

# Laboratorium

## Metody Numeryczne

Instrukcja:

Na zajęciach należy wykonać poniższe zadania, uzupełnić plik `main.py`, wykonać test na platformie github, a następnie sporządzić sprawozdanie zawierające odpowiedzi z komentarzami.

***Materiały przygotowujące:***

```

In [1]: import numpy as np
import scipy
import matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.linalg
from numpy.polynomial import polynomial as P
from numpy.core._multiarray_umath import ndarray
from numpy.polynomial import polynomial as P
import pickle

# zad1
def polly_A(x: np.ndarray):
    try:
        return P.polyfromroots(x)
    except Exception as e:
        print(f"Error in polly_A: {e}")
    return None

def roots_20(a: np.ndarray, num_iterations=20):
    try:
        roots_list = []

        for _ in range(num_iterations):
            perturbation = 1e-10 * np.random.normal(size=len(a))
            perturbed_a = a + perturbation
            roots = P.polyroots(perturbed_a)
            roots_list.append(roots)

        return a, np.array(roots_list)
    except Exception as e:
        print(f"Error in roots_20: {e}")
    return None

# zad 2

def frob_a(wsp: np.ndarray):
    try:
        # 1. Macierz Frobeniusa
        n = len(wsp) - 1
        frob_matrix = np.zeros((n, n))
        frob_matrix[0, 1:] = 1

        # 2. Wartości własne
        eigenvalues = np.linalg.eigvals(frob_matrix)

        # 3. Rozkład Schura
        schur_values, schur_vectors = scipy.linalg.schur(frob_matrix)

        # 4. Pierwiastki z polyroots
        roots = P.polyroots(wsp)

        return frob_matrix, eigenvalues, schur_values, roots
    except Exception as e:
        print(f"Error in frob_a: {e}")
    return None

```

**Cel zajęć:** Celem zajęć jest zapoznanie się z numerycznymi metodami rozwiązywania równań nieliniowych lub inaczej mówiąc metodami znajdowania miejsc zerowych funkcji. W związku z tym podczas zajęć będziemy rozważać następujący problem:

Dana jest funkcja  $f(x)$ , należy wyznaczyć argumenty funkcji  $x$ , dla których  $f(x) = 0$  (funkcja jest równa zero).

Argumenty  $x^*$ , dla których  $f(x^*)=0$  nazywamy *pierwiastkami*.

### Zadanie 1.

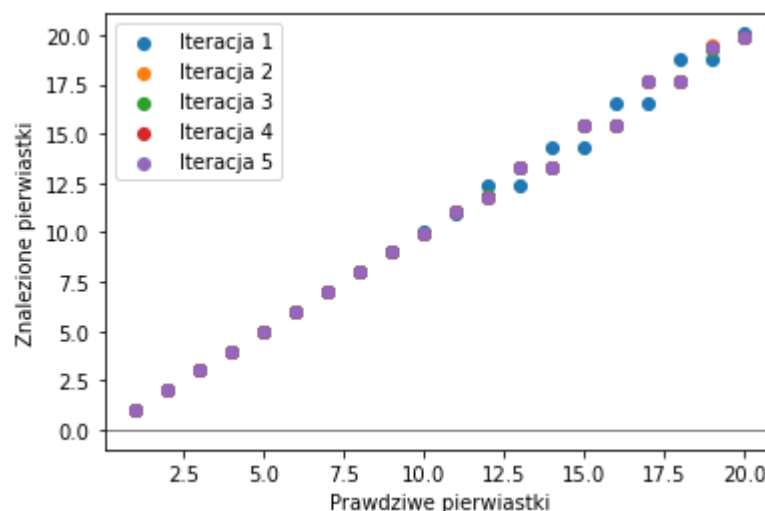
Dany jest wielomian postaci  $W(x) = (x - 1)(x - 2) \cdot \dots \cdot (x - 20)$ .

1. Zdefiniuj funkcję `polly_A`, która obliczy współczynniki wielomianu  $a_i$  w postaci ogólnej wielomianu  $w(x) = a_n x^n + \dots + a_2 x^2 + a_1 x + 1$ . Skonstruuj wektor tych współczynników. Użyj funkcji `polyfromroots` (<https://docs.scipy.org/doc/numpy-1.13.0/reference/generated/numpy.polynomial.polynomial.polyfromroots.html#numpy.polynomial.polyr>) oraz `linspace`.
2. Zdefiniuj funkcję `roots_20`, która w pętli 20 iteracji będzie:
  - i. konstruować wektor współczynników nowego wielomianu w następujący sposób: do każdego wygenerowanego wektora współczynników dodać losową wartość w postaci  $(10^{-10})N(0, 1)$ . Użyj funkcji `random_sample` ([https://docs.scipy.org/doc/numpy-1.15.1/reference/generated/numpy.random.random\\_sample.html#numpy.random.random\\_sample](https://docs.scipy.org/doc/numpy-1.15.1/reference/generated/numpy.random.random_sample.html#numpy.random.random_sample)).
  - ii. wyliczyć pierwiastki tego wielomianu za pomocą metody `polyroots` (<https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.polynomial.polynomial.polyroots.html#n>).
3. Narysuj na wykresie te pierwiastki (w każdej iteracji dorysowywać pierwiastki na tym samym rysunku).
4. Określić, który pierwiastek jest najbardziej wrażliwy na zaburzenia.
5. Zaproponować sposób oszacowania uwarunkowania każdego z pierwiastków.

```
In [2]: # Testowanie
true_roots = np.linspace(1, 20, 20)
coefficients = polly_A(true_roots)

for i in range(5): # Testujemy na 5 iteracjach
    a, roots = roots_20(coefficients)
    plt.scatter(true_roots, np.real(roots[-1]), label=f'Iteracja {i+1}')

plt.axhline(0, color='black', linewidth=0.5)
plt.xlabel('Prawdziwe pierwiastki')
plt.ylabel('Znalezione pierwiastki')
plt.legend()
plt.show()
```



### Zadanie 2.

Dany jest wielomian  $w_1(x) = (x - 1)^8$ . Wyznacz numerycznie miejsca zerowe tego wielomianu poprzez wyznaczenie wartości własnych macierzy Frobeniusa. W związku z tym wykonaj następujące czynności:

1. Zaimplementuj funkcję tworzącą [macierz Frobeniusa](https://github.com/KAIR-ISZ/public_lectures/blob/master/Metody%20Numeryczne%202019/Lecture%204%20(nonlinear%20ec%20R%C3%B3wnania%20nieliniowe.pdf)) ([https://github.com/KAIR-ISZ/public\\_lectures/blob/master/Metody%20Numeryczne%202019/Lecture%204%20\(nonlinear%20ec%20R%C3%B3wnania%20nieliniowe.pdf\)](https://github.com/KAIR-ISZ/public_lectures/blob/master/Metody%20Numeryczne%202019/Lecture%204%20(nonlinear%20ec%20R%C3%B3wnania%20nieliniowe.pdf))),  $frob\_a$ , dla zadanego wektora współczynników wielomianu  $w(x)$ .
2. Wyznacz wartości własne przekształconej macierzy za pomocą funkcji [eigvals](https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.linalg.eigvals.html#numpy.linalg.eigvals) (<https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.linalg.eigvals.html#numpy.linalg.eigvals>).
3. Dokonaj rozkładu Schura macierzy zdefiniowanej w punkcie 1. użyj funkcji [schur](https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.14.0/reference/generated/scipy.linalg.schur.html#scipy.linalg.schur) (<https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.14.0/reference/generated/scipy.linalg.schur.html#scipy.linalg.schur>).
4. Porównaj wyniki z funkcją polyroots.

```
In [3]: wsp_w1 = np.array([-1, 8, -28, 56, -70, 56, -28, 8, -1]) # Współczynniki wielomianu
frob_matrix, eigenvalues, schur_values, roots = frob_a(wsp_w1)

print("Macierz Frobeniusa:")
print(frob_matrix)
print("\nWartości własne:")
print(eigenvalues)
print("\nWartości z rozkładu Schura:")
print(schur_values)
print("\nPierwiastki z polyroots:")
print(roots)
```

Macierz Frobeniusa:

```
[[0. 1. 1. 1. 1. 1. 1. 1. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]]
```

Wartości własne:

```
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
```

Wartości z rozkładu Schura:

```
[[0. 1. 1. 1. 1. 1. 1. 1. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]]
```

Pierwiastki z polyroots:

```
[0.98703727+0.j          0.99097217-0.00923541j 0.99097217+0.00923541j
 1.00023898-0.01276976j 1.00023898+0.01276976j 1.0090318 -0.00875353j
 1.0090318 +0.00875353j 1.01247683+0.j          ]
```

### Zadanie 3.

Dla danego wielomianu  $w_2(x) = 243x^7 - 486x^6 + 783x^5 - 990x^4 + 558x^3 - 28x^2 - 72x + 16$  wyznacz miejsca zerowe numerycznie, w taki sam sposób jak w zadaniu 2.

```
In [4]: wsp_w2 = np.array([16, -72, -28, 558, -990, 783, -486, 243]) # Współczynniki wielomianu
```

```
frob_matrix_w2, eigenvalues_w2, schur_values_w2, roots_w2 = frob_a(wsp_w2)

print("Macierz Frobeniusa:")
print(frob_matrix_w2)
print("\nWartości własne:")
print(eigenvalues_w2)
print("\nWartości z rozkładu Schura:")
print(schur_values_w2)
print("\nPierwiastki z polyroots:")
print(roots_w2)
```

Macierz Frobeniusa:

```
[[0. 1. 1. 1. 1. 1. 1. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]]
```

Wartości własne:

```
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
```

Wartości z rozkładu Schura:

```
[[0. 1. 1. 1. 1. 1. 1. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]]
```

Pierwiastki z polyroots:

```
[-3.33333333e-01+0.00000000e+00j  1.11022302e-15-1.41421356e+00j
 1.11022302e-15+1.41421356e+00j  3.33333333e-01+0.00000000e+00j
 6.66661120e-01+0.00000000e+00j  6.66669440e-01-4.80384808e-06j
 6.66669440e-01+4.80384808e-06j]
```

#### Zadanie 4.

Skonstruuj macierz diagonalną  $\mathbf{A}_n$  (użyj do tego funkcji [diag](https://numpy.org/doc/stable/reference/generated/numpy.diag.html) (<https://numpy.org/doc/stable/reference/generated/numpy.diag.html>)) której współczynniki  $x_i = 2^i$  dla  $i = \{1, 2, \dots, n\}$  gdzie  $n = \{10, 20, 30\}$ .

1. Dla wszystkich macierzy  $\mathbf{A}_n$  oblicz ich wartości własne przy użyciu [eigvals](https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.linalg.eigvals.html#numpy.linalg.eigvals) (<https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.linalg.eigvals.html#numpy.linalg.eigvals>) i porównaj je z analitycznymi wartościami własnymi.
2. Zdefiniuj funkcję `main.is_nonsingular`. Przy pomocy tej funkcji skonstruuj losowe macierze wektorów własnych  $\mathbf{P}_n$  których wartości współczynników będą liczbami całkowitymi z zakresu (0,100). Na podstawie macierzy  $\mathbf{A}_n$  i  $\mathbf{P}_n$  oblicz macierze:

$$\mathbf{B}_n = \mathbf{P}_n \mathbf{A}_n \mathbf{P}_n^{-1}$$

Oblicz wartości własne dla uzyskanych macierzy i porównaj je z analitycznymi wartościami własnymi.

3. Bazując na macierzach  $\mathbf{P}_n$  wygeneruj macierze ortonormalne  $\mathbf{Q}_n$  (można do tego użyć rozkładu QR). Na podstawie macierzy  $\mathbf{Q}_n$  oblicz macierze  $\mathbf{C}_n$  w sposób analogiczny do macierze  $\mathbf{B}_n$  używając macierzy  $\mathbf{Q}_n$ . Oblicz wartości własne dla uzyskanych macierzy i porównaj je z analitycznymi wartościami własnymi.
4. Bazując na analitycznych wartościach własnych dla wielomianów charakterystycznych macierzy  $\mathbf{A}_n$  wygeneruj [macierze Frobeniusa](https://github.com/KAIR-) (<https://github.com/KAIR->

[ISZ/public\\_lectures/blob/master/Metody%20Numeryczne%202019/Lecture%204%20\(nonlinear%20ec%20R%C3%B3wnania%20nieliniowe.pdf\)](#). Oblicz wartości własne dla uzyskanych macierzy i porównaj je z analitycznymi wartościami własnymi.

5. Porównaj otrzymane wyniki ze wszystkich punktów i wartości  $n$



```

In [5]: from scipy.linalg import eigvals, inv, qr

def generuj_analityczne_wartosci_wlasne(n):
    return np.array([2**i for i in range(1, n+1)])

def konstruu_j_macierz_A(n):
    return np.diag([2**i for i in range(1, n+1)])

def porownaj_wartosci_wlasne_analityczne(n):
    macierz_A = konstruu_j_macierz_A(n)
    analityczne_wartosci_wlasne = generuj_analityczne_wartosci_wlasne(n)
    numeryczne_wartosci_wlasne = eigvals(macierz_A)

    print(f"Porównanie dla A_{n}:")
    print("Analityczne Wartości Własne:", analityczne_wartosci_wlasne)
    print("Numeryczne Wartości Własne:", numeryczne_wartosci_wlasne)
    print("Zgodność:", np.allclose(analityczne_wartosci_wlasne, numeryczne_wartosci_wlasne))
    print()

def czy_singlowa(macierz):
    try:
        np.linalg.inv(macierz)
        return True
    except np.linalg.LinAlgError:
        return False

def konstruu_j_macierz_B(P, A):
    P_odw = inv(P)
    return P @ A @ P_odw

def porownaj_wartosci_wlasne_B_analityczne(n):
    macierz_A = konstruu_j_macierz_A(n)
    P = np.random.randint(0, 100, size=(n, n))
    macierz_B = konstruu_j_macierz_B(P, macierz_A)

    analityczne_wartosci_wlasne = generuj_analityczne_wartosci_wlasne(n)
    numeryczne_wartosci_wlasne = eigvals(macierz_B)

    print(f"Porównanie dla B_{n}:")
    print("Analityczne Wartości Własne:", analityczne_wartosci_wlasne)
    print("Numeryczne Wartości Własne:", numeryczne_wartosci_wlasne)
    print("Zgodność:", np.allclose(analityczne_wartosci_wlasne, numeryczne_wartosci_wlasne))
    print()

def generuj_ortonormalna_macierz_Q(n):
    macierz_A = konstruu_j_macierz_A(n)
    Q, _ = qr(macierz_A)
    return Q

def konstruu_j_macierz_C(Q, A):
    Q_odw = inv(Q)
    return Q @ A @ Q_odw

def porownaj_wartosci_wlasne_C_analityczne(n):
    macierz_A = konstruu_j_macierz_A(n)
    Q = generuj_ortonormalna_macierz_Q(n)
    macierz_C = konstruu_j_macierz_C(Q, macierz_A)

    analityczne_wartosci_wlasne = generuj_analityczne_wartosci_wlasne(n)
    numeryczne_wartosci_wlasne = eigvals(macierz_C)

    print(f"Porównanie dla C_{n}:")
    print("Analityczne Wartości Własne:", analityczne_wartosci_wlasne)
    print("Numeryczne Wartości Własne:", numeryczne_wartosci_wlasne)
    print("Zgodność:", np.allclose(analityczne_wartosci_wlasne, numeryczne_wartosci_wlasne))

```

```

print()

def konstruuuj_macierz_Frobeniusa(n):
    analityczne_wartosci_wlasne = generuj_analityczne_wartosci_wlasne(n)
    macierz_Frobeniusa = np.diag(analityczne_wartosci_wlasne[:-1], 1)
    return macierz_Frobeniusa

def porownaj_wartosci_wlasne_Frobeniusa(n):
    macierz_Frobeniusa = konstruuuj_macierz_Frobeniusa(n)
    analityczne_wartosci_wlasne = generuj_analityczne_wartosci_wlasne(n)
    numeryczne_wartosci_wlasne = eigvals(macierz_Frobeniusa)

    print(f"Porównanie dla Frobenius_{n}:")
    print("Analityczne Wartości Własne:", analityczne_wartosci_wlasne)
    print("Numeryczne Wartości Własne:", numeryczne_wartosci_wlasne)
    print("Zgodność:", np.allclose(analityczne_wartosci_wlasne, numeryczne_wartosci_wlasne))

```

```

In [6]: # Wywołania funkcji
ns = [10, 20, 30]

```

```

In [7]: for n in ns:
        porownaj_wartosci_wlasne_analityczne(n)

```

```

Porównanie dla A_10:
Analityczne Wartości Własne: [  2   4   8  16  32  64 128 256 512 1024]
Numeryczne Wartości Własne: [  2.+0.j  4.+0.j  8.+0.j 16.+0.j 32.+0.j 64.+0.j 128.+0.j
256.+0.j 512.+0.j 1024.+0.j]
Zgodność: True

```

```

Porównanie dla A_20:
Analityczne Wartości Własne: [  2   4   8  16  32  64 128 256 512 1024 2048 4096 8192 16384 32768 65536 131072 262144
524288 1048576]
Numeryczne Wartości Własne: [2.000000e+00+0.j 4.000000e+00+0.j 8.000000e+00+0.j 1.600000e+01+0.j
3.200000e+01+0.j 6.400000e+01+0.j 1.280000e+02+0.j 2.560000e+02+0.j
5.120000e+02+0.j 1.024000e+03+0.j 2.048000e+03+0.j 4.096000e+03+0.j
8.192000e+03+0.j 1.638400e+04+0.j 3.276800e+04+0.j 6.553600e+04+0.j
1.310720e+05+0.j 2.621440e+05+0.j 5.242880e+05+0.j 1.048576e+06+0.j]
Zgodność: True

```

```

Porównanie dla A_30:
Analityczne Wartości Własne: [  2   4   8  16  32  64 128 256 512 1024 2048 4096 8192 16384 32768 65536 131072 262144
524288 1048576 2097152 4194304 8388608 16777216 33554432 67108864 134217728 268435456 536870912 1073741824]
Numeryczne Wartości Własne: [2.00000000e+00+0.j 4.00000000e+00+0.j 8.00000000e+00+0.j 1.60000000e+01+0.j
3.20000000e+01+0.j 6.40000000e+01+0.j 1.28000000e+02+0.j 2.56000000e+02+0.j 5.12000000e+02+0.j
1.02400000e+03+0.j 2.04800000e+03+0.j 4.09600000e+03+0.j 8.19200000e+03+0.j 1.63840000e+04+0.j
3.27680000e+04+0.j 6.55360000e+04+0.j 1.31072000e+05+0.j 2.62144000e+05+0.j 5.24288000e+05+0.j
1.04857600e+06+0.j 2.09715200e+06+0.j 4.19430400e+06+0.j 8.38860800e+06+0.j 1.67772160e+07+0.j
3.35544320e+07+0.j 6.71088640e+07+0.j 1.34217728e+08+0.j 2.68435456e+08+0.j 5.36870912e+08+0.j
1.07374182e+09+0.j]
Zgodność: True

```



```
In [8]: for n in ns:
        porownaj_wartosci_wlasne_B_analityczne(n)
```

Porównanie dla B\_10:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024]

Numeryczne Wartości Własne: [1024.+0.j 512.+0.j 256.+0.j 128.+0.j 64.+0.j 32.+0.j 16.+0.j 8.+0.j 4.+0.j 2.+0.j]

Zgodność: False

Porównanie dla B\_20:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024 2048 4096 8192 16384 32768 65536 131072 262144 524288 1048576]

Numeryczne Wartości Własne: [1.04857600e+06+0.j 5.24288000e+05+0.j 2.62144000e+05+0.j 1.31072000e+05+0.j 6.55360000e+04+0.j 3.27680000e+04+0.j 1.63840000e+04+0.j 8.19200000e+03+0.j 4.09600000e+03+0.j 2.04800000e+03+0.j 1.02400000e+03+0.j 5.12000000e+02+0.j 2.56000000e+02+0.j 1.28000000e+02+0.j 6.39999999e+01+0.j 3.20000000e+01+0.j 1.60000000e+01+0.j 8.00000002e+00+0.j 4.00000004e+00+0.j 1.99999997e+00+0.j]

Zgodność: False

Porównanie dla B\_30:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024 2048 4096 8192 16384 32768 65536 131072 262144 524288 1048576 2097152 4194304 8388608 16777216 33554432 67108864 134217728 268435456 536870912 1073741824]

Numeryczne Wartości Własne: [-1.06901485e+08 +0.j -2.02759284e+07+26016156.88535729j -1.79844719e+06+23435666.42747455j -1.79844719e+06-23435666.42747455j 1.67772160e+07 +0.j -1.17247976e+07 +0.j 8.38860800e+06 +0.j 4.19430400e+06 +0.j 2.09715200e+06 +0.j 1.04857600e+06 +0.j 5.24288000e+05 +0.j 2.62144000e+05 +0.j 1.31072000e+05 +0.j 6.55360000e+04 +0.j 3.27680000e+04 +0.j 1.63840000e+04 +0.j 8.19200000e+03 +0.j 4.09600000e+03 +0.j 2.04800000e+03 +0.j 1.02400000e+03 +0.j 5.12000000e+02 +0.j 2.56000000e+02 +0.j 1.28000000e+02 +0.j 6.40000000e+01 +0.j 3.20000001e+01 +0.j 1.60000001e+01 +0.j 7.99999992e+00 +0.j 1.99999997e+00 +0.j 4.00000004e+00 +0.j ]

Zgodność: False

```
In [9]: for n in ns:
        porownaj_wartosci_wlasne_C_analityczne(n)
```

Porównanie dla C\_10:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024]

Numeryczne Wartości Własne: [ 2.+0.j 4.+0.j 8.+0.j 16.+0.j 32.+0.j 64.+0.j 128.+0.j 256.+0.j 512.+0.j 1024.+0.j]

Zgodność: True

Porównanie dla C\_20:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024 2048 4096 8192 16384 32768 65536 131072 262144 524288 1048576]

Numeryczne Wartości Własne: [2.000000e+00+0.j 4.000000e+00+0.j 8.000000e+00+0.j 1.600000e+01+0.j

3.200000e+01+0.j 6.400000e+01+0.j 1.280000e+02+0.j 2.560000e+02+0.j

5.120000e+02+0.j 1.024000e+03+0.j 2.048000e+03+0.j 4.096000e+03+0.j

8.192000e+03+0.j 1.638400e+04+0.j 3.276800e+04+0.j 6.553600e+04+0.j

1.310720e+05+0.j 2.621440e+05+0.j 5.242880e+05+0.j 1.048576e+06+0.j]

Zgodność: True

Porównanie dla C\_30:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024 2048 4096 8192 16384 32768 65536 131072 262144 524288 1048576 2097152 4194304 8388608 16777216 33554432 67108864 134217728 268435456 536870912 1073741824]

Numeryczne Wartości Własne: [2.00000000e+00+0.j 4.00000000e+00+0.j 8.00000000e+00+0.j 1.60000000e+01+0.j 3.20000000e+01+0.j 6.40000000e+01+0.j 1.28000000e+02+0.j 2.56000000e+02+0.j 5.12000000e+02+0.j 1.02400000e+03+0.j 2.04800000e+03+0.j 4.09600000e+03+0.j 8.19200000e+03+0.j 1.63840000e+04+0.j 3.27680000e+04+0.j 6.55360000e+04+0.j 1.31072000e+05+0.j 2.62144000e+05+0.j 5.24288000e+05+0.j 1.04857600e+06+0.j 2.09715200e+06+0.j 4.19430400e+06+0.j 8.38860800e+06+0.j 1.67772160e+07+0.j 3.35544320e+07+0.j 6.71088640e+07+0.j 1.34217728e+08+0.j 2.68435456e+08+0.j 5.36870912e+08+0.j 1.07374182e+09+0.j]

Zgodność: True

```
In [10]: for n in ns:
          porownaj_wartosci_wlasne_Frobeniusa(n)
```

Porównanie dla Frobenius\_10:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 256 512 1024 ]

Numeryczne Wartości Własne:  $[0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j]$

Zgodność: False

Porównanie dla Frobenius\_20:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32 64 128 ]

1024	2048	4096	8192	16384	32768	65536	131072	262144
524288	1048576]							

Numeryczne Wartości Własne: [0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j  
0.+0.j 0.+0.j]

0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j]

Zgodność: False

Porównanie dla Frobenius\_30:

Analityczne Wartości Własne: [ 2 4 8 16 32  
64

128	256	512	1024	2048	4096
-----	-----	-----	------	------	------

8192	16384	32768	65536	131072	262144
------	-------	-------	-------	--------	--------

524288      1048576      2097152      4194304      8388608      16777216

33554432 67108864 134217728 268435456 536870912 1073741824]

Numeryczne Wartości Własne:  $[0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j \ 0.+0.j]$

0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j

```
0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j 0.+0.j]
```

Zgodność: False

Type *Markdown* and LaTeX:  $\alpha^2$