## Marek Małek, Marcin Serafin, 05.03.2024

## Laboratorium 01

### Analiza Błędów

#### 1. Treść zadań

Zadanie 1. Oblicz przybliżoną wartość pochodnej funkcji, używając wzoru

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$
 (1)

Sprawdź działanie programu dla funkcji  $\tan(x)$  oraz x=1. Wyznacz błąd, porównując otrzymaną wartość numerycznej pochodnej z prawdziwą wartością. Pomocna będzie tożsamość  $\tan'(x) = 1 + \tan^2(x)$ .

Na wspólnym rysunku przedstaw wykresy wartości bezwględnej błędu metody, błędu numerycznego oraz błędu obliczeniowego w zależności od h dla  $h=10^{-k},\,k=0,\ldots,16$ . Użyj skali logarytmicznej na obu osiach. Czy wykres wartości bezwględnej błędu obliczeniowego posiada minimum?

Porównaj wyznaczoną wartość  $h_{\min}$  z wartością otrzymaną ze wzoru

$$h_{\min} \approx 2\sqrt{\epsilon_{\mathrm{mach}}/M}, \text{ gdzie } M \approx |f''(x)|$$
 . (2)

Powtórz ćwiczenie używając wzoru różnic centralnych

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} . \tag{3}$$

Porównaj wyznaczoną wartość  $h_{\min}$ z wartością otrzymaną ze wzoru

$$h_{\min} \approx \sqrt[3]{3\epsilon_{\mathrm{mach}}/M}, \text{ gdzie } M \approx |f'''(x)|$$
 (4)

**Zadanie 2.** Napisz program generujący pierwsze n wyrazów ciągu zdefiniowanego równaniem różnicowym:

$$x_{k+1} = 2.25x_k - 0.5x_{k-1}$$

z wyrazami początkowymi:

$$x_0 = \frac{1}{3} \qquad x_1 = \frac{1}{12} \ .$$

Wykonaj obliczenia

- $\bullet\,$ używając pojedynczej precyzji oraz przyjmując  $n=225\,$
- $\bullet$ używając podwójnej precyzji oraz przyjmując n=60
- $\bullet$  używając reprezentacji z biblioteki fractions oraz przyjmując n=225.

Narysuj wykres wartości ciągu w zależności od k. Użyj skali logarytmicznej na osi y (pomocna będzie funkcja semilogy). Następnie narysuj wykres przedstawiający wartość bezwględną błędu względnego w zależności od k. Dokładne rozwiązanie równania różnicowego:

$$x_k = \frac{4^{-k}}{3}$$

maleje wraz ze wzrostem k. Czy otrzymany wykres zachowuje się w ten sposób? Wyjaśnij otrzymane wyniki.

Unikaj pętli for na rzecz kodu wektorowego oraz funkcji uniwersalnych (np. np.tan zamiast math.tan).

# 2. Argumentacja rozwiązania zadań, fragmenty algorytmu, kodu ilustrującego rozwiązanie

Zadania rozwiązano w języku Python. Użyto biblioteki: numpy, matplotlib, pandas.

#### 2.1 Rozwiązanie zadania 1

• zdefiniowano stałe: epsilon oraz wartości parametru \$h\$

```
epsilon = np.finfo(float).eps
h_values = np.power(10, -np.arange(17), dtype=float)
```

zaimplementowano funkcje pomocnicze

```
# testowana funkcja
def f(x):
 return np.tan(x)
# tożsamość pochodnej funkcji tan(x)
def f_prime(x):
 return 1 + np.tan(x)**2
# druga pochodna funkcji tan(x)
def f_prime_prime(x):
  return 2*np.tan(x)/(np.cos(x)**2)
# trzecia pochodna funkcji tan(x)
def f_prime_prime(x):
 return 2*(1/np.cos(x)**2)**2 + 2*np.tan(x)*(-2*np.tan(x)/np.cos(x)**2)
# metoda różnic zwykłych
def forward_diff_method(x, h, f):
  return (f(x + h) - f(x)) / h
# metoda różnic centralnych
def central_diff_method(x, h, f):
 return (f(x+ h)-f(x-h))/(2*h)
# wzór nr (2)
def forward_h_min():
  return 2*np.sqrt(epsilon/abs(f_prime_prime(1)))
# wzór nr (3)
def central_h_min():
  return np.cbrt(3*epsilon/abs(f_prime_prime_prime(1)))
```

• zaimplementowano funkcję zwracającą wartości błędu metody, błędu obliczeniowego oraz błędu numerycznego dla wcześniej zadanych wartości parametru \$h\$ w zależności od wybranej metody. Funkcja także zwraca minimum z wartości bezwzględnej błędu obliczeniowego

```
def get_errors(f, M, method):

    values = [method(1, h, f) for h in h_values]
    h_min = min(values)
    computational_errors = abs(values - f_prime(1))
    if (method == forward_diff_method):
        rounding_errors = [2*epsilon/h for h in h_values]
        truncation_errors = [M*h/6 for h in h_values]
    else:
        rounding_errors = [epsilon/h for h in h_values]
        truncation_errors = [(M*h**2)/6 for h in h_values]
    return computational_errors, rounding_errors, truncation_errors, h_min
```

- napisano wizualizację rozwiązania dla obu metod
  - o metoda różnic zwykłych

metoda różnic zwykłych

• napisano zestawienie wartości \$h\_{min}\$ z minimum wartości błędu obliczeniowego ze względu na metode

```
df = pd.DataFrame({
    "eperimental values": [forward_experimental_h_min, central_experimental_h_min],
    "expected values": [forward_h_min(), central_h_min()]
})\
    .style.relabel_index(["forward method", "central method"], axis=0)\
    .format(precision=30)
```

#### 2.2 Rozwiązanie zadania 2

 podobnie jak w przypadku zadania 1 zdefiniowano stałe określające długości ciągu dla poszczególnych precyzji.

```
# dla pojedyńczej precyzji
n_single = 225
# dla podwójnej precyzji
n_double = 60
# dla reprezentacji z biblioteki Fractions
n_fraction = 225
```

• zdefiniowano funkcje pomocnicze

```
# funkcja wyliczająca i-ty wyraz ciągu o zadanej precyzji precision w oparciu o
wyrazy ciągu x_k_values
def x_k(i, x_k_values, precision):
  if (i == 0):
      return x_k_values[0]
   elif (i == 1):
       return x_k_values[1]
   else:
       return precision(2.25)*x_k_values[i-1]-precision(0.5)*x_k_values[i-2]
# funkcja generująca n początkowych wyrazów ciągu o zadanej precyzji precision
def generate_n_elements(n, precision):
   x_k_values = np.zeros(n, dtype=precision)
   x_k_values[0] = precision(1/3)
   x_k_values[1] = precision(1/12)
   for i in range(2, n):
        x_k_values[i] = (x_k(i, x_k_values, precision))
    return x_k_values
# funkcja wyliczająca n dokładnych rozwiązań równania różnicowego
def expected values(n):
    expected_x_k_values = np.zeros(n)
   for i in range(n):
        expected_x_k_values[i] = (4**(-i))/3
    return expected_x_k_values
```

• wykonano obliczenia wartości ciągu dla zadanych precyzji i długości, obliczono wartości bezwględne błędu względnego

```
x_single = generate_n_elements(n_single, np.float32)
x_double = generate_n_elements(n_double, np.float64)
x_fractions = generate_n_elements(n_fraction, Frac)
```

```
x_expected = expected_values(n_single)

error_single = np.abs((x_single - x_expected) / x_expected)
error_double = np.abs((x_double - x_expected[:n_double]) / x_expected[:n_double])
error_fractions = np.abs((x_fractions - x_expected) / x_expected)
```

- napisano wizualizację rozwiązania
  - wykres wartości bezwględnej błędu względnego

```
plt.semilogy(np.arange(1, n_single+1), x_single, label='Single Precision')
plt.semilogy(np.arange(1, n_double+1), x_double, label='Double Precision')
plt.semilogy(np.arange(1, n_fraction+1), x_fractions, label='Fractions')
plt.semilogy(np.arange(1, n_fraction+1), x_expected, label='Expected
Values')
plt.title('Sequence Values')
plt.xlabel('k')
plt.ylabel('Sequence Value')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```

wykres rozwiązań równania róznicowego

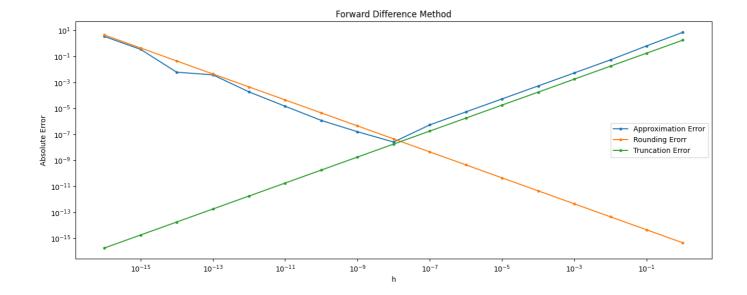
```
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.semilogy(range(n_fraction), error_fractions, label='Fractions')
plt.semilogy(range(n_single), error_single, label='Single Precision')
plt.semilogy(range(n_double), error_double, label='Double Precision')
plt.xlabel('k')
plt.ylabel('Relative Error')
plt.title('Relative Error w zależności od k')
plt.legend()
plt.show()
```

## 3. Wykresy, tabele, wyniki liczbowe

#### 3.1 Zadanie 1

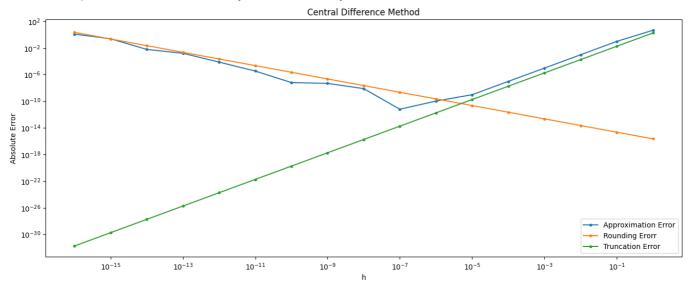
#### 3.1.1

Wykres przedstawiający wartości błędu metody, błędu numerycznego oraz błędu obliczeniowego w zależności od wartości parametru \$h\$ dla metody różnic zwykłych.



#### 3.1.2

Wykres przedstawiający wartości błędu metody, błędu numerycznego oraz błędu obliczeniowego w zależności od wartości parametru \$h\$ dla metody różnic centralnych.



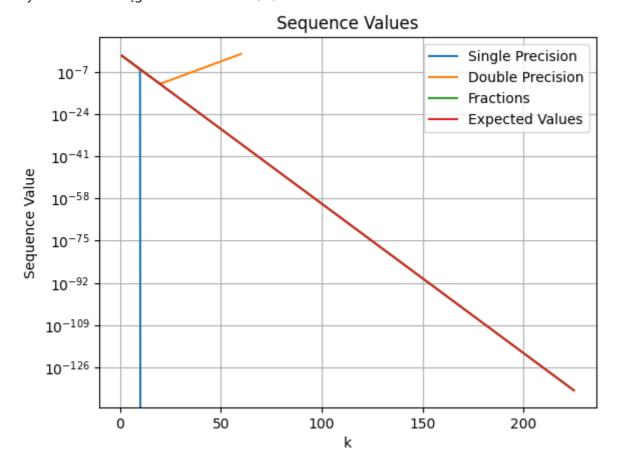
#### 3.1.3

Zestawienie wartości \$h\_{min}\$ z minimum wartości błędu obliczeniowego ze względu na metodę

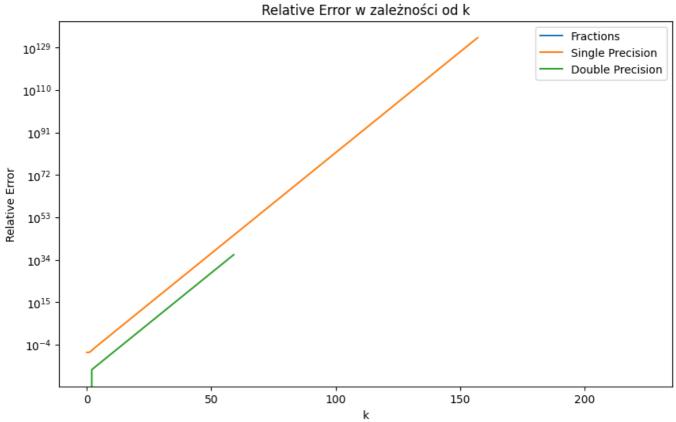
	eperimental values	expected values
forward method	-3.742447587916421181120085748262	0.000000009123695225180453138686
central method	-1.092519931630759444374234590214	0.000004085802692757501501370603

#### 3.2 Zadanie 2

#### 3.2.1



**3.2.2**Wykres przedstawiający wartość bezwględną błędu względnego w zależności od \$k\$



# 4. Wnioski