# 2. Методи розв'язання нелінійних рівнянь

Постановка задачі. Нехай маємо рівняння f(x)=0, ar x — його розв'язок, тобто f(ar x)=0.

Задача розв'язання цього рівняння розпадається на етапи:

- Існування та кількість коренів.
- Відділення коренів, тобто розбиття числової вісі на інтервали, де знаходиться один корінь.
- Обчислення кореня із заданою точністю  $\varepsilon$ .

Для розв'язання перших двох задач використовуються методи математичного аналізу та алгебри, а також графічний метод. Далі розглядаються методи розв'язання третього етапу.

## 2.1. Метод ділення навпіл

Припустимо на  $\left[a,b\right]$  знаходиться лише один корінь рівняння

$$f(x) = 0 (1)$$

для  $f(x) \in C[a,b]$ , який необхідно визначити. Нехай  $f(a) \cdot f(b) < 0$ .

Припустимо, що f(a)>0, f(b)<0. Покладемо  $x_1=\frac{a+b}{2}$  і підрахуємо  $f(x_1)$ . Якщо  $f(x_1)<0$ , тоді шуканий корінь  $\bar x$  знаходиться на інтервалі  $(a,x_1)$ . Якщо ж  $f(x_1)>0$ , то  $\bar x\in(x_1,b)$ . Далі з двох інтервалів  $(a,x_1)$  і  $(x_1,b)$  вибираємо той, на границях якого функція f(x) має різні знаки, знаходимо точку  $x_2$  — середину вибраного інтервалу, підраховуємо  $f(x_2)$  і повторюємо вказаний процес.

В результаті отримаємо послідовність інтервалів, що містять шуканий корінь  $\bar{x}$ , причому довжина кожного послідуючого інтервалу вдвічі менше попереднього.

Цей процес продовжується до тих пір, поки довжина отриманого інтервалу  $(a_n,b_n)$  не стане меншою за  $b_n-a_n<2arepsilon$ . Тоді  $x_{n+1}$ , як середина інтервалу  $(a_n,b_n)$ , пов'язане з ar x нерівністю

$$|x_{n+1} - \bar{x}| < \varepsilon. \tag{2}$$

Ця умова для деякого n буде виконуватись за теоремою Больцано-Коші. Оскільки

$$|b_{k+1} - a_{k+1} = \frac{|b_k - a_k|}{2},\tag{3}$$

TO

$$|x_{n+1} - \bar{x}| \le \frac{b-a}{2^{n+1}} < \varepsilon. \tag{4}$$

Звідси отримаємо нерівність для обчислення кількості ітерацій n для виконання умови (2):

$$n = n(\varepsilon) \ge \left[\log\left(\frac{b-a}{\varepsilon}\right)\right] + 1.$$
 (5)

Степінь збіжності — лінійна, тобто геометричної прогресії з знаменником q=1/2.

• Переваги методу: простота, надійність.

• Недоліки методу: низька швидкість збіжності; метод не узагальнюється на системи.

## 2.2. Метод простої ітерації

Спочатку рівняння

$$f(x) = 0 (6)$$

замінюється еквівалентним

$$x = \varphi(x). \tag{7}$$

Ітераційний процес має вигляд

$$x_{n+1} = \varphi(x_n), \quad n = 0, 1, \dots \tag{8}$$

Початкове наближення  $x_0$  задається.

Для збіжності велике значення має вибір функції  $\varphi(x)$ . Перший спосіб заміни рівняння полягає в відділенні змінної з якогось члена рівняння. Більш продуктивним є перехід від рівняння (6) до (7) з функцією  $\varphi(x)=x+ au(x)\cdot f(x)$ , де au(x)— знакостала функція на тому відрізку, де шукаємо корінь.

**Означення**: Кажуть, що ітераційний метод збігається, якщо  $\lim_{k o\infty}x_k=ar{x}.$ 

Далі  $U_r = \{x: |x-a| \leq r\}$  відрізок довжини 2r з серединою в точці a.

З'ясуємо умови, при яких збігається метод простої ітерації.

#### Теорема 1: Якщо

$$\max_{x \in [a,b]=U_r} |\varphi'(x)| \le q < 1 \tag{9}$$

то метод простої ітерації збігається і має місце оцінка

$$|x_n - \bar{x}| \le \frac{q_n}{1 - q} \cdot |x_0 - x_1| \le \frac{q^n}{1 - q} \cdot (b - a).$$
 (10)

 $\emph{Доведення:}$  Нехай  $x_{k+1}, x_k \in U_r$ . Тоді

$$|x_{k} - x_{k-1}| = |\varphi(x_{k}) - \varphi(x_{k-1})| = |\varphi'(\xi_{k}) \cdot (x_{k} - x_{k-1})| \le |\varphi'(\xi_{k})| \cdot |x_{k} - x_{k-1}| \le \le q \cdot |x_{k} - x_{k-1}| = \dots = q^{k} \cdot |x_{1} - x_{0}|,$$
(11)

де  $\xi_k = x_k + heta_k \cdot (x_{k+1} - x_k)$ , а у свою чергу  $0 < heta_k < 1$ . Далі

$$|x_{k+p} - x_k| = |x_{k+p} - x_{k+p-1} + \ldots + x_{k+1} - x_k| = |x_{k+p} - x_{k+p-1}| + \ldots + |x_{k+1} - x_k| \le$$

$$\le \left(q^{k+p-1} + q^{k+p-2} + \ldots + q^k\right) \cdot |x_1 - x_0| = \frac{q^k - q^{k+p-1}}{1 - q} \cdot |x_1 - x_0| \xrightarrow[k \to \infty]{} 0. \quad (12)$$

Бачимо що  $\{x_k\}$  — фундаментальна послідовність. Значить вона збіжна. При  $p o \infty$  в (12) отримуємо (10).  $\square$ 

Визначимо кількість ітерацій для досягнення точності  $\varepsilon$ . З оцінки в теоремі 1 отримаємо

$$|x_n - \bar{x}| \le \frac{q^n}{1 - q} \cdot (b - a) < \varepsilon, \tag{13}$$

звідки безпосередньо маємо

$$n(arepsilon) = n \geq \left\lceil rac{\ln\left(rac{arepsilon(1-q)}{b-a}
ight)}{\ln q}
ight
ceil + 1.$$
 (14)

Практично ітераційний процес зупиняємо при:  $|x_n-x_{n-1}|<arepsilon$ . Але ця умова не завжди гарантує, що  $|x_n-ar{x}|<arepsilon$ .

Зауваження: Умова збіжності методу може бути замінена на умову Ліпшиця

$$|\varphi(x) - \varphi(y)| \le q \cdot |x - y|, \quad 0 < q < 1. \tag{15}$$

- **Переваги методу:** простота; при q < 1/2 швидше збігається ніж метод ділення навпіл; метод узагальнюється на системи.
- **Недоліки методу:** при q>1/2 збігається повільніше ніж метод ділення навпіл; виникають труднощі при зведенні f(x)=0 до x=arphi(x).

## 2.3. Метод релаксації

Якщо в методі простої ітерації для рівняння  $x=x+ au\cdot f(x)\equiv \varphi(x)$  вибрати  $au(x)= au=\mathrm{const}$ , то ітераційний процес приймає вигляд

$$x_{n+1} = x_n + \tau \cdot f(x_n), \tag{16}$$

де  $k=0,1,2,3\ldots$ , а  $x_0$  — задано. Метод можна записати у вигляді

$$\frac{x_{k+1} - x_k}{\tau} = f(x_k), \quad k = 0, 1, \dots$$
 (17)

Оскільки  $arphi'(x) = 1 + au \cdot f'(x)$ , то метод збігається при умові

$$|\varphi'(x)| = |1 + \tau \cdot f'(x)| \le q < 1.$$
 (18)

Нехай f'(x) < 0, тоді (8) запишеться у вигляді:  $-q \leq 1 + au \cdot f'(x) \leq q < 1$ . Звідси

$$f'(x) \le 1 + q < 2k\tau, \tag{19}$$

i

$$0<\tau<\frac{2}{|f'(x)|}. \tag{20}$$

Поставимо задачу знаходження au, для якого  $q=q( au) o \min$ . Для того, щоб вибрати оптимальний параметр au, розглянемо рівняння для похибки  $z_k=x_k-ar x$ .

Підставивши  $x_k = x + z_k$  в (16), отримаємо

$$z_{k+1} = z_k + \tau \cdot f(x + z_k). \tag{21}$$

В припущені  $f(x) \in C^1([a,b])$  з теореми про середнє маємо

$$f(ar{x}+z_k)=f(ar{x})+z_k\cdot f'(ar{x}+ heta\cdot z_k)=z_k\cdot f'(ar{x}+ heta\cdot z_k)=z_k\cdot f'(\xi_k),$$

тобто

$$z_{k+1} = z_k + \tau \cdot f'(\xi_k) \cdot z_k. \tag{23}$$

Звідси

$$|z_{k+1}| \leq |1 + \tau \cdot f'(\xi_k)| \cdot |z_k| \leq \max_{U} |1 + \tau \cdot f'(\xi_k)| \cdot |z_k|.$$
 (24)

А тому

$$|z_{k+1}| \le \max\{|1 - \tau M_1|, |1 - \tau m_1|\} \cdot |z_k|,\tag{25}$$

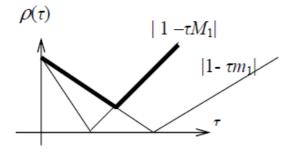
де

$$m_1 = \min_{[a,b]} |f'(x)|, \quad M_1 = \max_{[a,b]} |f'(x)|$$
 (26)

Таким чином, задача вибору оптимального параметра зводиться до знаходження au, для якого функція

$$q(\tau) = \max\{|1 - \tau M_1|, |1 - \tau m_1|\}$$
(27)

приймає мінімальне значення:  $q( au) o \min$ .



3 графіка видно, що точка мінімуму визначається умовою  $|1- au M_1|=|1- au m_1|$ . Тому

$$1 - \tau_0 m_1 = \tau_0 M_1 - 1 \implies \tau_0 = \frac{2}{M_1 - m_1} < \frac{2}{|f'(x)|}.$$
 (28)

При цьому значенні au маємо

$$q(\tau_0) = \rho_0 = \frac{M_1 - m_1}{M_1 + m_1}. (29)$$

Тоді для похибки вірна оцінка

$$|x_n-ar{x}| \leq rac{
ho_0^n}{1-
ho_0} \cdot (b-a) < arepsilon.$$
 (30)

Кількість ітерацій

$$n=n(arepsilon)\geq \left\lceilrac{rac{\ln(arepsilon(1-
ho_0))}{b-a}}{\ln
ho_0}
ight
ceil+1.$$

Задача 1: Дати геометричну інтерпретацію методу простої ітерації для випадків:

$$0 < \varphi'(x) < 1; \quad -1 < \varphi'(x) < 0; \quad \varphi'(x) < -1; \quad \varphi'(x) > 1.$$
 (32)

**Задача 2**: Знайти оптимальне  $au= au_0$  для методу релаксації при f'(x)>0.

## 2.4. Метод Ньютона (метод дотичних)

Припустимо, що рівняння f(x)=0 має простий дійсний корінь ar x, тобто f(ar x)=0, f'(x)
eq 0. Нехай виконуються умови:  $f(x)\in C^1([a,b])$ ,  $f(a)\cdot f(b)<0$ . Тоді

$$0 = f(\bar{x}) = f(x_k + \bar{x} - x_k) = f(x_k) + f'(\xi_k) \cdot (x - x_k), \tag{33}$$

де  $\xi_k=x_k+ heta_k\cdot(ar x-x_k)$ ,  $0< heta_k<1$ ,  $\xi_kpprox x_k$ . Тому наступне наближення виберемо з рівняння

$$f(x_k) + f'(x_k) \cdot (x_{k+1} - x_k) = 0. (34)$$

Звідси маємо ітераційний процес

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)},$$
 (35)

де  $k=0,1,2,\ldots$ ;  $x_0$  — задане.

Метод Ньютона ще називають методом лінеаризації або методом дотичних.

Задача 3: Дати геометричну інтерпретацію методу Ньютона.

Метод Ньютона можна інтерпретувати як метод простої ітерації з

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)},\tag{36}$$

тобто

$$\tau(x) = -\frac{1}{f'(x)}. (37)$$

Тому

$$\varphi'(x) = 1 - \frac{f'(x) \cdot f'(x) - f(x) \cdot f''(x)}{(f'(x))^2} = \frac{f(x) \cdot f''(x)}{(f'(x))^2}.$$
 (38)

Якщо  $ar{x}$  — корінь f(x), то arphi'(x)=1. знайдеться окіл кореня, \end{equation}

$$|\varphi'(x)| = \left| \frac{f(x) \cdot f''(x)}{(f'(x))^2} \right| < 1. \tag{39}$$

Це означає, що збіжність методу Ньютона залежить від вибору  $x_0$ .

**Недолік** методу Ньютона: необхідність обчислювати на кожній ітерації не тільки значення функції, а й похідної.

Модифікований метод Ньютона позбавлений цього недоліку і має вигляд:

$$x_{k+1} = x_k - rac{f(x_k)}{f'(x_0)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$
 (40)

Цей метод має лише лінійну збіжність:  $|x_{k+1} - x = O(|x_k - \bar{x}|)$ .

Задача 4: Дати геометричну інтерпретацію модифікованого методу Ньютона.

В методі Ньютона, для якого  $f'(x_k)$  замінюється на

$$\frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}} \tag{41}$$

дає метод січних:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k - x_{k-1}}{f(x_k) - f(x_{k-1})} \cdot f(x_k),$$
 (42)

де  $k=1,2,\ldots$ ,  $x_0,x_1$  — задані.

Задача 5: Дати геометричну інтерпретацію методу січних.

# 2.5. Збіжність методу Ньютона

**Теорема 1**: Нехай  $f(x) \in C^2([a,b])$ ;  $ar{x}$  простий дійсний корінь рівняння

$$f(x) = 0. (43)$$

і f'(x) 
eq 0 при  $x \in U_r = \{x: |x - ar{x}| < r\}$ . Якщо

$$q = \frac{M_2 \cdot |x_0 - \bar{x}|}{2m_1} < 1, \tag{44}$$

де

$$m_1 = \min_{U_r} |f'(x)|, \quad M_2 = \max_{U_r} |f''(x)|,$$
 (45)

то для  $x_0 \in U_r$  метод Ньютона

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \tag{46}$$

збігається і має місце оцінка

$$|x_n - \bar{x}| \le q^{2^n - 1} \cdot |x_0 - \bar{x}|. \tag{47}$$

3 (46) маємо

$$x_{k+1} - \bar{x} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} - \bar{x} = \frac{(x_k - \bar{x}) \cdot f'(x_k) - f(x_k)}{f'(x_k)} = \frac{F(x_k)}{f'(x_k)},$$
 (48)

де  $F(x)=(x-ar{x})f'(x)-f(x)$ , така, що

• 
$$F(\bar{x}) = 0$$
;

$$\bullet \ F'(x) = (x - \bar{x}) \cdot f''(x).$$

Тоді

$$F(x_k) = F(\bar{x}) + \int_x^{x_k} F'(t) dt = \int_x^{x_k} (t - \bar{x}) \cdot f''(t) dt.$$
 (49)

Так як  $(t-ar{x})$  не міняє знак на відрізку інтегрування, то скористаємося теоремою про середнє значення:

$$F(x_k) = f''(\xi_k) \int_{x}^{x_k} (t - \bar{x}) dt = \frac{(x_k - x)^2}{2} \cdot f''(\xi_k), \tag{50}$$

де  $\xi_k = ar{x} + heta_k \cdot (x_k - ar{x})$ , де  $0 < heta_k < 1$ . З (48), (50) маємо

$$x_{k+1} - \bar{x} = \frac{(x_k - \bar{x})^2}{2f'(x_k)} \cdot f''(\xi_k). \tag{51}$$

Доведемо оцінку (46) за індукцією. Так як  $x_0 \in U_r$ , то

$$|\xi_0 - \bar{x}| = |\theta_0 \cdot (x_0 - \bar{x})| < |\theta_0| \cdot |x_0 - \bar{x}| < r \tag{52}$$

звідси випливає  $\xi_0 \in U_r$ .

Тоді  $f''(\xi_0) \leq M_2$ , тому

$$|x_1 - \bar{x}| \le \frac{(x_0 - \bar{x})^2 \cdot M_2}{2m_1} = \frac{M_2 \cdot |x_0 - \bar{x}|}{2m_1} \cdot |x_0 - \bar{x}| = q \cdot |x_0 - \bar{x}| < r, \tag{53}$$

тобто  $x_1 \in U_r$ .

Ми довели твердження (47) при n=1. Нехай воно справджується при n=k

$$|x_k - \bar{x}| \le q^{2^k - 1} \cdot |x_0 - \bar{x}| < r,\tag{54}$$

$$|\xi_k - \bar{x}| = |\theta_k \cdot (x_k - \bar{x})| < r. \tag{55}$$

Тоді  $x_k, \xi_k \in U_r$ .

Доведемо (47) для n=k+1. З (51) маємо

$$|x_{k+1} - \bar{x}| \le \frac{|x_k - \bar{x}|^2 \cdot M_2}{2m_1} \le \left(q^{2^k - 1}\right)^2 \cdot \frac{|x_0 - \bar{x}|^2 \cdot M_2}{2m_1} =$$

$$= q^{2^{k+1} - 2} \cdot \frac{|x_0 - \bar{x}| \cdot M_2}{2m_1} \cdot |x_0 - \bar{x}| = q^{2^{k+1} - 1} \cdot |x_0 - \bar{x}|.$$
(56)

Таким чином (47) справджується для n=k+1. Значить (47) виконується і для довільного n. Таким чином  $x_n \xrightarrow[n \to \infty]{} x$ .  $\square$ 

З (47) маємо оцінку кількості ітерацій для досягнення точності arepsilon

$$n \ge \left[\log_2\left(1 + \frac{\ln\left(rac{arepsilon}{b-a}
ight)}{\ln q}
ight] + 1.$$
 (57)

Кажуть, що ітераційний метод має *степінь збіжності* m, якщо

$$|x_{k+1} - \bar{x}| = O(|x_k - \bar{x}|^m). (58)$$

Для методу Ньютона

$$|x_{k+1} - \bar{x}| = \frac{|x_k - \bar{x}|^2 |\cdot f''(\xi_k)|}{2|f'(x_k)|}.$$
 (59)

Звідси випливає, що

$$|x_{k+1} - \bar{x}| = O\left(|x_k - \bar{x}|^2\right). \tag{60}$$

Значить степінь збіжності методу Ньютона m=2. Для методу простої ітерації і ділення навпіл m=1.

**Теорема 2**: Нехай  $f(x) \in C^2([a,b])$  та x простий корінь рівняння f(x) = 0 ( $f'(x) \neq 0$ ). Якщо  $f'(x) \cdot f''(x) > 0$  ( $f'(x) \cdot f''(x) < 0$ ) то для методу Ньютона при  $x_0 = b$  послідовність наближень  $\{x_k\}$  монотонно спадає (монотонно зростає при  $x_0 = a$ ).

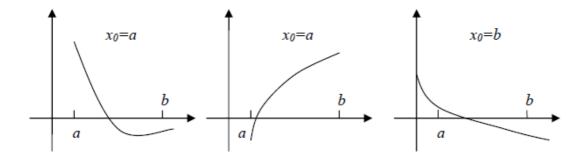
Задача 6: Довести теорему 2 при

- $f'(x) \cdot f''(x) > 0$ ;
- $f'(x) \cdot f''(x) < 0$ .

Задача 7: Знайти степінь збіжності методу січних [Калиткин Н.Н., Численные методы, с. 145–146]

Якщо  $f(a)\cdot f''(a)>0$  та f''(x) не міняє знак, то потрібно вибирати  $x_0=a$ ; при цьому  $\{x_k\}\uparrow \bar x$ .

Якщо  $f(b)\cdot f''(b)>0$ , то  $x_0=b$ ; маємо  $\{x_k\}\downarrow ar x$ . Пояснення на рисунку 2:



**Зауваження 1**: Якщо  $\bar{x} - p$ -кратний корінь тобто

$$f^{(m)}(\bar{x}) = 0, \quad m = 0, 1, \dots, p - 1; \quad f^{(p)}(x) \neq 0,$$
 (61)

то в методі Ньютона необхідна наступна модифікація

$$x_{k+1} - x_k - p \cdot \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \tag{62}$$

i

$$q = \frac{M_{p+1} \cdot |x_0 - \bar{x}|}{m_p \cdot p \cdot (p+1)} < 1. \tag{63}$$

Зауваження 2: Метод Ньютона можна застосовувати і для обчислення комплексного кореня

$$z_{k+1} = z_k - \frac{f(z_k)}{f'(z_k)} \tag{64}$$

В теоремі про збіжність

$$q = \frac{|x_0 - \bar{x}|M_2}{2m_1},\tag{65}$$

де

$$m_1 = \min_{U_r} |f'(z)|, \quad M_2 = \max_{U_r} f''(z)|.$$
 (66)

Тут |z| — модуль комплексного числа.

#### Переваги методу Ньютона:

- висока швидкість збіжності;
- узагальнюється на системи рівнянь;
- узагальнюється на комплексні корені.

#### Недоліки методу Ньютона:

- на кожній ітерації обчислюється не тільки  $f(x_k)$ , а і похідна  $f'(x_k)$ ;
- ullet збіжність залежить від початкового наближення  $x_0$ , оскільки від нього залежить умова збіжності

$$q = \frac{M_2|x_0 - \bar{x}|}{2m_1} < 1; (67)$$

ullet потрібно, щоб  $f(x) \in C^2([a,b]).$