

# Algorytmy macierzowe - faktoryzacja Cholesky'ego

November 11, 2021

Wykonanie: Adrianna Łysik, Maksymilian Wojnar

## 1 Problem nr 6

Proszę napisać procedurę  $[S]=\text{Schur\_Complement}(A,n,m)$  gdzie  $A$  to macierz wejściowa,  $n$  to rozmiar tej macierzy,  $m$  to rozmiar podmacierzy (tzw. dopełnienia Schura), wykorzystując faktoryzację Cholesky'ego  $LDL^T$

Treść zadania:

1. Dla macierzy IGA  $\text{riga}=0$ ,  $\text{pxx}=2$ ,  $\text{rxx}=0$ , proszę narysować następujący wykres:
  - oś pozioma: rozmiar macierzy  $n$  dla liczby przedziałów  $\text{nxx}=2,3,4,\dots$ ,
  - oś pionowa: czas [s],
  - proszę narysować:
    - wykres czasu obliczeń dopełnień Schura o rozmiarze  $n/2$ ,
    - wykres czasu obliczeń dopełnień Schura o rozmiarze  $n/4$ ,
    - ... takie podziały, jakie mają sens do rozmiaru 1.
2. Dla macierzy FEM  $\text{riga}=1$ ,  $\text{pxx}=2$ ,  $\text{rxx}=0$ , proszę narysować następujący wykres:
  - oś pozioma: rozmiar macierzy  $n$  dla liczby przedziałów  $\text{nxx}=2,3,4,\dots$ ,
  - oś pionowa: czas [s],
  - proszę narysować:
    - wykres czasu obliczeń dopełnień Schura o rozmiarze  $n/2$ ,
    - wykres czasu obliczeń dopełnień Schura o rozmiarze  $n/4$ ,
    - ... takie rozmiary, jakie mają sens do rozmiaru 1.
3. Jaki jest koszt obliczeniowy i pamięciowy (flopsy i memopsy) zaimplementowanego algorytmu?

Importy, ustawienia wyświetlania oraz wczytanie macierzy:

```
[4]: from time import perf_counter
from glob import glob
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import pandas as pd

plt.rcParams['figure.dpi'] = 200
plt.rcParams['figure.figsize'] = (15, 10)
```

### Implementacja dopełnienia Schura wykorzystująca faktoryzację Cholesky'ego $LDL^T$ :

```
[5]: def Schur_complement(A, n, m):  
    for k in range(n - m):  
        if np.abs(A[k, k]) < 1e-10:  
            raise ValueError('Diagonal value too small')  
  
        vk = A[k + 1:, k].copy()  
        A[k + 1:, k] /= A[k, k]  
  
        for j in range(k + 1, n):  
            A[j:, j] -= A[j:, k] * vk[j - (k + 1)]  
  
    return A
```

Biorąc pod uwagę własności numpy, w powyższej implementacji można było pominąć operację transpozycji.

### Funkcja do testowania czasu działania faktoryzacji Cholesky'ego:

```
[6]: def time_test(matrices, fractions):  
    results = {f: np.zeros(len(matrices)) for f in fractions}  
    matrices_sizes = np.zeros(len(matrices))  
  
    for i, matrix in enumerate(matrices):  
        n = len(matrix)  
        matrices_sizes[i] = n  
  
        for complement_fraction in fractions:  
            matrix_copy = matrix.copy()  
            m = n // complement_fraction  
  
            start = perf_counter()  
            Schur_complement(matrix_copy, n, m)  
            end = perf_counter()  
  
            results[complement_fraction][i] = end - start  
  
    return results, matrices_sizes
```

## 2 Ad 1 - IGA

### Wczytywanie macierzy

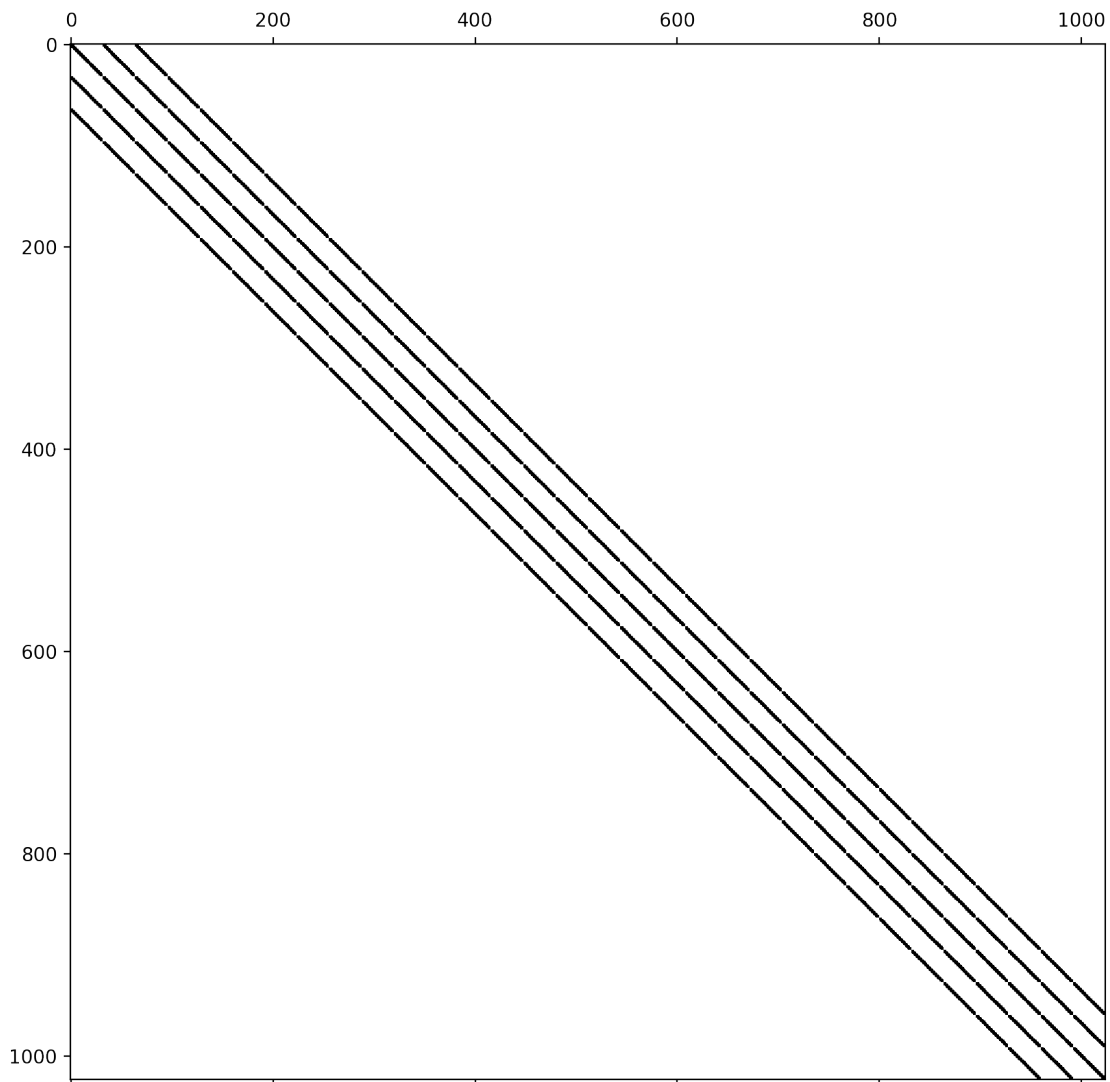
```
[7]: iga_matrices = []

for filename in glob('..\IGA\matrix_*.csv'):
    iga_matrices.append(pd.read_csv(filename, header=None, index_col=None).
        →to_numpy())

iga_matrices.sort(key=lambda x: len(x))
```

Największa macierz IGA (n = 1024):

```
[8]: plt.spy(iga_matrices[-1])
plt.show()
```



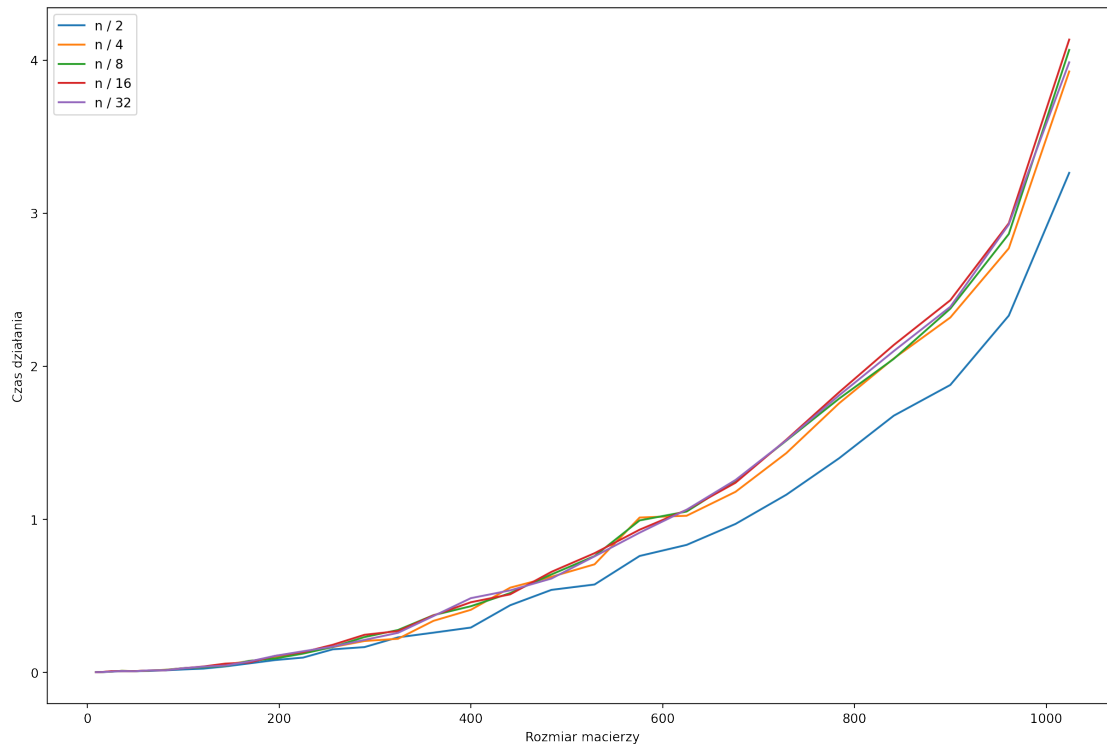
### Wykres zależności czasu działania funkcji od rozmiaru macierzy i dopełnienia Schura:

Funkcję `Schur_complement` badamy dla parametru  $m = n / 2, n / 4, n / 8, n / 16, n / 32$

```
[24]: fractions = [2, 4, 8, 16, 32]
      results, matrices_sizes = time_test(iga_matrices, fractions)

[25]: for complement_fraction, times in results.items():
      plt.plot(matrices_sizes, times, label=f'n / {complement_fraction}')

      plt.legend()
      plt.ylabel('Czas działania')
      plt.xlabel('Rozmiar macierzy')
      plt.show()
```



Czas dla największej macierzy ( $n = 1024$ ):

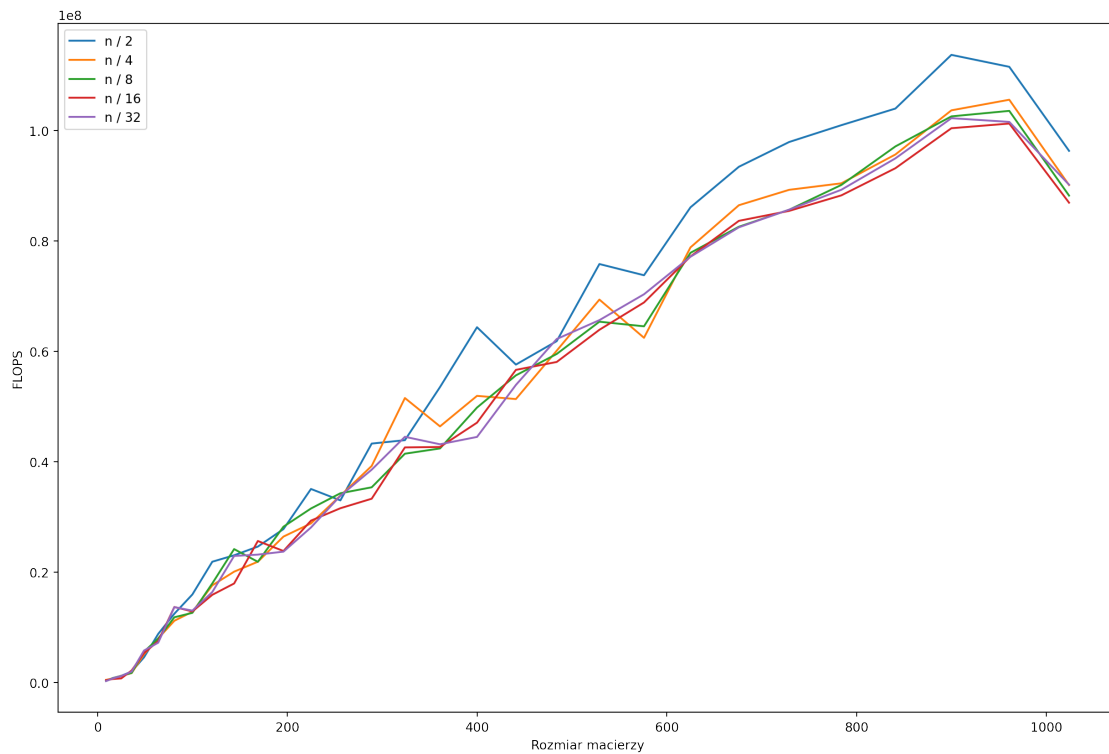
```
[26]: df = pd.DataFrame([[f'n / {c_f}', times[-1]] for c_f, times in results.items()])
      df.columns = 'Rozmiar dopełnienia Schura', 'Czas działania [s]'
      df
```

[26]:	Rozmiar dopełnienia Schura	Czas działania [s]
0	$n / 2$	3.263438
1	$n / 4$	3.925734
2	$n / 8$	4.066653
3	$n / 16$	4.134096
4	$n / 32$	3.985552

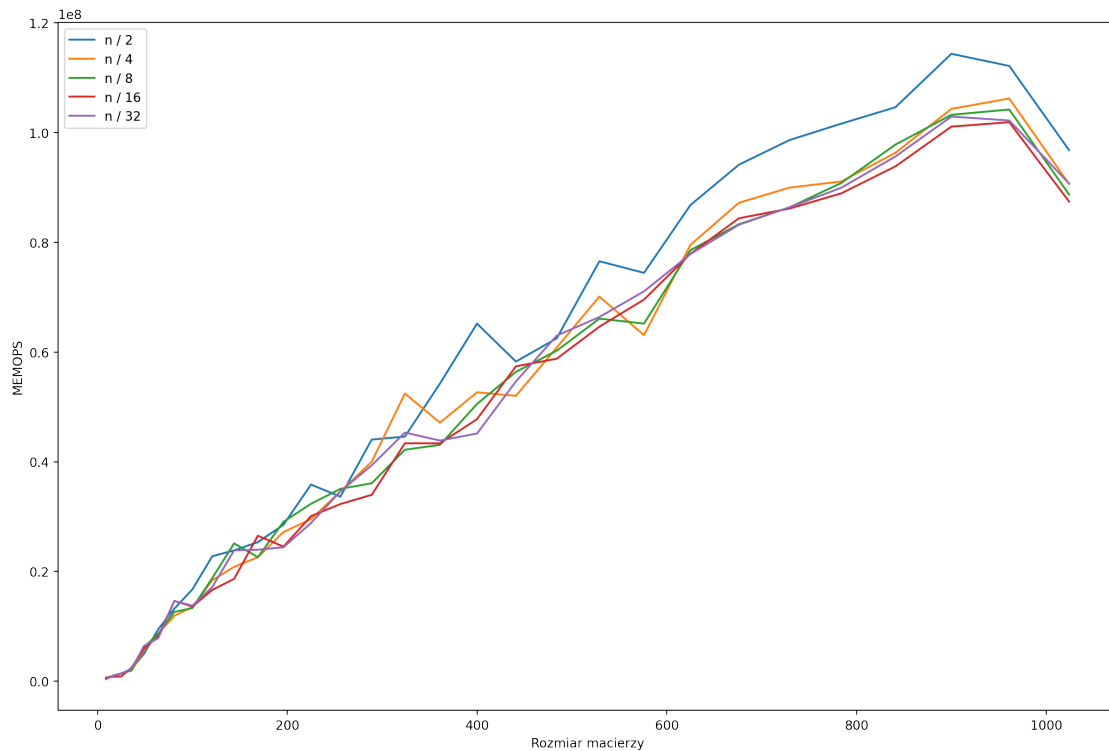
```
[27]: def draw_ops(label, results, matrices_sizes, ops_func):
    for complement_fraction, times in results.items():
        float_ops = ops_func(matrices_sizes, matrices_sizes // complement_fraction)
        plt.plot(matrices_sizes, float_ops / times, label=f'n / {complement_fraction}')

    plt.legend()
    plt.ylabel(label)
    plt.xlabel('Rozmiar macierzy')
    plt.show()
```

```
[28]: draw_ops('FLOPS', results, matrices_sizes,
    lambda n, m: 1 / 3 * (n ** 3 - m ** 3) + 3 / 2 * (n ** 2 - m ** 2) - 5 / 6 * (n - m))
```



```
[29]: draw_ops('MEMOPS', results, matrices_sizes,
             lambda n, m: 1 / 3 * (n ** 3 - m ** 3) + 7 / 2 * (n ** 2 - m ** 2) + 7 / 6 * (n - m))
```



### 3 Ad 2 - FEM

#### Wczytywanie macierzy

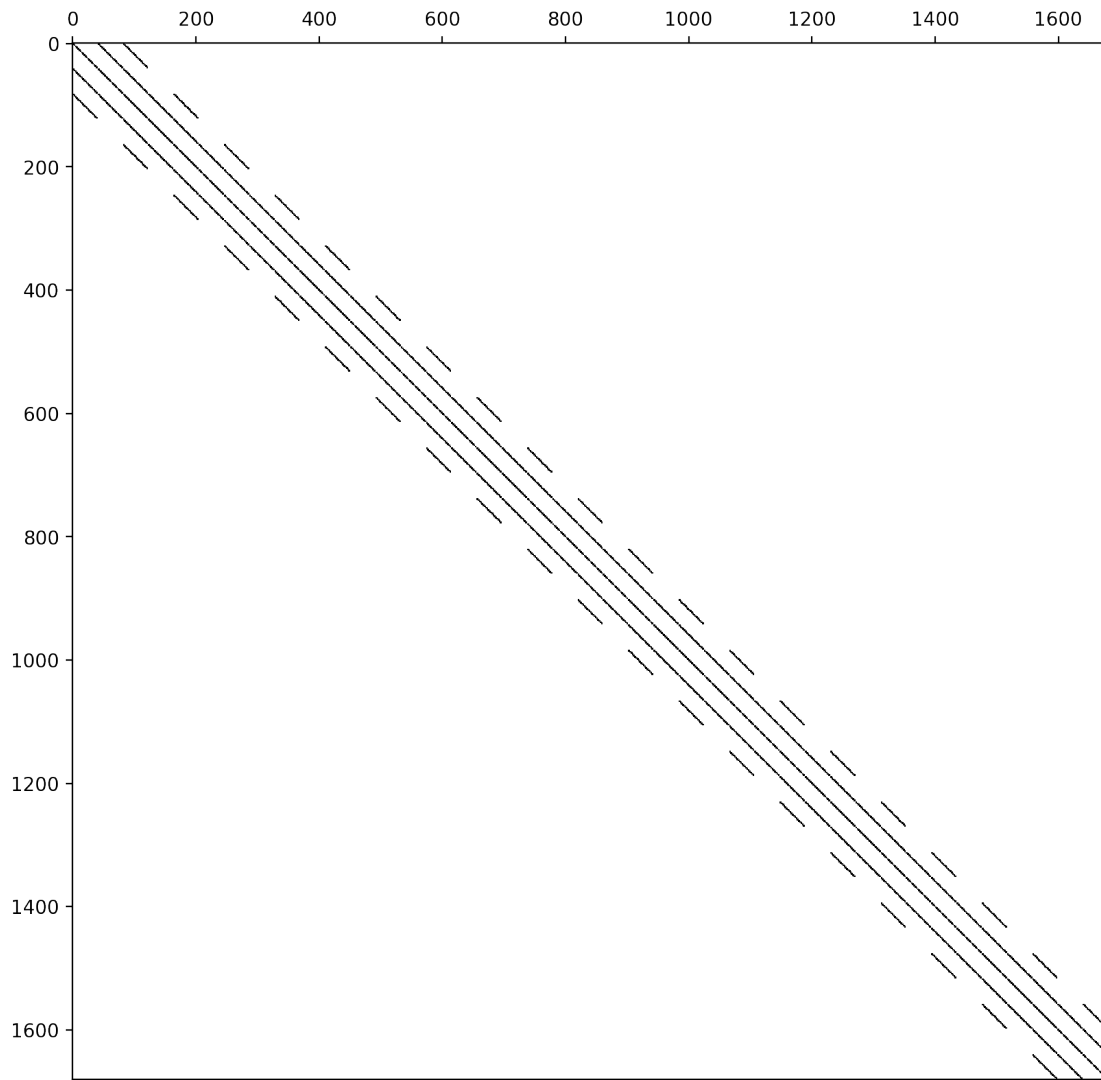
```
[17]: fem_matrices = []

for filename in glob('..\FEM\matrix_*.csv'):
    fem_matrices.append(pd.read_csv(filename, header=None, index_col=None).
                        .to_numpy())

fem_matrices.sort(key=lambda x: len(x))
```

Największa macierz FEM (n = 1681):

```
[18]: plt.spy(fem_matrices[-1])
plt.show()
```



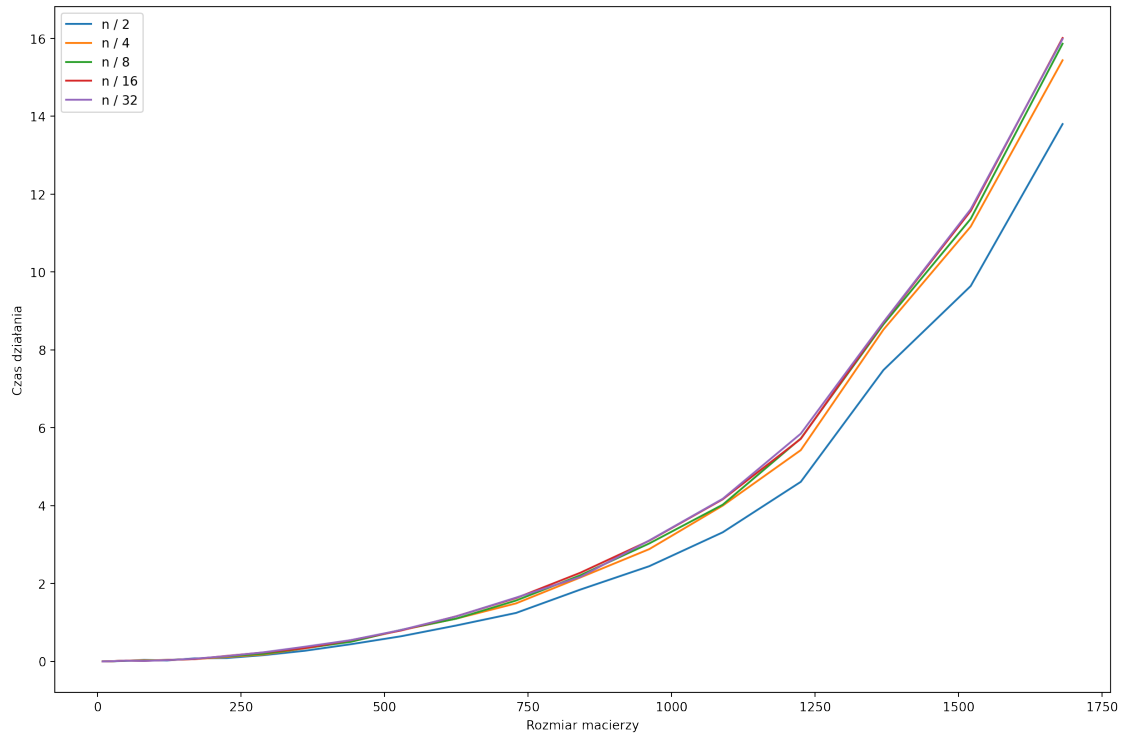
### Wykres zależności czasu działania funkcji od rozmiaru macierzy i dopełnienia Schura:

Funkcję Schur\_complement badamy dla parametru  $m = n / 2, n / 4, n / 8, n / 16, n / 32$

```
[30]: results, matrices_sizes = time_test(fem_matrices, fractions)
```

```
[31]: for complement_fraction, times in results.items():
    plt.plot(matrices_sizes, times, label=f'n / {complement_fraction}')

plt.legend()
plt.ylabel('Czas działania')
plt.xlabel('Rozmiar macierzy')
plt.show()
```



Czas dla macierzy (n = 1089):

```
[38]: df = pd.DataFrame([[f'n / {c_f}', times[-5]] for c_f, times in results.items()])
      ↪ #Wynik czasu dla macierzy wielkosci IGA
      df.columns = 'Rozmiar dopełnienia Schura', 'Czas działania [s]'
      df
```

```
[38]: Rozmiar dopełnienia Schura  Czas działania [s]
0          n / 2                3.316330
1          n / 4                4.001526
2          n / 8                4.025014
3          n / 16               4.163792
4          n / 32               4.177045
```

Czas dla największej macierzy (n = 1681):

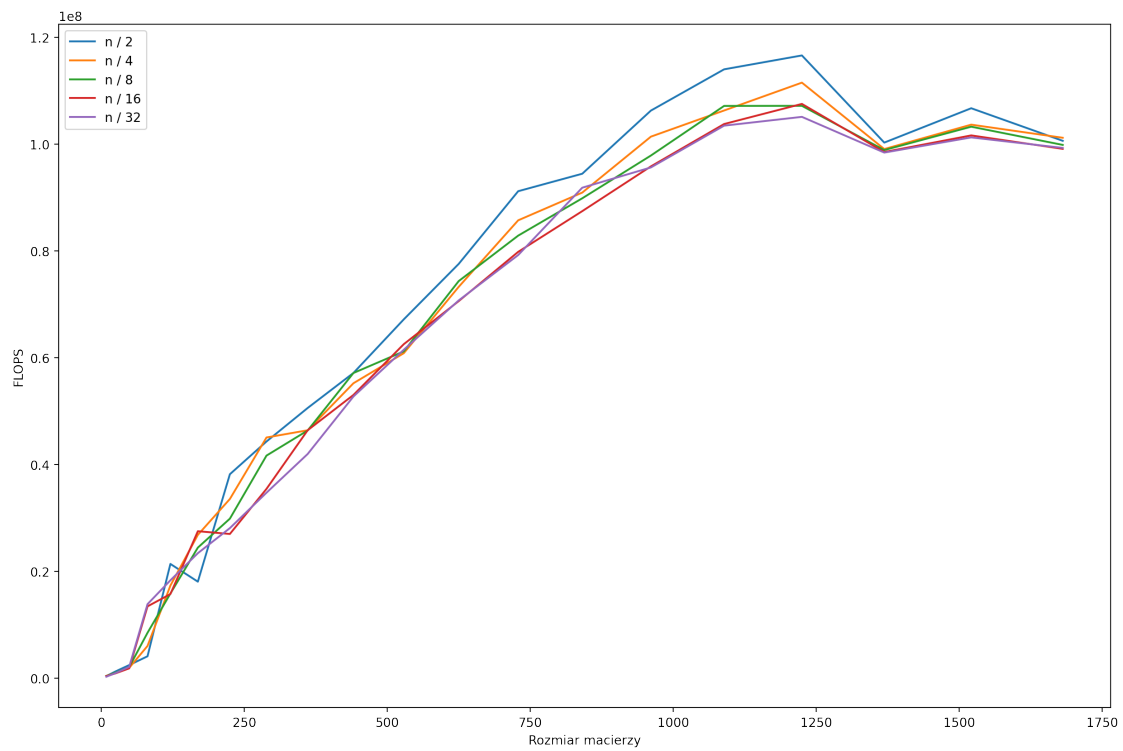
```
[40]: df = pd.DataFrame([[f'n / {c_f}', times[-1]] for c_f, times in results.items()])
      ↪ #Wynik czasu dla macierzy wielkosci IGA
      df.columns = 'Rozmiar dopełnienia Schura', 'Czas działania [s]'
      df
```

```
[40]: Rozmiar dopełnienia Schura  Czas działania [s]
0          n / 2               13.800729
1          n / 4               15.438848
```

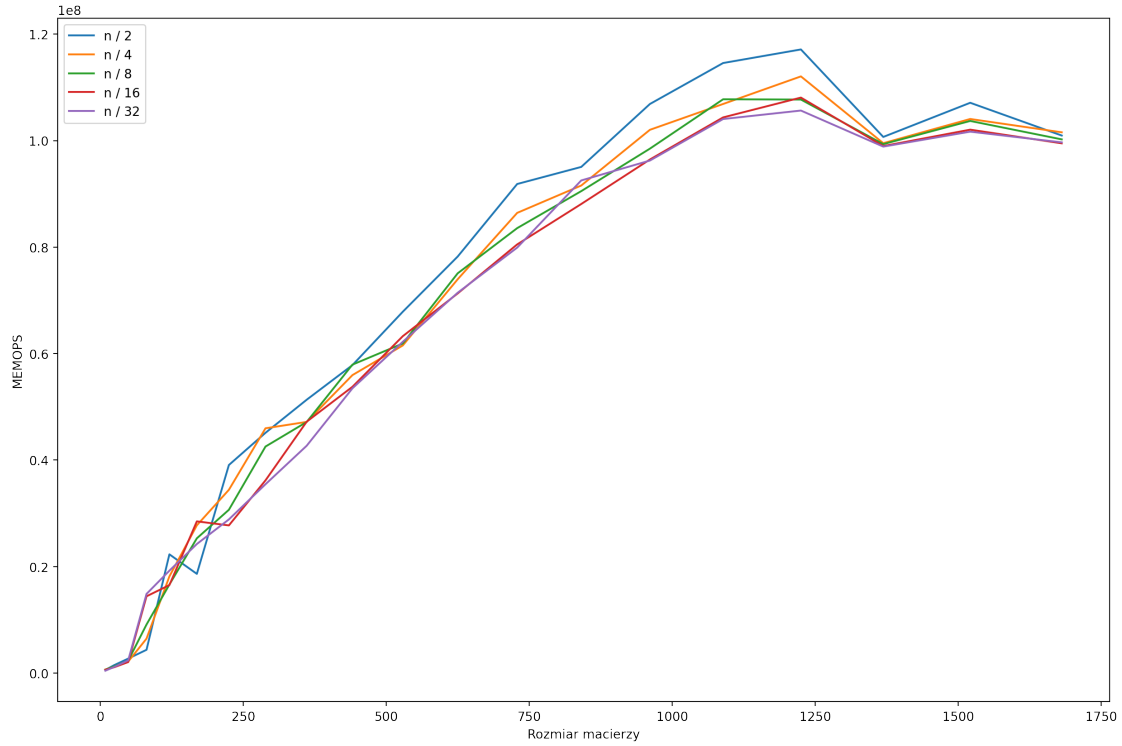


2	$n / 8$	15.863773
3	$n / 16$	16.010661
4	$n / 32$	15.984704

```
[34]: draw_ops('FLOPS', results, matrices_sizes,
             lambda n, m: 1 / 3 * (n ** 3 - m ** 3) + 3 / 2 * (n ** 2 - m ** 2) - 5 / 6 * (n - m))
```



```
[35]: draw_ops('MEMOPS', results, matrices_sizes,
             lambda n, m: 1 / 3 * (n ** 3 - m ** 3) + 7 / 2 * (n ** 2 - m ** 2) + 7 / 6 * (n - m))
```



## 4 Ad 3

**Koszt obliczeniowy:**

$$\begin{aligned}
 \sum_{k=0}^{n-m-1} \left[ (n-k) + \sum_{j=k+1}^{n-1} 2 \cdot (n-j+1) \right] &= \\
 &= \frac{1}{3}n^3 + \frac{3}{2}n^2 - \frac{5}{6}n - \frac{1}{3}m^3 - \frac{3}{2}m^2 + \frac{5}{6}m = \\
 &= \frac{1}{3}(n^3 - m^3) + \frac{3}{2}(n^2 - m^2) - \frac{5}{6}(n - m)
 \end{aligned}$$

$\sum_{k=0}^{n-m-1}$  odpowiada pętli z zakresu  $(0, n-m)$  w której dzielimy wektor długości  $n-k$  przez stałą, co powoduje koszt  $(n-k)$  oraz wykonujemy pętlę z zakresu  $(k+1, n)$  co odpowiada  $\sum_{j=k+1}^{n-1}$ . W pętli wykonujemy operację dzielenia wektora przez stałą oraz operację odejmowania wektorów. Operacja dzielenia i odejmowania dają koszty  $(n-j+1)$ , co sumuje się do  $2 \cdot (n-j+1)$

**Koszt pamięciowy:**

$$\begin{aligned}
 \sum_{k=0}^{n-m-1} \left[ 4 \cdot (n-k) + 1 + \sum_{j=k+1}^{n-1} 2 \cdot (n-j+1) + 1 \right] &= \\
 &= \frac{1}{3}n^3 + \frac{7}{2}n^2 + \frac{7}{6}n - \frac{1}{3}m^3 - \frac{7}{2}m^2 - \frac{7}{6}m = \\
 &= \frac{1}{3}(n^3 - m^3) + \frac{7}{2}(n^2 - m^2) + \frac{7}{6}(n - m)
 \end{aligned}$$

Koszt pamięciowy został policzony w sposób analogiczny do kosztu obliczeniowego, biorąc pod uwagę odczyty i zapisy.

## 5 Wnioski i spostrzeżenia

- Procedura `Schur_complement` wykonywała się w czasie krótszym niż 5 sekund dla obu macierzy niezależnie od rozmiaru dopełnienia, dla maksymalnego rozmiaru macierzy IGA:  $1024 \times 1024$  oraz macierzy FEM:  $1089 \times 1089$ .
- Dla macierzy FEM  $1681 \times 1681$  najlepszy czas wynosi niecałe 14 sekund.
- Najlepszy czas wykonania wynosi około 3.5 sekundy dla każdej macierzy.
- Czas wykonywania procedury rósł sześciennie względem wielkości macierzy.
- Rodzaj macierzy nie miał znacznego wpływu na szybkość działania procedury. `Schur_complement` na macierzy IGA wykonywał się wolniej, jednak tak mała różnica, może być zależna od innych czynników.
- Dla obu przypadków macierzy najkrótszy czas wykonania `Schur_complement` jest dla  $m = \frac{n}{2}$ .
- Maksymalna wartość FLOPS i MEMOPS dla obu macierzy jest taka sama. Dla macierzy IGA jest osiągana dla rozmiaru około  $900 \times 900$ , a dla macierzy FEM dla rozmiaru  $1230 \times 1230$ , po czym zaczyna spadać.
- Dla  $m = \frac{n}{2}$  osiągane są najwyższe wartości FLOPS oraz MEMOPS.