0]^{T} .$$

$$LU x = I \Rightarrow x = A^{-1}$$
(10)

Rozwiązania układów równań x stanowią kolumny macierzy odwrotnej A^{-1} .

Podczas wykonywania różnych operacji z macierzami, dane wejściowe mogą wpłynąć na błąd wyniku. Problemy o niższym wskaźniku uwarunkowania nazywamy dobrze uwarunkowanymi, natomiast te o wyższym – źle uwarunkowanymi:

$$\kappa(A) = \|A^1\| \cdot \|A^{-1}\| \quad , \tag{11}$$

do dokładnego jego określania można stosować prostą normę:

$$||A||_{1,\infty} = \max_{1 \le i, j \le n} |a_{i,j}| \quad . \tag{12}$$

2. Zadanie do wykonania

2.1. Opis problemu

Dane są dwie macierze A i B:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} ,$$

$$B = \begin{bmatrix} 1.1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} .$$

Celem zadania była ich analiza wykorzystując rozkład LU, znalezienie macierzy odwrotnych oraz obliczenie wskaźników uwarunkowania.

Do pierwszej części wykorzystano procedure *ludcmp*(*A*,*n*,*indx*,&*d*) zawartą w bibliotece Numerical Recipes, gdzie *A*- macierz do rozkładu, *n*-wymiar macierzy, *indx*- wektor permutacji, *d*- zmienna przechowująca informację o parzystości lub nieparzystości liczby permutacji, funkcja nadpisuje wynik w macierzy *A*.

Przy wyznaczaniu macierzy odwrotnych również posłużono się zasobami biblioteki NR, wykorzystując tym razem procedure lubksb(LU,n,indx,x), gdzie LU – rozkład macierzy A,

n – rozmiar macierzy, indx – wektor otrzymany z funkcji ludcmp(), x – aktualny wektor wyrazów wolnych, nadpisywany przez rozwiązania. Odpowiada to równaniom (10).

Wskaźniki κ - uwarunkowania obydwu macierzy obliczony wykorzystując normę zadaną wzorem (12). Obliczono również iloczyny $A\cdot A^{-1}$ oraz $B\cdot B^{-1}$.

2.2. Wyniki

Dzięki możliwością biblioteki NR oraz stworzonego programu udało się osiągnąć następujące wyniki:

- dla macierzy *A*:
 - 1. Rozkład macierzy:

$$L_A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.142857 & 1 & 0 \\ 0.571429 & 0.5 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{oraz} \quad U_A = \begin{bmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 0 & 0.857143 & 1.71429 \\ 0 & 0 & 1e-20 \end{bmatrix} \; .$$

2. Macierz odwrotna:

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} -5e+19 & 1e+20 & -5e+19 \\ 1e+20 & -2e+20 & 1e+20 \\ -5e+19 & 1e+20 & -5e+19 \end{bmatrix}.$$

3. Wskaźnik uwarunkowania: $\kappa(A) = 1.8e + 21$, przy

$$||A||_{1,\infty} = 9$$
 i $||A^{-1}||_{1,\infty} = 2e + 20$.

4. Iloczyn $A \cdot A^{-1}$:

$$A \cdot A^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 3.51844e + 13 & -7.03687e + 13 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

- dla macierzy *B*:
 - 1. Rozkład macierzy:

$$L_{\scriptscriptstyle B}\!=\!\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.157143 & 1 & 0 \\ 0.571429 & 0.576923 & 1 \end{bmatrix} \text{ oraz } U_{\scriptscriptstyle B}\!=\!\begin{bmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 0 & 0.742857 & 1.58571 \\ 0 & 0 & -0.0576923 \end{bmatrix}.$$

2. Macierz odwrotna:

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 10 & -20 & 10 \\ -20 & 37 & -18 \\ 10 & -17.3333 & 8.33334 \end{bmatrix} .$$

3. Wskaźnik uwarunkowania: $\kappa(B) = 333 = 3.33 \cdot 10^2$, przy

$$||B||_{1} = 9$$
 i $||B^{-1}||_{1} = 37$.

4. Iloczyn $B \cdot B^{-1}$:

$$B \cdot B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1.90735e-06 \\ -3.8147e-06 & 1 & 3.8147e-06 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

3. Wnioski

Wyniki końcowe dla macierzy A i B różnią się w stopniu znaczącym, co pozwala na stwierdzenie, że nawet różnica rzędu dziesiętnego jednego tylko elementu ma wpływ na rozwiązania. Warto zwrócić uwagę na wskaźniki uwarunkowania macierzy $\kappa(A)$ i $\kappa(B)$, których to różnica sięga rzędu 10^{19} . Przyczyny tego można dopatrywać się na samym początku, ponieważ elementy macierzy A zostały tak dobrane, że podczas jednego z kroków (6) element na diagonali (konkretnie a_{33}) powinien zostać wyzerowany, w wynikach jest bliski 0, powoduje to błąd w następujących obliczeniach. Zapoczątkowało to problemy z wyznaczeniem macierzy odwrotnej, a co za tym idzie wysoki współczynnik

 $\kappa(A)$. W macierzy B, zmiana jednego z elementów na diagonali powoduje zmianę współczynników (4), w tym przypadku są to dalekie od 0 wartości na głównej przekątnej, pozwalające na relatywnie poprawne wyniki.

Kolejny błąd spowodowany feralnym elementem na diagonali macierzy A uwidacznia się w przypadku iloczynów $A\cdot A^{-1}$. Spodziewanym wynikiem w jednym i drugim przypadku jest macierz jednostkowa $I_{n\times n}$, gdy rozpatrujemy $B\cdot B^{-1}$ wyniki niemal się zgadzają. Na głównej przekątnej plasują się 1, a pozostałe elementy są równe (lub bliskie) 0. Niedokładności spowodowane mogą być złym zaokrągleniem liczb. Kiedy chodzi o $A\cdot A^{-1}$ wynik nawet nie przypomina macierzy jednostkowej, ani jednej 1 na diagonali i dwie randomowe wartości, wynika to z osobliwej macierzy bazowej.