

# Rozwiązywanie równań nieliniowych

## Sprawozdanie z laboratorium 8

Jakub Grześ

10.05.2024

### 1 Treść zadań

#### Zadanie 1

Dla poniższych funkcji i punktów początkowych metoda Newtona zawodzi. Wyjaśnij dlaczego. Następnie znajdź pierwiastki, modyfikując wywołanie funkcji `scipy.optimize.newton` lub używając innej metody.

- (a)  $f(x) = x^3 - 5x$ ,  $x_0 = 1$
- (b)  $f(x) = x^3 - 3x + 1$ ,  $x_0 = 1$
- (c)  $f(x) = 2 - x^5$ ,  $x_0 = 0.01$
- (d)  $f(x) = x^4 - 4.29x^2 - 5.29$ ,  $x_0 = 0.8$

#### Zadanie 2

Dane jest równanie:

$$f(x) = x^2 - 3x + 2 = 0$$

Każda z następujących funkcji definiuje równoważny schemat iteracyjny:

$$\begin{aligned}g_1(x) &= \frac{x^2 + 2}{3}, \\g_2(x) &= \sqrt{3x - 2}, \\g_3(x) &= 3 - \frac{2}{x}, \\g_4(x) &= \frac{x^2 - 2}{2x - 3}.\end{aligned}$$

- (a) Przeanalizuj zbieżność oraz rząd zbieżności schematów iteracyjnych odpowiadających funkcjom  $g_i(x)$  dla pierwiastka  $x = 2$  badając wartość  $|g'_i(2)|$ .
- (b) Potwierdź analizę teoretyczną implementując powyższe schematy iteracyjne i weryfikując ich zbieżność (lub brak). Każdy schemat iteracyjny wykonaj przez 10 iteracji.

Wyznacz eksperymentalnie rząd zbieżności każdej metody iteracyjnej ze wzoru

$$r = \frac{\ln \frac{\varepsilon_k}{\varepsilon_{k+1}}}{\ln \frac{\varepsilon_{k-1}}{\varepsilon_k}}$$

gdzie błąd bezwzględny  $\varepsilon_k$  definiujemy jako  $\varepsilon_k = |x_k - x^*|$ ,  $x_k$  jest przybliżeniem pierwiastka w  $k$ -tej iteracji, a  $x^*$  dokładnym położeniem pierwiastka równania.

### Zadanie 3

Napisz schemat iteracji wg metody Newtona dla każdego z następujących równań nieliniowych:

(a)  $x^3 - 2x - 5 = 0$

(b)  $e^{-x} = x$

(c)  $x \sin(x) = 1$ .

Jeśli  $x_0$  jest przybliżeniem pierwiastka z dokładnością 4 bitów, ile iteracji należy wykonać aby osiągnąć:

- 24-bitową dokładność
- 53-bitową dokładność?

### Zadanie 4

Napisz schemat iteracji wg metody Newtona dla następującego układu równań nieliniowych:

$$x_1^2 + x_2^2 = 1, \quad x_1^2 - x_2 = 0.$$

Korzystając z faktu, że dokładne rozwiązanie powyższego układu równań to:

$$x_1 = \pm \frac{\sqrt{5}}{2} - \frac{1}{2}, \quad x_2 = \frac{\sqrt{5}}{2} - \frac{1}{2}$$

oblicz błąd względny rozwiązania znalezionej metodą Newtona.

## 2 Rozwiązania zadań

### 2.1 Zadanie 1

Metoda Newtona, znana również jako metoda stycznych, jest techniką iteracyjną służącą do znajdowania pierwiastków równań nieliniowych. Rozpoczyna się od początkowego przybliżenia  $x_0$ , a następnie używa się poniższej formuły iteracyjnej do generowania kolejnych przybliżeń pierwiastka:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

#### 2.1.1 Podpunkt a

Metoda Newtona dla tak dobranego punktu początkowego wchodzi w nieskończony cykl:

$$\begin{aligned}x_0 = 1 : \quad x_1 &= x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = -1 \\x_1 = -1 : \quad x_2 &= x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 1 \\x_2 = 1 : \quad x_3 &= x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = -1 \\&\vdots\end{aligned}$$

Nie może więc ona zbiec się do pierwiastka niezależnie od liczby iteracji. Metoda zawodzi dla tak dobranego punktu początkowego.

#### 2.1.2 Podpunkt b

Dla tej funkcji jej pierwsza pochodna w punkcie 2 osiąga wartość 0. Zgodnie ze wzorem metody Newtona prowadzi to do zabronionego dzielenia przez 0. Trzeba dobrać punkt początkowy tak, aby  $f'(x) \neq 0$ .

#### 2.1.3 Podpunkt c

Dla tej funkcji również metoda zawodzi przez wartość pochodnej w punkcie startowym.  $f'(x_0) = -10^{-8}$  jest bardzo niewielką wartością, co zapewnia zbieżność, ale bardzo powolną. Potrzebne jest bardzo wiele iteracji lub wybranie innego punktu początkowego.

#### 2.1.4 Podpunkt d

Ta funkcja, dla tego punktu startowego podobnie jak podpunkt *a* generuje nieskończony cykl. Metoda ponownie zawodzi dla tych warunków.

### 2.1.5 Znalezienie pierwiastków

Przyjęto nowe wartości punktów początkowych, które zagwarantowały odpowiednią wartość pochodnej i uniknęły cykli.

- (a)  $f(x) = x^3 - 5x$ ,  $x_0 = -0.1$
- (b)  $f(x) = x^3 - 3x + 1$ ,  $x_0 = 0$
- (c)  $f(x) = 2 - x^5$ ,  $x_0 = 0.9$
- (d)  $f(x) = x^4 - 4.29x^2 - 5.29$ ,  $x_0 = 1.7$

Do obliczeń wykorzystano funkcję *optimize.newton* z modułu *Scipy*. Znajduje ona pierwiastek metodą Newtona-Raphsona. Jako argumenty funkcji podano funkcje z treści oraz nowe punkty początkowe. Porównano otrzymane wyniki z wyznaczonymi prawdziwymi pierwiastkami równania otrzymanymi z użyciem oprogramowania *Wolfram Alpha*.

Tabela 1: Porównanie znalezionych pierwiastków z prawdziwymi dla zadania 1

| Funkcja | Znaleziony pierwiastek | Prawdziwy pierwiastek              |
|---------|------------------------|------------------------------------|
| f1      | $-3.4 \times 10^{-27}$ | $x_0 = 0$                          |
| f2      | 1.5321                 | $x_0 = 1.5321$                     |
| f3      | 1.1487                 | $x_0 = \sqrt[5]{2} \approx 1.1487$ |
| f4      | 2.3                    | $x_0 = 2.3$                        |

Dzięki odpowiedniemu dobraniu punktów startowych udało się tanim kosztem obliczeniowym otrzymać precyzyjne wyniki. Warto zwrócić uwagę na to, że np. funkcja  $f_1$  ma więcej pierwiastków, które nie zostaną wykryte przy pojedynczym zastosowaniu metody Newtona-Raphsona.

## 2.2 Zadanie 2

### 2.2.1 Podpunkt a

Zbieżność ustalimy przez badanie wartości pierwszej pochodnej.

- Jeśli  $x^* = g(x^*)$  i  $|g'(x^*)| \leq 1$ , wówczas istnieje przedział zawierający  $x^*$  taki, że iteracja

$$x_{k+1} = g(x_k)$$

zbiega do  $x^*$ , jeśli zacznie się w tym przedziale.

- Jeśli  $|g'(x^*)| > 1$ , wówczas schemat iteracyjny rozbiega.
- Jeśli  $g'(x^*) = 0$ , wówczas wskaźnik zbieżności jest co najmniej kwadratowy.

Pierwszą pochodną obliczono użyciem funkcji *diff* z biblioteki *Sympy*. Następnie obliczono jej wartość dla argumentu 2 i porównano z powyższymi twierdzeniami.

Tabela 2: Zbieżność funkcji z zadania 2

| Funkcja | Zbieżność |
|---------|-----------|
| g1      | Nie       |
| g2      | Tak       |
| g3      | Tak       |
| g4      | Tak       |

Dla g4 pochodna wynosi 0, co oznacza co najmniej kwadratową zbieżność.

### 2.2.2 Podpunkt b

Przygotowano dwie funkcje, *iterate* implementująca schemat iteracyjny oraz *calculate\_order\_of\_convergence* obliczająca rząd zbieżności ze wzoru (6).

```
def iterate(x0, function, n = 10):
    for i in range(n):
        x0 = function(x0)
    return x0

def calculate_order_of_convergence(x0, function, exact_solution=2, n=10):
    errors = [abs(x0 - exact_solution)]
    orders = []
    for i in range(n):
        x0 = function(x0)
        error = abs(x0 - exact_solution)
        error = error
        errors.append(float(error))

    for i in range(1, len(errors) - 1):
        if errors[i] != 0 and errors[i + 1] != 0 and errors[i - 1] != 0:
            order = np.log(errors[i] / errors[i + 1])
            / np.log(errors[i - 1] / errors[i])
            orders.append(order)

    return np.mean(orders), errors
```

Za punkt startowy przyjęto  $x_0 = 1.75$ .

Schemat iteracyjny wykonano dla każdej funkcji 10 razy. Wyniki przedstawiono w tabeli.

Tabela 3: Obliczony pierwiastek po 10 iteracjach dla  $g_i$

| Funkcja | Wynik |
|---------|-------|
| g1      | 1.08  |
| g2      | 1.98  |
| g3      | 2.00  |
| g4      | 2.00  |

Prawdziwym pierwiastkiem równania jest  $x_0 = 2$ . Zgodnie z oczekiwaniami, funkcje, które dawały zbieżny schemat iteracyjny, pozwoliły na osiągnięcie wyniku bliskiego temu wyznaczonemu analitycznie. Wynik dla  $g_1$  jest daleki od prawidłowego.

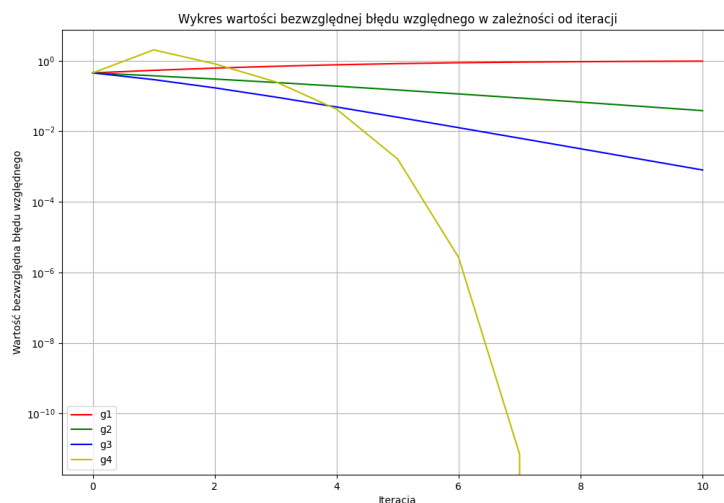
Następnie wyznaczono empirycznie rzędy zbieżności dla funkcji  $g_i$ . Wyniki przedstawiono w tabeli 4.

Tabela 4: Empiryczny rząd zbieżności  $g_i$

| Funkcja | Rząd zbieżności |
|---------|-----------------|
| g1      | 0.83            |
| g2      | 1.02            |
| g3      | 1.02            |
| g4      | 2.29            |

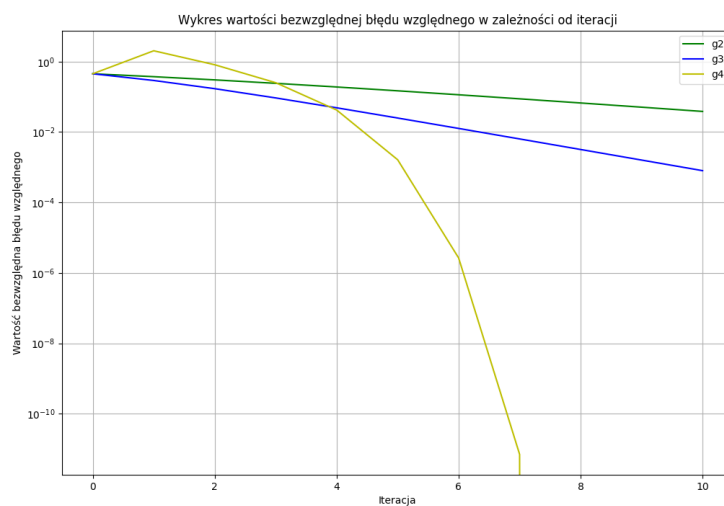
Funkcja  $g_1$  ma rząd zbieżności  $< 1$  zgodny z oczekiwanym brakiem zbieżności. Pozostałe funkcje są zbieżne, przy czym  $g_4$  daje najwyższy rząd zbieżności, spełniający warunek  $\geq 2$ .

Na poniższym wykresie przedstawiono wartość bezwzględną błędu względnego w zależności od iteracji dla każdej funkcji.



Wykres 1: Porównanie błędów względnych w zależności od iteracji

Funkcja  $g_1$  nie zmniejsza systematycznie błędu przybliżenia, co wynika z jej rozbieżności. Pozostałe funkcje zmniejszają błąd w kolejnych iteracjach. Funkcja  $g_4$  najszybciej zyskuje na dokładności. Poniżej ten sam wykres, bez prowadzącej do rozbieżności funkcji  $g_1$ .



Wykres 2: Porównanie błędów względnych w zależności od iteracji (tylko zbieżne)

## 2.3 Zadanie 3

### 2.3.1 Rozwiązanie równań

Zdefiniowano każdą z funkcji oraz jej pochodną. Następnie stworzono funkcję wykonującą metodę Newtona.

```
def newtons_method(f, f_derivative, x0, n = 10):  
    for i in range(n):  
        x0 = x0 - f(x0) / f_derivative(x0)  
    return x0
```

Wykonano ją dla każdego z równań. Wyniki przedstawiono w tabeli. Prawdziwy wynik otrzymano, korzystając z oprogramowania *Wolfram Alpha*

Tabela 5: Rozwiązania równań nieliniowych

| Równanie | Otrzymany wynik | Prawdziwy wynik   |
|----------|-----------------|-------------------|
| 1        | 2.0946          | $\approx 2.0946$  |
| 2        | 0.5671          | $\approx 0.5671$  |
| 3        | -9.3172         | $\approx -9.3172$ |

Dla każdego z równań, zaledwie 10 iteracji wystarczyło do uzyskania wysokiej precyzji wyników.

### 2.3.2 Precyzja bitowa w metodzie Newtona-Raphsona - obliczenie teoretyczne

Metoda Newtona-Raphsona cechuje się drugim rzędem zbieżności, co oznacza, że błąd iteracyjny maleje kwadratowo z każdą kolejną iteracją. To znaczy

$$e_i \approx C(e_{i-1})^2 \Rightarrow e_n \approx C(e_0)^{2^n}$$

gdzie  $e_i$  jest błędem w  $i$ -tej iteracji, a  $C$  jest pewną stałą zależną od szczegółów funkcji i jej pochodnych.

Dokładność  $p$ -bitowa oznacza, że żądany błąd  $e_i$  jest mniejszy niż  $2^{-p}$ . Można określić więc ilość iteracji  $n$  potrzebnych do osiągnięcia  $p$ -bitowej dokładności jako najmniejszą liczbę naturalną spełniającą równanie

$$2^{-p} > C(e_0)^{2^n}$$

Jeśli znamy przybliżenie pierwiastka z dokładnością do 4-bitów t.j. jego błąd  $e_0 < 2^{-4}$  to

$$2^{-p} \approx (2^{-4})^{2^n} = 2^{-4 \cdot 2^n}$$

$$-p \approx -4 \cdot 2^n$$

$$p \approx 4 \cdot 2^n$$

$$2^n \approx \frac{p}{4}$$

$$n \approx \log_2 \left( \frac{p}{4} \right)$$



- Dla 24-bitowej dokładności:

$$n \approx \log_2 \left( \frac{24}{4} \right) = \log_2(6) \approx 2.58$$

Czyli potrzebne będą  $\lceil 2.58 \rceil = 3$  iteracje.

- Dla 53-bitowej dokładności:

$$n \approx \log_2 \left( \frac{53}{4} \right) = \log_2(13.25) \approx 3.73$$

Czyli potrzebne będą  $\lceil 3.73 \rceil = 4$  iteracje.

Widać tutaj, że niewielka różnica w liczbie iteracji, może istotnie wpłynąć na precyzję wyniku.

## 2.4 Zadanie 4

- W  $n$  wymiarach, metoda Newtona ma postać:

$$x_{k+1} = x_k - J(x_k)^{-1} F(x_k)$$

gdzie  $J(x)$  to macierz Jacobiego funkcji  $f$ , z elementami:

$$\{J(x)\}_{ij} = \frac{\partial f_i(x)}{\partial x_j}$$

- W praktyce, zamiast wyliczać odwrotność macierzy  $J(x_k)$ , rozwiązujemy układ liniowy:

$$J(x_k) s_k = -F(x_k)$$

gdzie krok Newtona  $s_k$ , a następnie przyjmujemy jako kolejną iterację:

$$x_{k+1} = x_k + s_k$$

Rozpatrujemy układ równań:

$$\begin{cases} x_1^2 + x_2^2 = 1 \\ x_1^2 - x_2 = 0 \end{cases}$$

Definiujemy wektor funkcji  $\mathbf{F}(\mathbf{x})$  jako:

$$\mathbf{F}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} x_1^2 + x_2^2 - 1 \\ x_1^2 - x_2 \end{bmatrix}$$

Macierz Jacobiego  $J(\mathbf{x})$  wynosi:

$$J(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2x_1 & 2x_2 \\ 2x_1 & -1 \end{bmatrix}$$

Zaimplementowano funkcję *newton\_multidimension*, która przyjmuje macierz Jacobiego oraz wektor funkcji jako argumenty. Jako punkt startowy użyto wektora  $\mathbf{x}_0 = [1, 1]$ . Funkcja wykonuje 10 iteracji metody Newtona dla układu równań nieliniowych. Odpowiednie operacje na macierzach są wykonywane za pomocą funkcji biblioteki *Numpy*.

```
def newton_multidimension(x0, F, J, n=10):
    for i in range(n):
        J_curr = J(x0)
        F_curr = F(x0)
        x0 = x0 - np.linalg.inv(J_curr).dot(F_curr)
    return x0
```

Wyniki przedstawiono poniżej.

Tabela 6: Porównanie wyników metody Newtona z wartościami dokładnymi

| Zmienna | Wynik metody Newtona | Błąd względny           |
|---------|----------------------|-------------------------|
| $x_1$   | 0.78615138           | 0.0                     |
| $x_2$   | 0.61803399           | $1.796 \times 10^{-16}$ |

Jak widać, metoda skutecznie rozwiązała układ równań znajdując precyzyjne rozwiązanie już po 10 iteracjach.

### 3 Wnioski

- **Znaczenie wyboru punktu startowego:** Metoda Newtona jest bardzo efektywna, ale jej skuteczność jest silnie zależna od właściwego wyboru punktu startowego. Powinien on być jak najbliżej szukanego pierwiastka. Istotne jest także unikanie punktów, w których pochodna funkcji jest bliska zero, co może prowadzić do braku zbieżności lub jej znacznego spowolnienia. Istnieje również ryzyko wpadnięcia w nieskończone cykle, co uniemożliwi zbieżność do oczekiwanego rozwiązania.
- **Analiza zbieżności schematów iteracyjnych:** Zbieżność schematów iteracyjnych nie jest gwarantowana dla wszystkich funkcji. Należy dokładnie analizować właściwości funkcji oraz pochodnych, aby ocenić, czy dany schemat iteracyjny zapewni skuteczną zbieżność i jaki będzie jej rząd.
- **Zbieżność metody Newtona:** Metoda Newtona charakteryzuje się kwadratową zbieżnością, co oznacza, że błędy maleją kwadratowo z każdą kolejną iteracją. Nawet niewielkie różnice w liczbie wykonanych iteracji mogą znacząco wpływać na precyzję uzyskanych wyników.
- **Uogólnienie do postaci wielowymiarowej:** Metoda Newtona może być z powodzeniem uogólniona na przypadki wielowymiarowe, co pozwala na stosowanie jej do znajdowania pierwiastków układów równań z wieloma zmiennymi.

## Bibliografia

- [1] dr inż. Marcin Kuta, *Solving nonlinear equations*
- [2] dr inż. Marian Bubak, dr inż. Katarzyna Rycerz, *Wykład 7 - Równania nieliniowe*
- [3] prof. Michael T. Heath *Chapter 5: Nonlinear Equations*