

# Sprawozdanie laboratorium lista 5

## Obliczenia naukowe

Zofia Tarchalska, indeks: 279699

### 1 Wstęp

Celem tej listy było zaimplementowanie trzech poniższych algorytmów o złożoności  $O(n)$ , gdzie  $n$  to rozmiar macierzy  $n \times n$ .

- funkcja rozwiązująca układ  $Ax = b$  metodą eliminacji Gaussa
- funkcja wyznaczająca rozkład  $LU$  macierzy  $A$  metodą eliminacji Gaussa
- funkcja rozwiązująca układ  $Ax = b$  jeśli już wcześniej został wyznaczony rozkład  $LU$

Wszystkie te algorytmy mają działać dla macierzy  $A$  o specyficznej postaci, która została dokładnie opisana w poleceniu do zadania. Dodatkowo należało zaprogramować wersję podstawową oraz wersję z wybieraniem elementu głównego.

### 2 Metoda eliminacji Gaussa

Główną ideą metody eliminacji Gaussa jest doprowadzenie macierzy do postaci, w której pod przekątną znajdują się same zera. Uzyskujemy to poprzez mnożenie kolejnych wierszy macierzy przez odpowiednie czynniki i odejmowanie ich od wierszy następujących po nich. Poprawny schemat:

Eliminujemy zmienną  $x_k$  z wierszy od  $k + 1$  do  $n$ . Mnożymy  $k$ -te równanie przez

$$l_{ik} = \frac{a_{ik}}{a_{kk}} \quad \text{dla } i \in \{k + 1, \dots, n\}$$

Kiedy jednak na przekątnej w miejscu  $a_{kk}$  będzie 0 metoda może powodować błąd numeryczny, ponieważ nastąpi dzielenie przez 0. W przeciwnym wypadku, po wykonaniu odpowiednich kroków kolejno dla wszystkich wierszy macierzy, otrzymujemy macierz górnątrójkątną.

#### 2.1 Wariant pierwszy - bez wyboru elementu głównego

Ten wariant nie zabezpiecza nas przed opisanym powyżej błędem numerycznym.

### 2.1.1 Złożoność czasowa

W nieoptymalizowanej wersji algorytmu złożoność wynosiłaby  $O(n^3)$ , ponieważ mamy 3 pętle `for` przechodzące po elementach macierzy. Dla każdego wiersza w macierzy wyznaczamy czynnik przez który przemnażamy ten wiersz po czym odejmujemy go od kolejnych wierszy (musimy przejść po wszystkich elementach w danym wierszu, a macierz ma wymiary  $n \times n$ ). Jednak wykorzystując blokową strukturę macierzy A da się sprowadzić ten algorytm do złożoności  $O(n)$ . Wiemy, że rozmiar pojedynczego bloku ma jakiś określony rozmiar. Oznaczmy go przez  $l$ . Zatem pod przekątną macierzy jest maksymalnie  $l$  elementów, które są niezerowe. Dodatkowo każdy wiersz, o indeksie większym niż  $l$  ma od lewej same zera, następnie  $l$  leżących po sobie niezerowych wartości i znów zera (chyba, że np.  $k + l$  daje już indeks ostatniej kolumny, wtedy nie ma zar od końca). Możemy zatem wykonywać ten algorytm tylko dla wierszy i elementów, dla których ma to sens (oszczędzimy sobie przetwarzania ogromnej liczby samych zer). Możemy zatem odejmować tylko  $l$  wierszy i aktualizować w nich  $l$  wartości. Ponieważ  $l$  jest znacząco mniejsze niż  $n$ , złożoność spada do  $O(n)$ .

### 2.1.2 Złożoność pamięciowa

Zaimplementowana przeze mnie struktura `BlockMatrix` przechowuje naszą macierz blokową A. Korzysta przy tym ze `SparseArrays` dostępnych w języku Julia. `SparseArrays` nie przechowują niezerowych elementów, wobec tego, ze względu na budowę A, mamy tylko elementy zlokalizowane w otoczeniu przekątnej. Ponieważ jest to co najwyżej  $l$  elementów przypadających na każdy wiersz/kolumnę, których jest  $n$ , to ze względu, że  $l$  jest jakąś stałą, złożoność pamięciowa to  $O(n)$ .

### 2.1.3 Pseudokod

Zawarte w pseudokodzie metody `get_bottom_row` oraz `get_last_column` zwracają odpowiednio ostatni wiersz i ostatnią kolumnę, w której pojawia się niezerowy element. Dzięki temu dokonujemy optymalizowania opisanego we wcześniejszym paragrafie i ograniczamy nasze obliczenia jedynie do niezerowych elementów.

---

```

1: procedure GAUSSElimination( $A, b$ )
2:    $n \leftarrow \text{size}(A)$ 
3:   for  $k \leftarrow 1$  to  $n - 1$  do
4:     for  $i \leftarrow k + 1$  to  $\text{GET\_BOTTOM\_ROW}(A, k)$  do
5:       if  $A[k, k] = 0$  then
6:         error "Zero on diagonal at  $(k, k)$ "
7:       end if
8:        $m \leftarrow A[i, k] / A[k, k]$ 
9:        $A[i, k] \leftarrow 0$ 
10:      for  $j \leftarrow k + 1$  to  $\text{GET\_LAST\_COLUMN}(A, k)$  do
11:         $A[i, j] \leftarrow A[i, j] - m \cdot A[k, j]$ 
12:      end for
13:       $b[i] \leftarrow b[i] - m \cdot b[k]$ 
14:    end for
15:  end for
16:   $x \leftarrow \mathbf{0} \in \mathbb{R}^n$ 
17:   $x[n] \leftarrow b[n] / A[n, n]$ 
18:  for  $i \leftarrow n - 1$  downto  $1$  do
19:     $s \leftarrow 0$ 
20:    for  $j \leftarrow i + 1$  to  $\text{GET\_LAST\_COLUMN}(A, i)$  do
21:       $s \leftarrow s + A[i, j] \cdot x[j]$ 
22:    end for
23:     $x[i] \leftarrow (b[i] - s) / A[i, i]$ 
24:  end for
25:  return  $x$ 
26: end procedure

```

---

## 2.2 Wariant drugi - z częściowym wyborem elementu głównego

Ten wariant ma zabezpieczać nas przed potencjalnym dzieleniem przez 0 gdy na przekątnej macierzy taka wartość się znajduje. Biorąc pod uwagę, że obliczenia wykonujemy na komputerze, liczby bardzo zbliżone do 0 również są tymi, które mogą nam zwrócić błąd.

Element główny to nic innego jak wybrana wartość, którą będziemy używać aby wyzerować pozostałe w kolumnie. Wybieramy ją poprzez znalezienie największej wartości w kolumnie (patrząc na jej moduł). Następnie wyznaczamy czynnik, przez który będziemy mnożyć kolejne wiersze, korzystając już z tej największej wartości. Zapamiętujemy, które wiersze zostały zamienione za pomocą tablicy permutacji. Dzięki temu nie modyfikujemy macierzy  $A$ , a odwołując się do konkretnego wiersza zamiast używać jego indeksu wprost, używamy  $p[\text{indeks}]$ .

### 2.2.1 Złożoność czasowa

Algorytm z wyborem elementu głównego jest bardzo podobny do zwykłej eliminacji Gaussa. Jedyna różnica polega na tym, że w pierwszej pętli `for` gdy przechodzimy po kolumnach wybieramy największą wartość w danej kolumnie. Następnie wykonujemy, tak samo, resztę algorytmu na zmienionej kolejności wierszy. Ta jedna dodatkowa pętla nawet w nieoptymalizowanej wersji nie zwiększyłaby złożoności algorytmu. Wobec tego pozostaje, identycznie jak poprzednio, złożoność czasowa równa  $O(n)$ .

### 2.2.2 Złożoność pamięciowa

W tym algorytmie mamy dodatkową tablicę permutacji. Jest ona rozmiaru  $n$ , który odpowiada liczbie wierszy w macierzy. Poza nią wszystko jest przechowywane tak samo jak poprzednio. Czyli, wszystkie modyfikacje wykonywane są in-place na macierzy  $A$ . Jak już wspomniałam wcześniej tablica permutacji ma  $n$  elementów, a więc nie zmienia to rzędu pamięci. Wobec tego złożoność pamięciowa to dalej  $O(n)$ .

### 2.2.3 Pseudokod

---

**Require:**  $A$  – BlockMatrix  $n \times n$ ;  $b$  – wektor prawych stron dł.  $n$   
**Ensure:**  $x$  – rozwiązanie układu  $Ax = b$

---

```

1:  $n \leftarrow A.size$ 
2:  $p \leftarrow [1, 2, \dots, n]$   $\triangleright$  wektor permutacji (mapowanie wierszy)
3: for  $k \leftarrow 1$  to  $n - 1$  do
4:    $bound \leftarrow get\_bottom\_row(A, k)$ 
5:    $j \leftarrow k$   $\triangleright$  indeks wiersza z największym elementem w kolumnie
6:   for  $r \leftarrow k$  to  $bound$  do
7:     if  $|A[p[r], k]| > |A[p[j], k]|$  then
8:        $j \leftarrow r$ 
9:     end if
10:  end for
11:   $swap(p[k], p[j])$   $\triangleright$  zamiana w wektorze permutacji
12:  for  $i \leftarrow k + 1$  to  $bound$  do
13:     $z \leftarrow A[p[i], k] / A[p[k], k]$ 
14:     $A[p[i], k] \leftarrow 0$ 
15:     $last \leftarrow get\_last\_column(A, k + A.block\_size)$ 
16:    for  $j \leftarrow k + 1$  to  $last$  do
17:       $A[p[i], j] \leftarrow A[p[i], j] - z \cdot A[p[k], j]$ 
18:    end for
19:     $b[p[i]] \leftarrow b[p[i]] - z \cdot b[p[k]]$ 
20:  end for
21: end for
22:  $x \leftarrow \mathbf{0} \in \mathbb{R}^n$ 
23:  $x[n] \leftarrow b[p[n]] / A[p[n], n]$ 
24: for  $i \leftarrow n - 1$  downto  $1$  do
25:    $s \leftarrow b[p[i]]$ 
26:    $last \leftarrow get\_last\_column(A, i + A.block\_size)$ 
27:   for  $j \leftarrow i + 1$  to  $last$  do
28:      $s \leftarrow s - A[p[i], j] \cdot x[j]$ 
29:   end for
30:    $x[i] \leftarrow s / A[p[i], i]$ 
31: end for
32: return  $x$ 

```

---