

# Alkalmazott matematika

Baran Ágnes

Nemlineáris egyenletek

# Nemlineáris egyenletek

Az  $f(x) = 0$  egyenlet gyökeit keressük, ahol  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  nemlineáris függvény.

**Példa:**

$$\cos(x) - x = 0$$

vagy

$$x^5 - 3x^4 + x^3 - 5x^2 + 3 = 0$$

vagy

$$e^x - 4x^2 = 0$$

vagy

$$\ln(x) - x + 2 = 0$$

# A gyök numerikus közelítése

Az  $f(x) = 0$  egyenlet gyökét egy  $\{x_k\}$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots$  sorozattal (iteráció) fogjuk közelíteni.

A közelítés adott, ha adott

- az  $x_0$  kiindulópont,
- az algoritmus  $x_{k+1}$  meghatározására, ha  $x_k$  már ismert,
- a leállási feltétel.

# 1. Felezési módszer

Tf  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  folytonos, és  $f(a) \cdot f(b) < 0$

Ekkor az

$$f(x) = 0$$

egyenletnek van gyöke  $(a, b)$ -ben.

## Az algoritmus

Adott a maximális iterációszám (*maxit*) és az  $\varepsilon$  pontosság.

1. legyen  $k = 1$ ,  $x_0 = a$  és  $x_1 = b$
2. legyen  $x_2 = \frac{x_0 + x_1}{2}$
3.
  - a) ha  $f(x_2) = 0$ , akkor  $x_2$  gyök  $\rightarrow$  kilépés (eredmény:  $x_2$ )
  - b) ha  $f(x_0) \cdot f(x_2) < 0$ , akkor  $x_1 = x_2$
  - c) ha  $f(x_1) \cdot f(x_2) < 0$ , akkor  $x_0 = x_2$

ha  $|x_1 - x_0| < \varepsilon \rightarrow$  kilépés (eredmény:  $x_2$ )

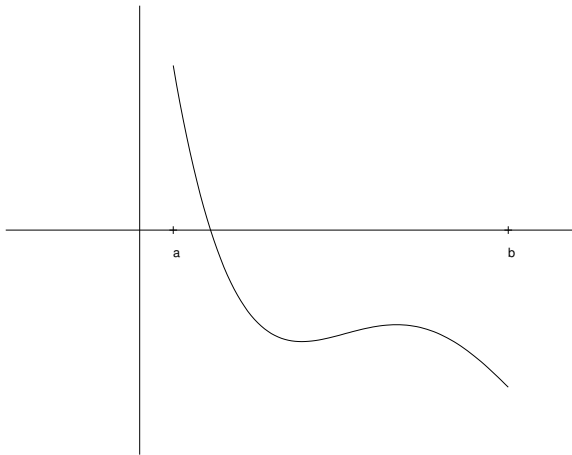
$k := k + 1$

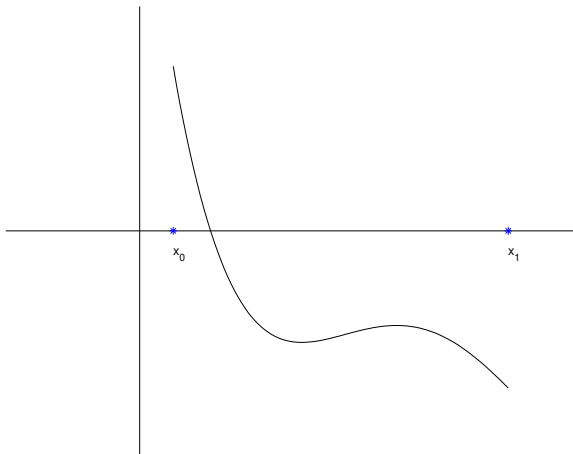
ha  $k = \text{maxit} \rightarrow$  kilépés (*maxit* lépésben nem találtunk gyököt)

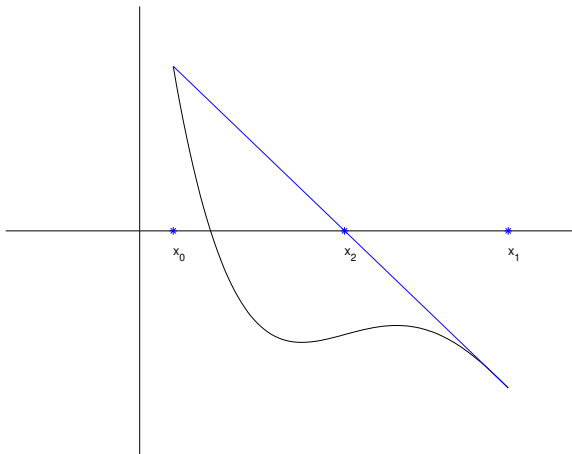
$\rightarrow$  2.

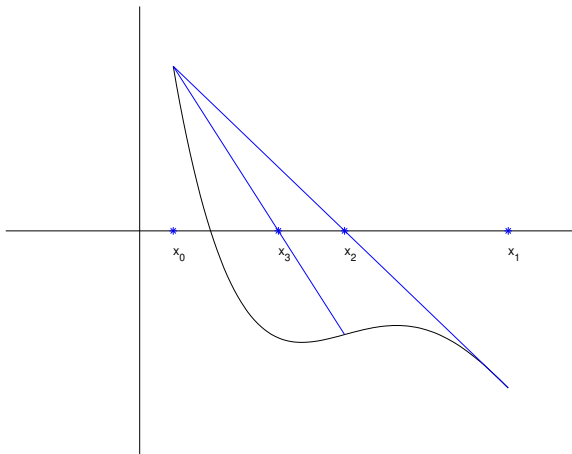
## 2. Húrmódszer

Az  $f(x) = 0$  nemlineáris egyenlet gyökét keressük, ahol  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , továbbá  $f(a) \cdot f(b) < 0$  és  $f$  folytonos.

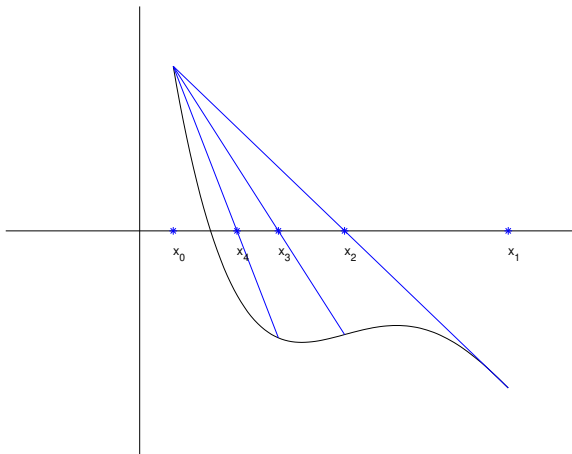


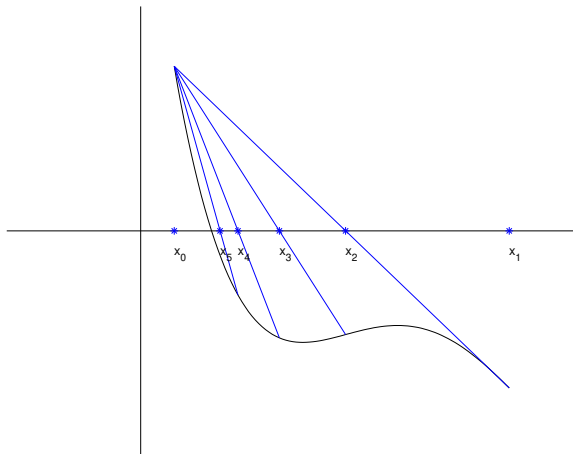












# Húrmódszer

$$x_0 = a, x_1 = b.$$

Az  $x_2$  pont meghatározása:

Az  $(x_0, f(x_0))$  és  $(x_1, f(x_1))$  pontokra illeszkedő egyenes egyenlete (Lagrange-interpoláció):

$$\begin{array}{c|c} x_0 & f(x_0) \\ & \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \\ x_1 & f(x_1) \end{array}$$

$$y(x) = f(x_1) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \cdot (x - x_1)$$

Ott metszi az  $x$ -tengelyt, ahol  $y(x) = 0$ :

$$x_2 = x_1 - f(x_1) \cdot \frac{x_1 - x_0}{f(x_1) - f(x_0)}$$

$x_2$  kiszámítása után ismételjük meg az előző lépéseket az  $[x_0, x_2]$ , illetve  $[x_2, x_1]$  intervallumok közül azzal, ahol előjelet vált a függvény.

A húrmódszer esetén

- $x_2$  kiszámítása jól definiált
- az eljárás minden folytonos  $f$  esetén konvergál  $f$  egy gyökéhez
- csak páratlan multiplicitású gyök közelítésére
- két pontra támaszkodó iteráció

## Az algoritmus:

Adott a maximális iterációszám (*maxit*) és az  $\varepsilon$  pontosság.

1.  $x_0 := a, x_1 := b, f_0 := |f(x_0)|$

2.

$$x_2 := x_1 - f(x_1) \cdot \frac{x_1 - x_0}{f(x_1) - f(x_0)}$$

3. a) Ha  $f(x_2) = 0$ , akkor kilépés ( $x_2$  gyök).

b) ha  $f(x_2) \cdot f(x_1) < 0$ , akkor  $x_0 = x_1, x_1 = x_2$

c) ha  $f(x_2) \cdot f(x_0) < 0$ , akkor  $x_1 = x_2$

ha  $|f(x_2)| < \varepsilon * (1 + f_0)$ , akkor kilépés (eredmény:  $x_2$ )

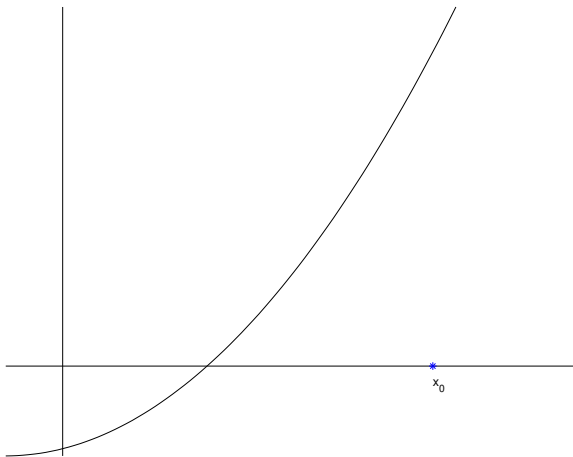
$k := k + 1$

ha  $k = \text{maxit}$ , akkor kilépés (*maxit* lépésben nem találtunk gyököt)

$\rightarrow 2$ .

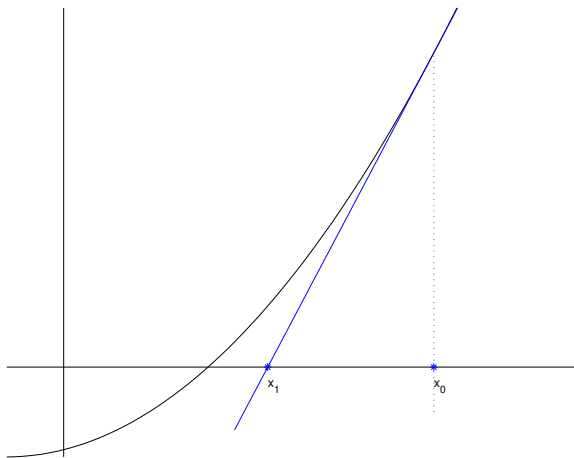
### 3. Newton-módszer

Az  $f(x) = 0$  nemlineáris egyenlet gyökét keressük.



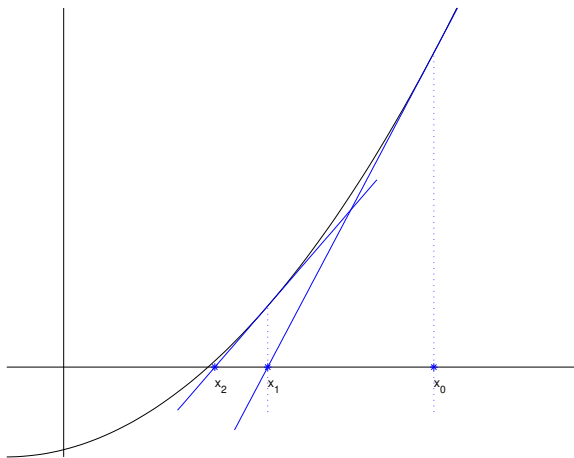
### 3. Newton-módszer

Az  $f(x) = 0$  nemlineáris egyenlet gyökét keressük.



### 3. Newton-módszer

Az  $f(x) = 0$  nemlineáris egyenlet gyökét keressük.





## Az algoritmus:

$x_0$  a gyök egy kezdeti közelítése,

$x_{k+1}$  meghatározása:

Az  $f$  függvény  $x_k$ -beli érintője (Hermite-interpoláció):

$$\begin{array}{c|c} x_k & f(x_k) \\ & f'(x_k) \\ x_k & f(x_k) \end{array}$$

$$y(x) = f(x_k) + f'(x_k) \cdot (x - x_k)$$

Ott metszi az  $x$ -tengelyt, ahol  $y(x) = 0$ :

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

## A Newton-iteráció:

$x_0$  kezdőpont,

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

- nem feltétlenül definiált
- egy pontra támaszkodó iteráció

**Tétel.** Legyen  $x^*$  az  $f$  egy gyöke. Ha

- $f$  kétszer folytonosan diff.ható,
- $|f'(x)| \geq m_1 > 0$ ,
- $|f''(x)| \leq M_2$ ,
- $|x_0 - x^*| < \frac{2m_1}{M_2}$ ,

akkor a Newton-iteráció jól definiált,  $x_k \rightarrow x^*$ , ha  $k \rightarrow \infty$ , továbbá

$$|x_{k+1} - x^*| \leq C|x_k - x^*|^2$$

Mit jelent a gyakorlatban a

$$|x_{k+1} - x^*| \leq C|x_k - x^*|^2$$

becslés?

Ha valamely  $k$ -ra  $|x_k - x^*| \approx 0.1$ , akkor a sorozat következő néhány tagjának a távolsága a gyöktől kb

0.01

0.0001

0.00000001

A Newton-módszer konvergenciája **kvadrátikus**, vagy másodrendű.

## 1. példa

Közelítsük az  $x^3 - 3x - 2 = 0$  egyenlet gyökét Newton-módszerrel az  $x_0 = 1.5$  pontból indulva!

$$f(x) = x^3 - 3x - 2 \text{ és } f'(x) = 3x^2 - 3.$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^3 - 3x_k - 2}{3x_k^2 - 3}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$x_0 = 1.5$$

$$x_1 = 2.33333333333333$$

$$x_2 = 2.\underline{0}55555555555556$$

$$x_3 = 2.\underline{00}194931773879$$

$$x_4 = 2.\underline{00000}252829797$$

$$x_5 = 2.\underline{000000000000}426$$

## 2. példa

Közelítsük  $\sqrt{a}$ , ( $a > 0$ ) értékét Newton-módszerrel!

$f(x) = x^2 - a$  és  $f'(x) = 2x$ . Ekkor

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^2 - a}{2x_k} = \frac{1}{2} \left( x_k + \frac{a}{x_k} \right)$$

$a = 5$ ,  $x_0 = 2$  esetén:

$$x_1 = 2.25$$

$$x_2 = 2.23611111111111$$

$$x_3 = 2.23606797791580$$

$$x_4 = 2.23606797749979$$

### 3. példa

Közelítsük az  $x^3 - 3x + 2 = 0$  egyenlet gyökét Newton-módszerrel az  $x_0 = 1.5$  pontból indulva!

$$f(x) = x^3 - 3x + 2 \text{ és } f'(x) = 3x^2 - 3.$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^3 - 3x_k + 2}{3x_k^2 - 3}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$x_0 = 1.5$$

$$x_1 = 1.266666666666667$$

$$x_2 = 1.13856209150327$$

$$x_3 = 1.07077733565581$$

$$x_4 = 1.03579185227111$$

...

$$x_9 = 1.00113136084711$$

Hasonlítsuk össze az eredmény az 1. példa eredményével! Bár az egyenlet gyökéhez konvergál a sorozat, de a konvergencia nem kvadratikusság. Miért?

A probléma: az 1 kétszeres gyöke  $f$ -nek (a konvergenciatétel 2. feltétele nem teljesül).

Ha az

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

iteráció helyett az

$$x_{k+1} = x_k - 2 \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

iterációt alkalmazzuk:

$$x_0 = 1.5$$

$$x_1 = 1.\underline{0}33333333333333$$

$$x_2 = 1.\underline{000}18214936248$$

$$x_3 = 1.\underline{000000000}552926$$

## 4. Szelőmódszer

A Newton-iteráció minden lépésében szükséges a derivált adott pontbeli értéke.

Ha a derivált számítása nem lehetséges, vagy túl költséges, akkor az  $f'(x_k) \approx [x_{k-1}, x_k]f$  közelítést alkalmazhatjuk.

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

Ez a **szelőmódszer**.



$x_0, x_1$  kezdőpontok,

$$x_{k+1} = x_k - f(x_k) \frac{x_k - x_{k-1}}{f(x_k) - f(x_{k-1})}, \quad k = 1, 2, \dots$$

A képlet hasonló a húrmódszerhez, de itt nem vizsgáljuk az új pontban a függvény előjelét, mindig a 2 utolsó pontból számítjuk a következőt.

- a képlet nem feltétlenül definiált ( $f(x_k) = f(x_{k-1})$  lehet)
- 2 pontra támaszkodó

Konvergencia feltételei ugyanazok, mint a Newton-iterációnál, csak még  $|x_1 - x^*| < \frac{2m_1}{M_2}$  is kell.

A konvergenciarend alacsonyabb, mint a Newton-iterációnál:

$$|x_{k+1} - x^*| \leq C|x_k - x^*|^p,$$

ahol  $p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.618$ .

(Húrmódszernél  $p = 1$ , Newton-módszernél  $p = 2$ .)

## 5. Fixpont-iteráció.

$g(x) = x$  gyökét keressük, ahol  $g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ .

**Az algoritmus:**

$x_0$  kezdőpont,  $x_{k+1} = g(x_k)$ ,  $k = 0, 1, \dots$

### Tétel

Ha  $g([a, b]) \subseteq [a, b]$ , és  $\exists \quad 0 \leq \alpha < 1$ :

$$|g(x) - g(y)| \leq \alpha \cdot |x - y| \quad \forall x, y \in [a, b], \quad (1)$$

akkor egyértelműen létezik olyan  $x^* \in [a, b]$ , hogy  $g(x^*) = x^*$ , továbbá  $\forall x_0 \in [a, b]$  esetén az  $x_{k+1} = g(x_k)$ ,  $k = 0, 1, \dots$  sorozat tart  $x^*$ -hoz.

**Megjegyzés:** Ha  $|g'(x)| \leq \alpha < 1$ , akkor (1) teljesül.

## Megjegyzés

Ha egy  $g$  függvény teljesíti az (1) tulajdonságot, akkor összehúzó leképezésnek (kontrakciónak) nevezzük.

## 5. feladat

Mutassuk meg, hogy a

$$\frac{1}{3} \cos(x) = x$$

egyenletnek van gyöke a  $[0, \pi]$  intervallumban. Közelítsük a gyököt fixpont-iterációval.

# Nemlineáris egyenletrendszerek.

$f(x) = 0$ , ahol  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ . Másképpen:

$$f_1(x_1, \dots, x_n) = 0$$

$$f_2(x_1, \dots, x_n) = 0$$

$$\vdots$$

$$f_n(x_1, \dots, x_n) = 0$$

Példa:  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ ,

$$x_1^2 + x_1x_2 - 3x_2 + 3 = 0$$

$$-3x_1^2 + x_2^2 - x_1 = 0$$

# Newton-módszer több dimenzióban

$x^{(0)}$  kezdővektor,

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - \left( J(x^{(k)}) \right)^{-1} \cdot f(x^{(k)}), \quad k = 0, 1, \dots,$$

ahol  $J$  a Jacobi-mátrix:

$$J(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

A mátrixinvertálás helyett: a

$$J(x^{(k)}) \cdot \underbrace{(x^{(k+1)} - x^{(k)})}_{\delta x :=} = -f(x^{(k)})$$

lineáris egyenletrendszert oldjuk meg. Ezután

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \delta x.$$

Leállási feltétel:

$$\|f(x^{(k+1)})\|_{\infty} < \varepsilon \cdot (1 + \|f(x^{(0)})\|_{\infty})$$

# Fixpont-iteráció egyenletrendszerekre

A  $g(x) = x$  gyökét keressük, ahol  $g : T \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,  $T \subseteq \mathbb{R}^n$ .

**Példa:**

$$\begin{aligned}\frac{1}{4} \cos(2x_1 - x_2) - \frac{3}{4} &= x_1 \\ \frac{1}{3} \sin(x_1) - \frac{2}{3} &= x_2\end{aligned}$$

**Az algoritmus:**

$x^{(0)}$  kezdővektor,  $x^{(k+1)} = g(x^{(k)})$ ,  $k = 0, 1, \dots$



## Feladat

Közelítsük a

$$\begin{aligned} -4x_1 + \cos(2x_1 - x_2) &= 3 \\ -3x_2 + \sin x_1 &= 2 \quad x_1, x_2 \in [-\pi, \pi] \end{aligned}$$

egyenletrendszert megoldását fixpont-iterációval pl. az  $x^{(0)} = [0, 0]^T$  kezdővektorból indulva.