

Rachunek macierzowy

Mnożenie macierzy metodą
tradycyjną i rekurencyjną
metodą Bineta

Paweł Surdyka, Hanc Bartosz



Zadanie

- Dla macierzy o rozmiarze mniejszym lub równym $2^l \times 2^l$ mnożenie algorytmem tradycyjnym. Dla macierzy o rozmiarze większym od $2^l \times 2^l$ mnożenie algorytmem rekurencyjny Binéta.
- Narysować wykres: rozmiar macierzy $2^k \times 2^k$ dla $k = 2, 3, 4, \dots, 16$ względem czasu mnożenia.
- Narysować drugi wykres: rozmiar macierzy $2^k \times 2^k$ dla $k = 2, 3, 4, 16$ względem liczby operacji zmienno-przecinkowych.

Oba wykresy należy narysować dla różnych wartości l z przedziału $2 < l < k$.

Mnożenie tradycyjne - pseudokod

```
Funkcja TraditionalMatrixMultiplication(A, B, n, Counter):  
    Tworzymy macierz wynikową C o wymiarach n x n, wypełnioną zerami  
    Dla i od 0 do n - 1:  
        Dla j od 0 do n - 1:  
            sum_val ← 0  
            Dla k od 0 do n - 1:  
                sum_val ← sum_val + (A[i][k] * B[k][j])    // Mnożenie i dodanie  
            C[i][j] ← sum_val  
    Zwróć C
```

Mnożenie tradycyjne - kod z wykładu

```
int mm()
{
    int i,j,k;
    double sum = 0;
    for (i = 0; i < SIZE; i++) { //rows in multiply
        for (j = 0; j < SIZE; j++) { //columns in multiply
            for (k = 0; k < SIZE; k++) { //columns in first and rows in second
                sum = sum + first[i][k]*second[k][j];
            }
            multiply[i][j] = sum;
            sum = 0;
        }
    }
    return 0;
}
```

Algorytm Bineta – ogólna zasada działania

Opis z wykładu:

$$\text{Klasyczny (Binét): } \begin{bmatrix} (A_{11}B_{11} + A_{12}B_{21}) & (A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22}) \\ (A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21}) & (A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22}) \end{bmatrix}$$

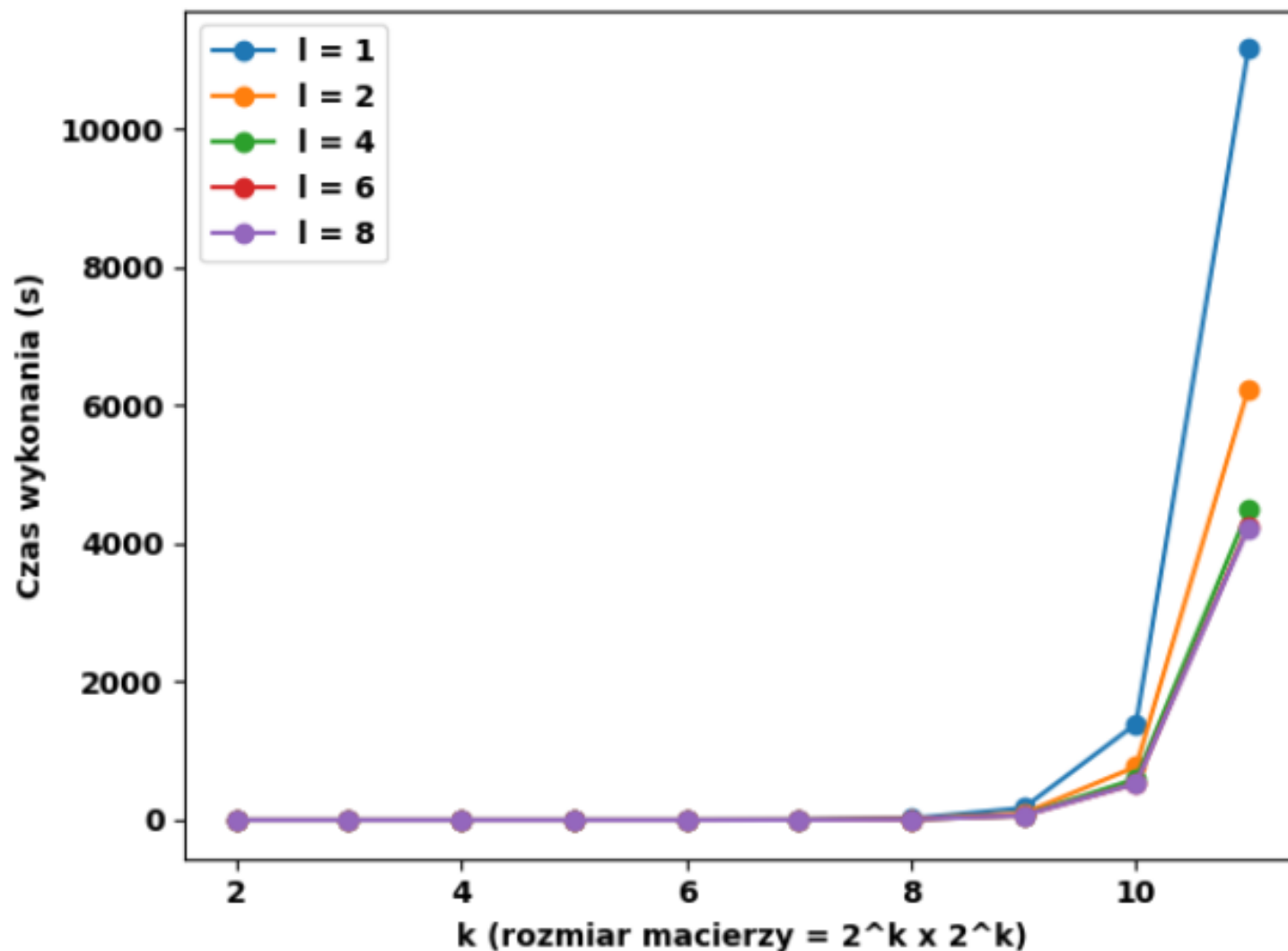
Każde mnożenie np. $A_{11} * B_{11}$ to rekurencyjne mnożenie bloków.

Koszt: 8 mnożeń ($\mathcal{O}((n/2)^3)$), 4 dodawania ($\mathcal{O}((n/2)^2)$)

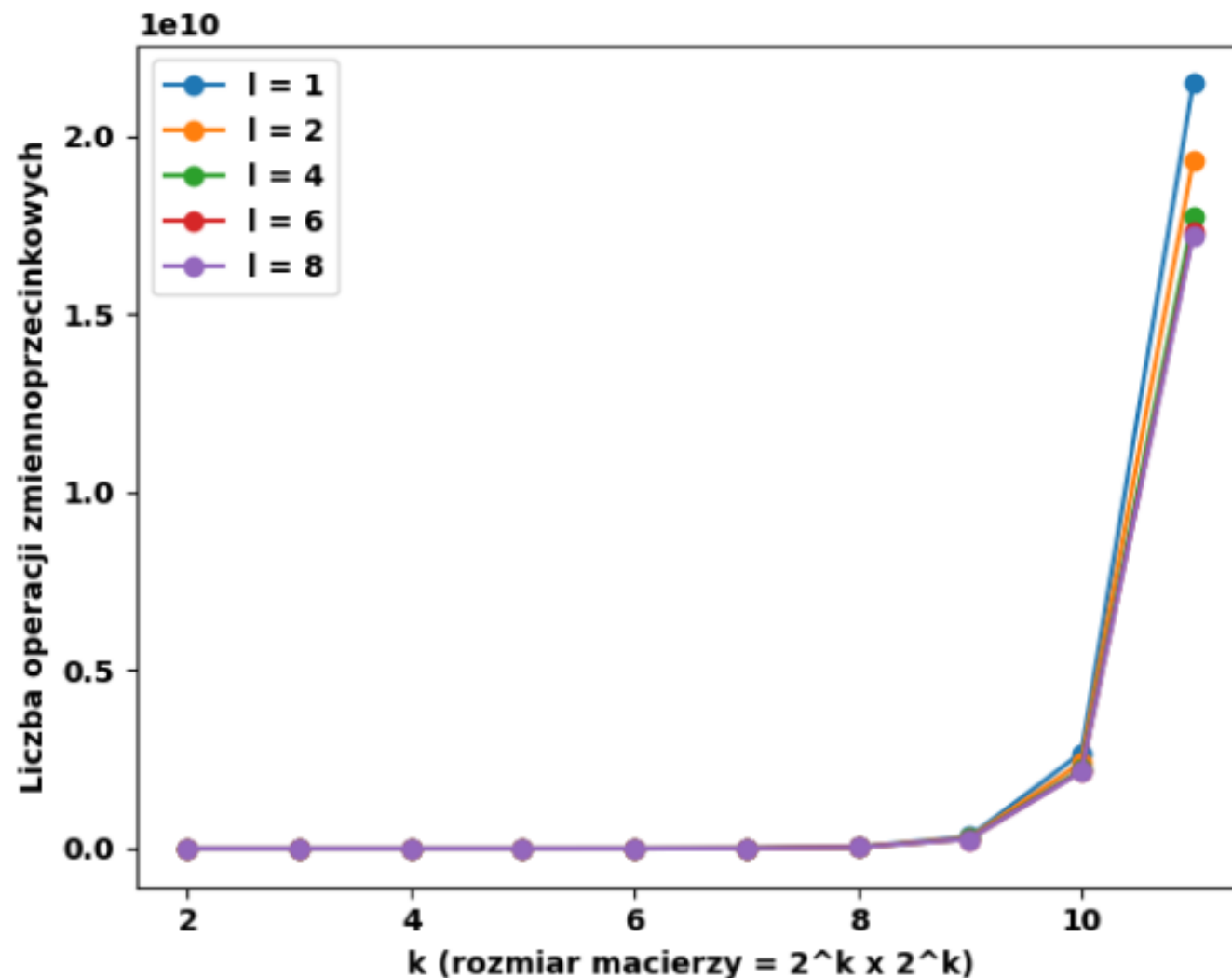
Algorytm Bineta – pseudokod

```
Funkcja RecursiveMatrixMultiplication(A, B, l, Counter):  
  n ← długość A  
  Jeżeli n = 1:  
    Zwróć [[A[0][0] * B[0][0]]]  
  
  Jeżeli n ≤ l: // Gdy macierz jest mała, używamy tradycyjnego mnożenia  
    Zwróć TraditionalMatrixMultiplication(A, B, Counter)  
  
  W przeciwnym wypadku rekurencyjnie liczymy podmacierze  
    (A11, A12, A21, A22) ← PodzielMacierz(A)  
    (B11, B12, B21, B22) ← PodzielMacierz(B)  
  
    M1 ← RecursiveMatrixMultiplication(A11, B11, l, Counter)  
    M2 ← RecursiveMatrixMultiplication(A12, B21, l, Counter)  
    M3 ← RecursiveMatrixMultiplication(A11, B12, l, Counter)  
    M4 ← RecursiveMatrixMultiplication(A12, B22, l, Counter)  
    M5 ← RecursiveMatrixMultiplication(A21, B11, l, Counter)  
    M6 ← RecursiveMatrixMultiplication(A22, B21, l, Counter)  
    M7 ← RecursiveMatrixMultiplication(A21, B12, l, Counter)  
    M8 ← RecursiveMatrixMultiplication(A22, B22, l, Counter)  
  
    C11 ← AddMatrix(M1, M2, Counter)  
    C12 ← AddMatrix(M3, M4, Counter)  
    C21 ← AddMatrix(M5, M6, Counter)  
    C22 ← AddMatrix(M7, M8, Counter)  
  
  Zwróć PolaczMacierze(C11, C12, C21, C22)
```

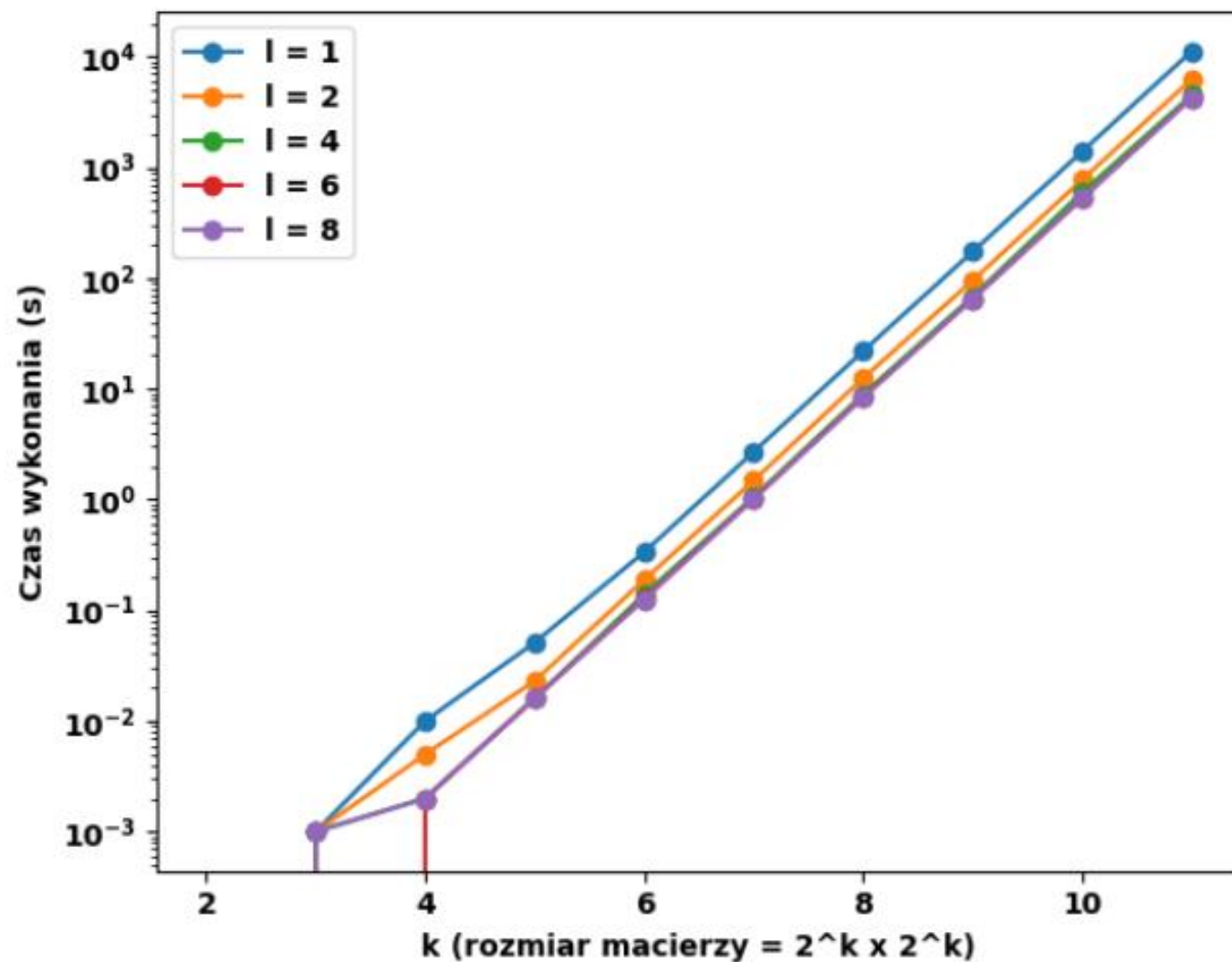
Wykres czasu wykonania od wielkości macierzy



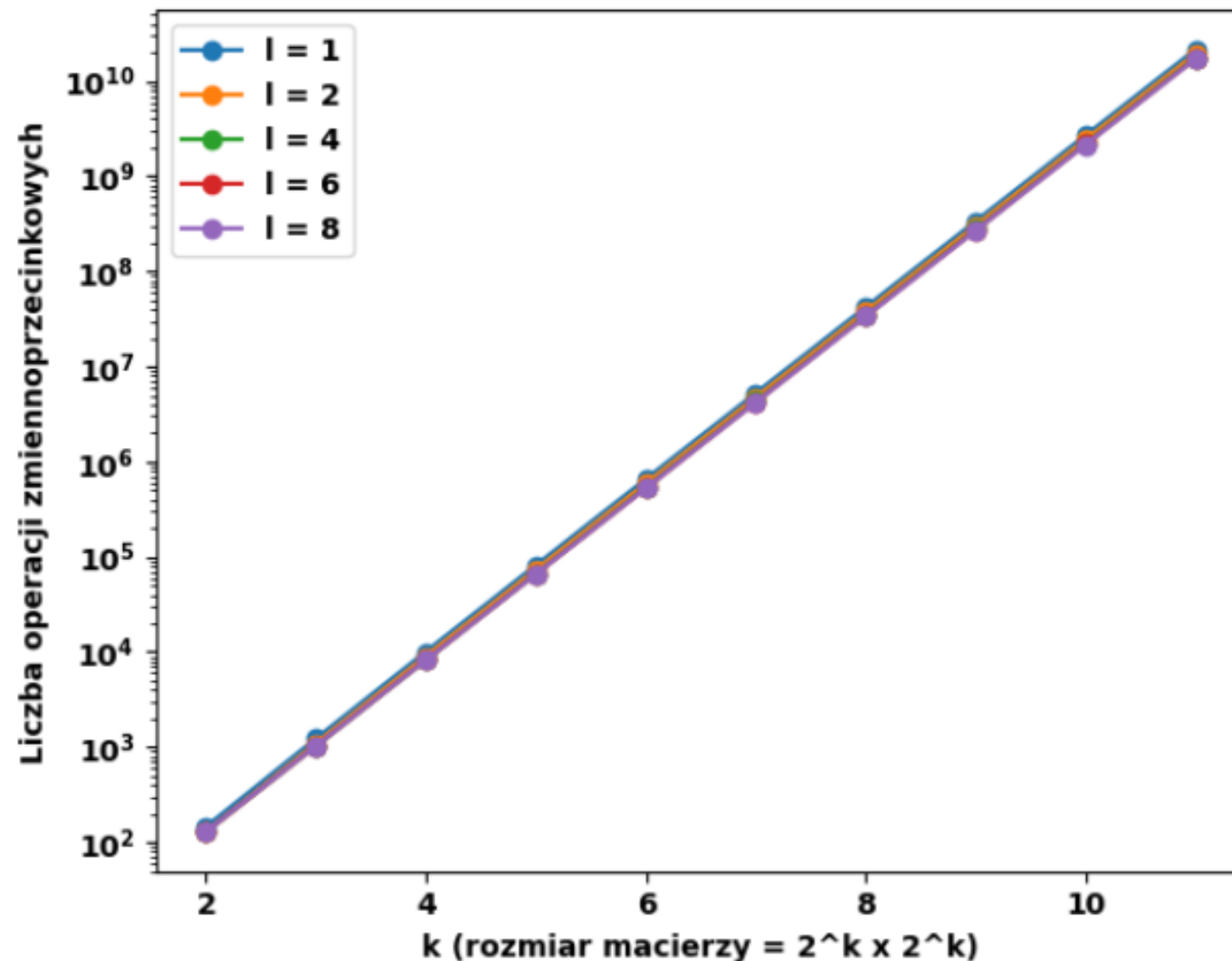
Wykres ilości operacji zmiennie-przecinkowych od wielkości macierzy



Wykres logarytmiczny czasu wykonania od wielkości macierzy



Wykres ilości operacji zmiennie-przecinkowych od wielkości macierzy



Wnioski

- Wyższe l zmniejsza czas działania i ilość operacji zmiennoprzecinkowych, ponieważ wcześniej przechodzimy na mnożenie tradycyjne, które jest bardziej efektywne niż rekurencyjna dekompozycja.
- Dla małych wartości l algorytm wykonuje więcej poziomów rekurencji, co zwiększa liczbę wywołań i operacji dodawania, powodując wydłużenie czasu działania.
- Zależność pomiędzy rozmiarem macierzy k a czasem wykonania jest wykładnicza.