Obliczenia naukowe - Lista 5

Jakub Jaśków 268416

8 stycznia 2024

Opis

Rozważ poniższy problem:

$$Ax = b$$

dla danej macierzy współczynników $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ i wektora prawych stron $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n, n \geqslant 4$. Macierz \mathbf{A} jest macierzą rzadką i blokową o następującej strukturze:

$$\mathbf{A} = egin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{C}_1 & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \ \mathbf{B}_2 & \mathbf{A}_2 & \mathbf{C}_2 & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \ \mathbf{0} & \mathbf{B}_3 & \mathbf{A}_3 & \mathbf{C}_3 & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \ dots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & dots \ \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{B}_{v-2} & \mathbf{A}_{v-2} & \mathbf{C}_{v-2} & \mathbf{0} \ \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{B}_{v-1} & \mathbf{A}_{v-1} & \mathbf{C}_{v-1} \ \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{B}_v & \mathbf{A}_v \end{pmatrix},$$

gdzie v=n/l, zakładając, że n jest podzielne przez l, gdzie l jest rozmiarem wszystkich kwadratowych macierzy wewnętrznych (bloków): $\mathbf{A}_k, \mathbf{B}_k, \mathbf{C}_k$. Mianowicie, $\mathbf{A}_k \in \mathbb{R}^{l \times l}, k=1,\ldots,v$ jest macierzą gęstą, $\mathbf{0}$ jest kwadratową macierzą zerową stopnia l, macierz $\mathbf{B}_k \in \mathbb{R}^{l \times l}, k=2,\ldots,v$ jest następującej postaci:

$$\mathbf{B}_{k} = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & b_{1}^{k} \\ 0 & \dots & 0 & b_{2}^{k} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & b_{I}^{k} \end{pmatrix},$$

 \mathbf{B}_k ma tylko jedną, ostatnią, kolumnę niezerową. Natomiast macierz $\mathbf{C}_k \in \mathbb{R}^{l \times l}$, $k = 1, \dots, v-1$ jest macierzą diagonalną:

$$\mathbf{C}_{k} = \begin{pmatrix} c_{1}^{k} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & c_{2}^{k} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & c_{l-1}^{k} & 0 \\ 0 & \dots & 0 & 0 & c_{l}^{k} \end{pmatrix}.$$

Cel

Napisanie funkcji rozwiązującej układ $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ metodą eliminacji Gaussa uwzględniając specyficzną postać macierzy \mathbf{A} dla dwóch wariantów:

- a) bez wyboru elementu głównego,
- b) z częściowym wyborem elementu głównego.

Opis algorytmów

Eliminacja Gaussa

Eliminacja Gaussa - sprowadzenie wejściowego układu równań do macierzy schodkowej górnej wykorzystując do tego celu jedynie operacje elementarne (dodawanie, odejmowanie i mnożenie przez czynnik $l \neq 0$) na wierszach i kolumnach. Ponadto można dowolnie przestawiać wiersze i kolumny macierzy. W efekcie powyższych działań otrzymujemy macierz, za pomocą której możemy znaleźć wektor \mathbf{x} zawierający rozwiązania układu równań (jeżeli \mathbf{b} zostało podane).

Eliminujemy elementy niezerowe pod diagonalą macierzy za pomocą $mnoż-ników~(l_{ij})$. Krok pierwszy: eliminacja niewiadomej x_1 z n-1 równań odejmując dla $i=2,\ldots,n$ odpowiednią krotności pierwszego równania od i—tego równania, aby wyzerować w nim współczynnik x_1 . Jest to równoważne wyznaczeniu x_1 z pierwszego równania i podstawienia do pozostałych równań w układzie. Zauważmy, że w celu wyzerowania elementu a_{ik} należy od i—tego wiersza odjąć k—ty wiersz pomnożony $l_{ik} \leftarrow \frac{a_{ik}}{a_{kk}}$. Opisany powyżej algorytm nie zadziała w przypadku, gdy na diagonali macierzy w k—tym kroku wystąpi wartość 0. Jesteśmy sobie w stanie poradzić z taką sytuacją poprzez zamianę miejscami kolumn lub wierszy. Przy dokonywaniu eliminacji należy również dokonać zmian w wektorze prawych stron b. W celu obliczenia wektora \mathbf{x} , po zakończeniu procesu eliminacji Gaussa, należy wykorzystać algorytm podstawienia wstecz.

Złożoność obliczeniowa przedstawionego powyżej algorytmu wynosi $\mathcal{O}(n^3)$.

Eliminacja Gaussa z częściowym wyborem elementu głównego

Modyfikacja algorytmu Gaussa, dzięki której można poradzić sobie z zerami występującymi na diagonali macierzy. Można zauważyć, że warunek $a_{kk} \neq 0$ nie zapewnia numerycznej stabilności algorytmu. W celu zapobiegnięcia takim sytuacjom stosuje się algorytm Gaussa rozszerzony o **wybór elementu głównego w kolumnie**. Polega on na znalezieniu w kolumnie największego (z dokładnością do wartości bezwzględnej) elementu i odpowiednim przestawieniu wierszy macierzy w taki sposób, aby wybrany element znalazł się w określonym miejscu na diagonali.

Możemy wyrazić to następującym wzorem:

$$|a_{kk}| = |a_{s(k),k}| = max\{|a_{ik}| : i = k, \dots, n\}$$

,gdzie s(k) - wektor permutacji, w którym pamiętana jest kolejność przestawień.

Dostosowanie algorytmów eliminacji Gaussa do macierzy A

$$\begin{pmatrix} a_{11}^1 & a_{12}^1 & a_{13}^1 & a_{14}^1 & c_{11}^1 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ a_{21}^1 & a_{22}^1 & a_{23}^1 & a_{24}^1 & 0 & c_{22}^1 & 0 & 0 & \dots \\ a_{31}^1 & a_{32}^1 & a_{33}^1 & a_{34}^1 & 0 & 0 & c_{33}^1 & 0 & \dots \\ a_{41}^1 & a_{42}^1 & a_{43}^1 & a_{44}^1 & 0 & 0 & 0 & c_{44}^1 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & b_1^2 & a_{11}^2 & a_{12}^2 & a_{13}^2 & a_{14}^2 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & b_2^2 & a_{21}^2 & a_{22}^2 & a_{23}^2 & a_{24}^2 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & b_3^2 & a_{31}^2 & a_{32}^2 & a_{33}^2 & a_{34}^2 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & b_4^2 & a_{41}^2 & a_{42}^2 & a_{43}^2 & a_{34}^2 & \dots \\ \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

Algorytm eliminacji Gaussa

Przy takiej konstrukcji macierzy \mathbf{A} w kolejnych kolumnach, w celu otrzymania górnej macierzy trójkątnej, musimy z każdej kolejnej kolumny musimy pozbyć się następującej liczby składników: $3, 2, 1, 4, 3, 2, 1, 4, \ldots$ Możemy zauważyć, że dla każdej podmacierzy \mathbf{A}_k eliminujemy l-1, l-2, l-3 współczynników a następnie całą ostatnią kolumnę podmacierzy \mathbf{B}_k , czyli l współczynników. Otrzymujemy zatem podany wcześniej ciąg.

Każdy wyraz ciągu możemy zapisać za pomocą wzoru

$$(l-k) \mod l$$

, gdzie k jest numerem kolejnej kolumny w macierzy \mathbf{A} .

```
function GAUSS(A, b, n, l)
     for k \leftarrow 1 to n do
                                                                                                 ⊳ Petla (1)
          for i \leftarrow k+1 to k+l-(k \mod l) do
                                                                                                 ⊳ Petla (2)
               multiplier \leftarrow \frac{A[i,k]}{A[k,k]}
               A[i,k] \leftarrow 0
               for j \leftarrow k+1 to \min(k+l, n) do
                                                                                                ⊳ Petla (3)
                    A[i,j] \leftarrow A[i,j] - A[k,j]
               b[i] \leftarrow b[i] - multiplier \cdot b[k]
          end for
     end for
     x[1:n] \leftarrow \{0,\ldots,0\}
     for i \leftarrow n downto 1 do
          \sum_{\mathbf{for}} \leftarrow 0 for j \leftarrow i + 1 to \min(n, i + l) do
               sum \leftarrow sum + A[i,j] * x[j]
          \begin{array}{l} \textbf{end for} \\ x[i] \leftarrow \frac{b[i]-sum}{A[i,i]} \end{array}
     end for
     return x
end function
```

Opis parametrów:

```
A - macierz rzadka A,
```

b - wektor prawych stron

 ${\tt n}$ - rozmiar macierzy ${\tt A}$

1 - rozmiar podmacierzy

Dane wynikowe:

Wektor rozwiązań układu \mathbf{x} .

```
Pętla (1) wykona się n razy, a pętle (2) i (3) co najwyżej l razy. Złożoność obliczeniowa: \mathcal{O}(n \cdot l^2) = \mathcal{O}(n).
```

Algorytm eliminacji Gaussa z częściowym wyborem elementu głównego

Algorytm eliminacji Gaussa z częściowym wyborem elementu głównego jest tożsamy z powyższym algorytmem. Różnica polega jedynie na dodatkowym czynniku - wektorze permutacji, w którym to zapamiętywane są przestawienia elementów w kolumnach.

```
function Gauss-with-choose (A, b, n, l)
    perm[1:n] \leftarrow \{1,\ldots,n\}
    for k \leftarrow 1 to n do
                                                                                ⊳ Petla (1)
        maxrow \leftarrow k
        maxelement \leftarrow |A[k, k]|
        for i \leftarrow k + 1 to k + l - (k \mod l) do
                                                                                 ▷ Pętla(2)
            if |A| > maxelement then
                 maxelement \leftarrow |A[k, perm[i]]|
                 maxrow = i
            end if
        end for
        SWAP(perm[k], perm[maxrow])
        for i \leftarrow k+1 to k+l-(k \mod l) do
                                                                                ⊳ Petla (3)
            multiplier \leftarrow \frac{A[perm[i],k]}{A[perm[k],k]}A[perm[i],k] \leftarrow 0
            for j \leftarrow k+1 to \min(k+2*l, n) do
                                                                                ⊳ Petla (4)
                 A[perm[i], j] \leftarrow A[perm[i], j] - A[perm[k], j]
            b[perm[i]] \leftarrow b[perm[i]] - multiplier \cdot b[perm[k]]
        end for
    end for
    x[1:n] \leftarrow \{0,\ldots,0\}
    for i \leftarrow n downto 1 do
        \sum \leftarrow 0
        for j \leftarrow i+1 to \min(n, i+l) do
            sum \leftarrow sum + A[perm[i], j] * x[j]
        end for
        x[i] \leftarrow \frac{b[perm[i]] - sum}{a}
    end for
    return x
end function
```

Opis parametrów:

A - macierz rzadka A,

b - wektor prawych stron

n - rozmiar macierzy A

1 - rozmiar podmacierzy

Dane wynikowe:

Wektor rozwiązań układu \mathbf{x} .

Złożoność obliczeniowa: $\mathcal{O}(n)$ Złożoność obliczeniowa tego algorytmu jest nieco większa (co do stałej) niż wersji bez częściowego wybierania.

Sposób pamiętania macierzy rzadkich w języku Julia

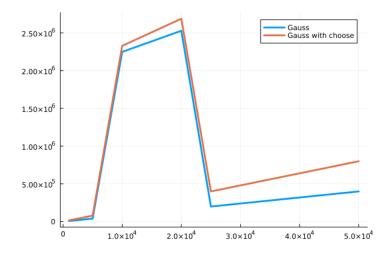
Julia udostępnia specjalną strukturę do pamiętania macierzy rzadkich - SparseArrays. Pamięta ona jedynie niezerowe elementy zadanej macierzy rzadkiej, co oszczędza pamięć. Sposób implementacji SparseArrays pozwala na szybszy dostęp do elementów macierzy poprzez odwoływanie się do nich przez kolumny zamiast przez wiersze. Dla celów badania złożoności naszych algorytmów przyjmujemy, że dostęp do elementu SparseArrays jest stały: $\mathcal{O}(1)$ (w rzeczywistości - $\mathcal{O}(n^2)$).

Wyniki

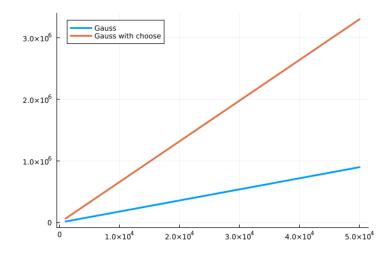
Przeprowadzone testy zaimplementowanych algorytmów miały na celu zbadanie złożoności pamięciowej oraz czasowej. Testy czasowe zostały przeprowadzone w dwóch wariantach:

- Zakładając, że czas dostępu do elementu SparseArrays to $\mathcal{O}(1)$,
- Za pomocą makra @timed zwracającego czas działania programu oraz zużytą przez niego pamięć.

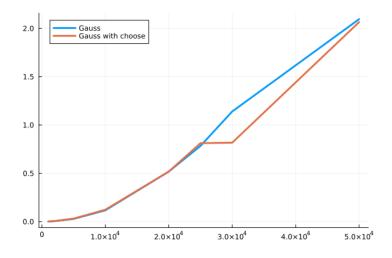
Wykresy



Rysunek 1: Wykres wykorzystanej pamięci



Rysunek 2: Wykres ilości przeprowadzonych operacji



Rysunek 3: Wykres czasu trwania

Obserwacje

- Wraz ze wzrostem rozmiaru macierzy algorytmy są bardziej efektywne pod względem ilości pamięci potrzebnej do wykonania operacji.
- \bullet Liczba iteracji dla obu metod jest proporcjonalna do rozmiaru macierzy ${\bf A}.$
- Rzeczywisty czas trwania programu jest kwadratowy.

Wnioski

Na rzeczywisty czas wykonania wpłynęły odwołania do elementów ${\tt SparseArrays},$ co poskutkowało kwadratowym czasem trwania testu.

W przypadku założenia, że czas odwołania się do elementów SparseArrays jest stały: algorytmy dobrze sprawdzają się dla macierzy rzadkich \mathbf{A} , oraz liczba operacji każdego z algorytmów wynosi $\mathcal{O}(n)$.

Wykres nr. 2 mówi również, że algorytm eliminacji Gaussa z częściowym wyborem elementu głównego ma o wiele większą złożoność obliczeniową niż wersja podstawowa algorytmu eliminacji Gaussa.