

## Rezolvarea ecuațiilor algebrice neliniare

Prof.dr.ing. Gabriela Ciuprina

Universitatea "Politehnica" București, Facultatea de Inginerie Electrică

Suport didactic pentru disciplina *Algoritmi Numerici*, 2017-2018

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Cuprins

- 1 Ecuții algebrice neliniare - formularea problemei
- 2 Metode de rezolvare numerică - prin încadrare
  - Metoda biseecției (a înjumătățirii intervalului)
  - Metoda falsei poziții (a coardei)
- 3 Metode de rezolvare numerică - prin interpolare
  - Interpolare directă
  - Interpolare inversă
  - ... de ordinul 1
  - ... de ordinul 2
- 4 Metode de rezolvare numerică - prin iterații de punct fix
  - Metoda iterației simple
  - Metoda Newton (a tangentelor)
  - Metoda secantelor
- 5 Metode hibride
  - ...fără evaluarea derivatei
  - ...cu evaluarea derivatei

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Formularea problemei

### Enunț

Se dă  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , continuă.

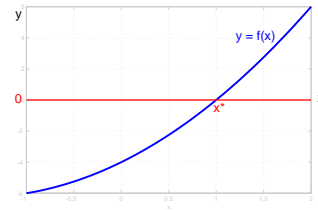
Se cere  $x$  pentru care

$$f(x) = 0$$

### Buna formulare matematică

Există o soluție  $x^* \in [a, b]$  și aceasta este unică.

$$f(x^*) = 0$$



Notes

---

---

---

---

---

---

---

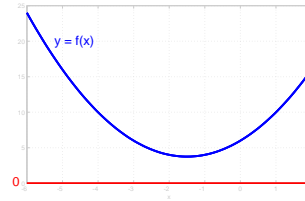
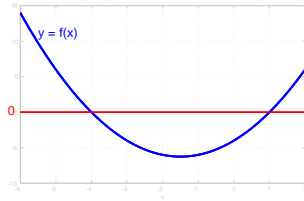
---

---

---

## Formularea problemei

Exemple de probleme prost formulate:



Notes

---

---

---

---

---

---

---

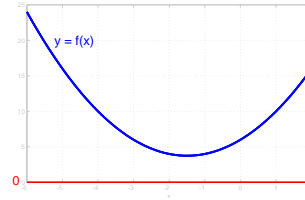
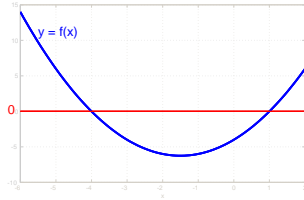
---

---

---

## Formularea problemei

Exemple de probleme prost formulate:



Soluția nu este unică.

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

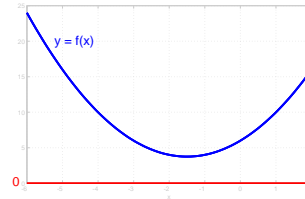
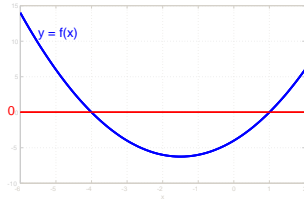
---

---

---

## Formularea problemei

Exemple de probleme prost formulate:



Soluția nu este unică.

Nu există soluție.

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

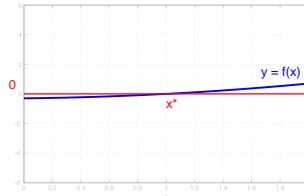
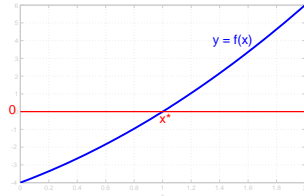
---

---

---

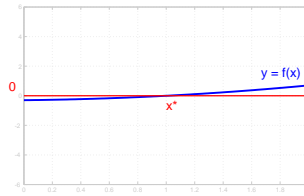
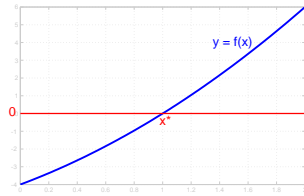
## Condiționarea problemei

Condiționarea depinde de panta lui  $f$  în apropierea soluției.



## Condiționarea problemei

Condiționarea depinde de panta lui  $f$  în apropierea soluției.



Bine condiționată.

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

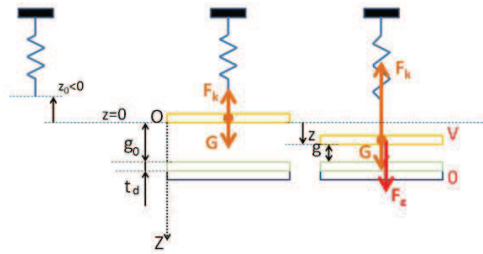
---

---





## Exemplul 2



Se dau:

$$g_0, A, t_d$$

$$k, \varepsilon_r$$

$$V$$

Se cere:  $g$

$$k(g_0 - g) = \frac{\varepsilon_0 AV^2}{2 \left(g + \frac{t_d}{\varepsilon_r}\right)^2}$$

$$f(g) = 0$$

unde

$$f(g) = (g - g_0) \left(g + \frac{t_d}{\varepsilon_r}\right)^2 + \frac{\varepsilon_0 AV^2}{2k}$$

Navigation icons and page number 8/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda biseecției - ideea

Ipoteză suplimentară:

$$f(a)f(b) < 0$$

Ideea

$$x_0, x_1, \dots, x_k, \dots \rightarrow x^*$$

Prin înjumătățirea intervalului:

- 1  $x_m = (a + b)/2$
- 2 se va selecta dintre intervalele  $[a, x_m]$  și  $[x_m, b]$  pe acela care conține soluția
- 3 se renotează cu  $[a, b]$  jumătatea aleasă și se reia de la pasul 1.

Algoritmul se oprește atunci când  $|b - a| < \varepsilon$

$\varepsilon$  este o eroare absolută impusă de utilizator.

Navigation icons and page number 9/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

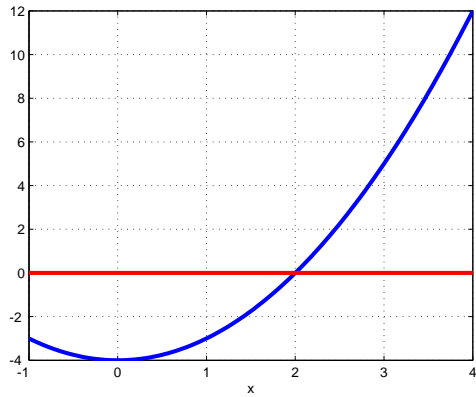
---

---

---

---

## Metoda biseecției - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

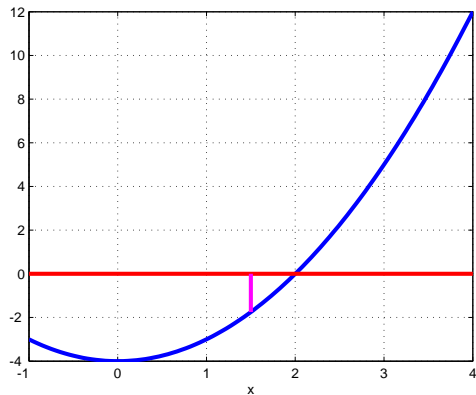
---

---

---

---

## Metoda biseecției - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

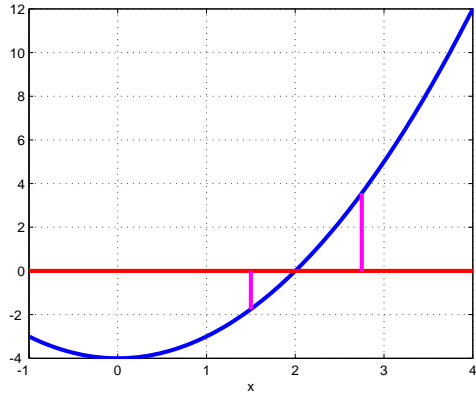
---

---

---



## Metoda biseecției - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

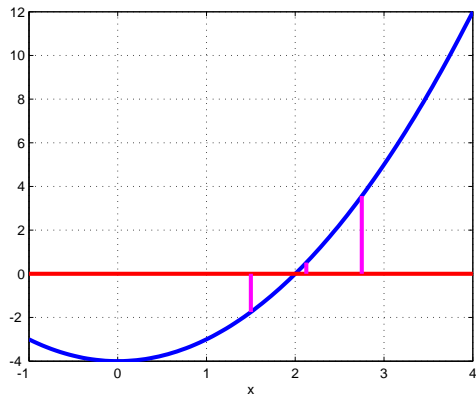
---

---

---

---

## Metoda biseecției - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

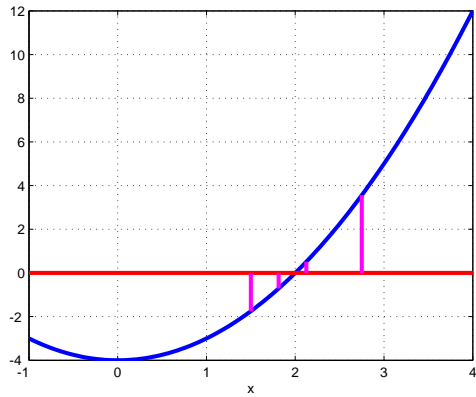
---

---

---

---

## Metoda biseecției - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

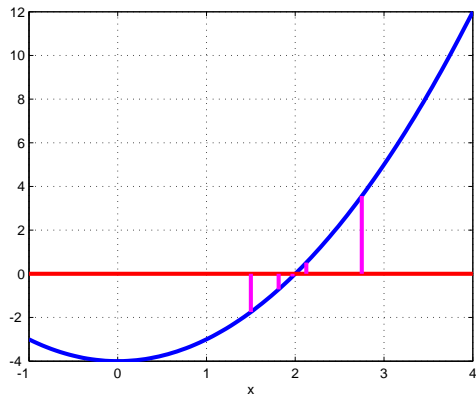
---

---

---

---

## Metoda biseecției - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metodei biseecției - algoritm

```
funcție biseecție (a, b, eps, nit)
real a, b           ; domeniul de definiție al funcției f
real ε             ; eroarea impusă
întreg nit         ; număr maxim de iterații
real xm           ; soluția
întreg k = 0       ; contor iterații
repetă
    k = k + 1
    xm = (a + b)/2
    dacă f(xm)f(a) > 0 atunci
        a = xm
    altfel
        b = xm
până când (b - a) < eps sau k > nit
dacă k > nit
    scrie Eroarea impusă nu a fost atinsă.
întoarce xm        ; soluție
retur
```

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda biseecției - erori

La fiecare iterație, eroarea absolută se înjumătățește:

$$\begin{aligned} |x_0 - x^*| &< l \\ |x_1 - x^*| &< l/2 \\ |x_2 - x^*| &< l/2^2 \\ &\vdots \\ |x_k - x^*| &< l/2^k \\ &\vdots \end{aligned}$$

$$l = b - a$$

În ipotezele făcute, procedura este garantat convergentă!

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea

Ideea: similară cu a biseției - alegerea unui interval în care funcția își schimbă semnul

**DAR** nu se înjumătățește intervalul

Intervalul se împarte în două părți, determinate de intersecția coardei determinată de punctele  $(a, f(a))$  și  $(b, f(b))$  cu axa  $Oy$ .

Notes

---

---

---

---

---

---

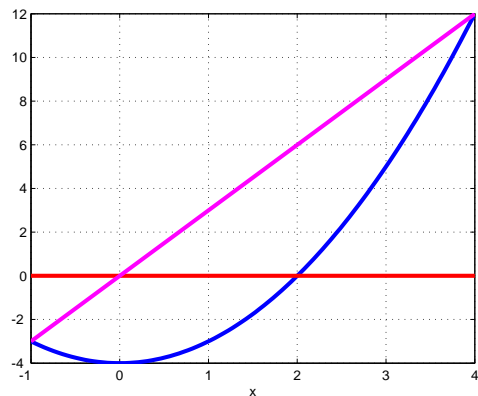
---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

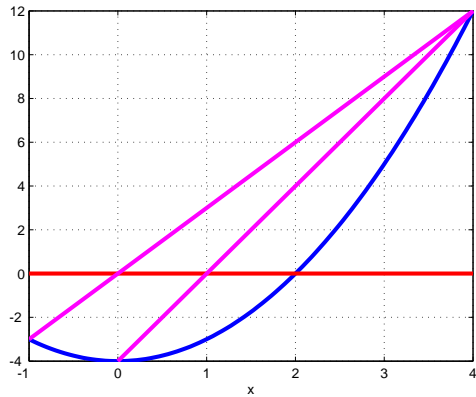
---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

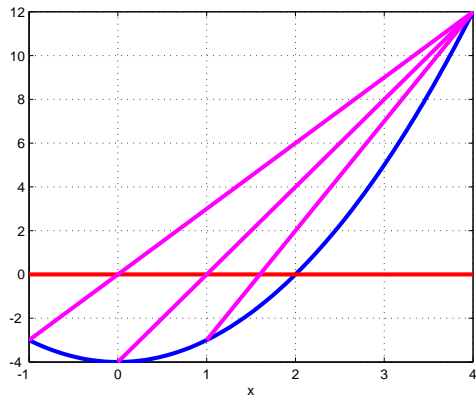
---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

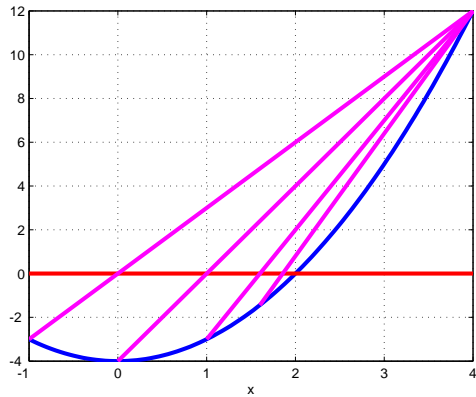
---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

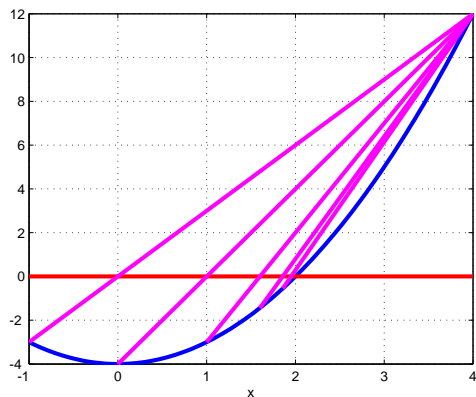
---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

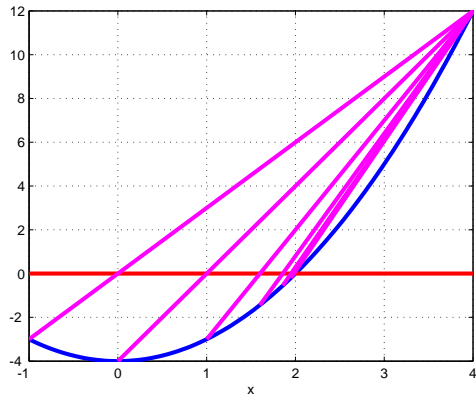
---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - ideea



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - algoritm

$$y(x) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}(x - a) + f(a)$$
$$y(x) = 0 \Rightarrow x = \frac{af(b) - bf(a)}{f(b) - f(a)}$$

- 1  $x_m = (af(b) - bf(a))/(f(b) - f(a))$
- 2 se va selecta dintre intervalele  $[a, x_m]$  și  $[x_m, b]$  pe acela care conține soluția
- 3 se renotează cu  $[a, b]$  intervalul ales și se reia de la pasul 1.

Algoritmul se oprește atunci când  $|b - a| < \varepsilon$   
 $\varepsilon$  este o eroare absolută impusă de utilizator.

Notes

---

---

---

---

---

---

---


---

---

---

## Metoda falsei poziții (*regula falsi*) - convergență

- Convergența este asigurată dacă funcția este continuă și își schimbă semnul pe intervalul  $[a,b]$ ;
- Convergența ar putea fi mai rapidă decât la biseție dacă întotdeauna intervalul ales este mai mic decât jumătate din intervalul anterior;
- Ideea poate fi folosită în combinație cu metoda secantelor<sup>1</sup> pentru a preveni divergența acestuia din urmă.
- O variantă mai rapid convergentă a acestei metode este cunoscută sub numele de metoda lui Ridder [detalii aici](#). Se folosește valoarea funcției  $f$  la mijlocul intervalului pentru a determina o altă funcție  $h$  care are aceeași rădăcină ca și  $f$ . Metoda falsei poziții se aplică pentru  $h$ .

<sup>1</sup>Metoda secantelor este prezentată în slide-urile care urmează  16/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Ideea metodelor bazate pe interpolare

### Interpolare directă:

- Se folosesc valorile funcției deja calculate pentru a găsi o interpolare  $g$  a funcției  $f$ .
- Aproximația rădăcinii este dată de zeroul polinomului de interpolare  $g$ .

$$f(x) \approx g(x)$$

$$f(x^*) = 0 \Rightarrow g(x^*) \approx 0$$

Algoritm:

$$g(x_k) = 0 \Rightarrow f(x_k) \approx 0$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



## Ideea metodelor bazate pe interpolare

### Interpolare inversă:

- Se folosesc valorile funcției deja calculate pentru a găsi o interpolare  $h$  a funcției  $f^{-1}$ .
- Aproximația rădăcinii este dată de  $h(0)$ .

$$f(x) = y \Rightarrow x = f^{-1}(y)$$
$$f(x^*) = 0 \Rightarrow x^* = f^{-1}(0)$$
$$f^{-1}(y) \approx h(y) \Rightarrow x^* \approx h(0)$$

Algoritm:

$$x_k = h(0) \Rightarrow x_k \approx x^*$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metode bazate pe interpolare liniară

Metode care folosesc interpolări de ordinul 1 (două puncte)

- 1 **Metoda falsei poziții**<sup>2</sup> - cele două puncte nu sunt neaparat ultimele două aproximații calculate.
- 2 **Metoda secantelor**<sup>3</sup> - cele două puncte sunt exact ultimele două aproximații calculate.

<sup>2</sup>Prezentată anterior, ca o metodă de încadrare

<sup>3</sup>Prezentată în slide-urile următoare, ca o metodă de punct fix

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metode bazate pe interpolarea pătratică

Metode care folosesc interpolări de ordinul 2 (trei puncte)

### 1 Metoda Muller

Se aproximează  $f$  cu o parabolă folosind ultimele trei aproximații calculate.

Se calculează o rădăcină a acestei parabole, cea mai apropiată de ultima aproximație calculată.

Detalii la

Eric W. "Muller's Method." From MathWorld—A Wolfram Web Resource.

<http://mathworld.wolfram.com/MullersMethod.html>

### 2 Interpolarea pătratică inversă

Se aproximează  $f^{-1}$  cu o parabolă folosind ultimele trei aproximații calculate.

Se evaluează acest polinom de interpolare în 0.

Este folosită mai des în combinație cu alte metode.  20/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Interpolarea pătratică inversă

Polinomul de interpolare pentru  $f^{-1}$ , folosind punctele:  $(x_{k-2}, f_{k-2})$ ,  $(x_{k-1}, f_{k-1})$ ,  $(x_k, f_k)$  este:

$$f^{-1}(y) = \frac{(y - f_{k-1})(y - f_k)}{(f_{k-2} - f_{k-1})(f_{k-2} - f_k)} x_{k-2} + \frac{(y - f_{k-2})(y - f_k)}{(f_{k-1} - f_{k-2})(f_{k-1} - f_k)} x_{k-1} + \frac{(y - f_{k-2})(y - f_{k-1})}{(f_k - f_{k-2})(f_k - f_{k-1})} x_k$$

Aproximația următoare  $x_{k+1} = f^{-1}(0)$

$$x_{k+1} = \frac{f_{k-1} f_k}{(f_{k-2} - f_{k-1})(f_{k-2} - f_k)} x_{k-2} + \frac{f_{k-2} f_k}{(f_{k-1} - f_{k-2})(f_{k-1} - f_k)} x_{k-1} + \frac{f_{k-2} f_{k-1}}{(f_k - f_{k-2})(f_k - f_{k-1})} x_k \quad (1)$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Ideea metodei iterației simple

Ecuția de rezolvat:

$$f(x) = 0 \quad (2)$$

Ideea:

$$x_0, x_1, \dots, x_k, \dots \rightarrow x^*$$

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (3)$$

$g$  se numește *funcție de iterație*

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Ideea metodei iterației simple

Ecuția de rezolvat:

$$f(x) = 0 \quad (2)$$

Ideea:

$$x_0, x_1, \dots, x_k, \dots \rightarrow x^*$$

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (3)$$

$g$  se numește *funcție de iterație*

❶  $g = ?$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Ideea metodei iterației simple

Ecuția de rezolvat:

$$f(x) = 0 \quad (2)$$

Ideea:

$$x_0, x_1, \dots, x_k, \dots \rightarrow x^*$$

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (3)$$

$g$  se numește *funcție de iterație*

1  $g = ?$

2  $x_0 = ?$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Ideea metodei iterației simple

Ecuția de rezolvat:

$$f(x) = 0 \quad (2)$$

Ideea:

$$x_0, x_1, \dots, x_k, \dots \rightarrow x^*$$

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (3)$$

$g$  se numește *funcție de iterație*

1  $g = ?$

2  $x_0 = ?$

3 Șirul este convergent?

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---







## Metoda iterației simple - construcția lui $g$

$$f(x) = 0$$

$$cf(x) = 0$$

$$x + cf(x) = x$$

$$g(x) = x + cf(x) \quad (6)$$

$$x_k = x_{k-1} + cf(x_{k-1}) \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (7)$$

## Metoda iterației simple - convergența

$$g(x) = x + cf(x) \quad (8)$$

$$x_k = x_{k-1} + cf(x_{k-1}) \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (9)$$

Inițializare arbitrară  $x_0 \in [a, b]$ .

Obs: **Constanta  $c$  influențează puternic convergența.**

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $g$  este o contracție, atunci șirul iterațiilor este convergent.

$g$  este contracție, dacă:

$$|g(x_1) - g(x_2)| < |x_1 - x_2|, \forall x_1, x_2 \in [a, b] \quad (10)$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



## Metoda iterației simple - convergența

$$g(x) = x + cf(x) \quad (8)$$

$$x_k = x_{k-1} + cf(x_{k-1}) \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (9)$$

Inițializare arbitrară  $x_0 \in [a, b]$ .

Obs: **Constanta  $c$  influențează puternic convergența.**

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $g$  este o contracție, atunci șirul iterațiilor este convergent.

$g$  este contracție, dacă:

$$|g(x_1) - g(x_2)| \leq L|x_1 - x_2|, \forall x_1, x_2 \in [a, b] \quad (10)$$

$L < 1$  (strict!)

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

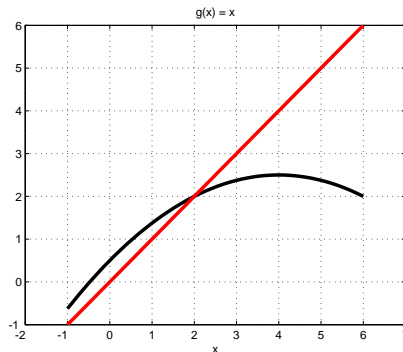
---

---

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.



Convergent

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

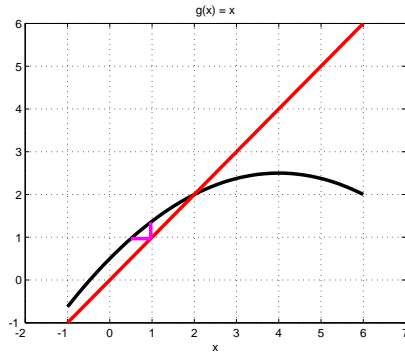
---

---

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.

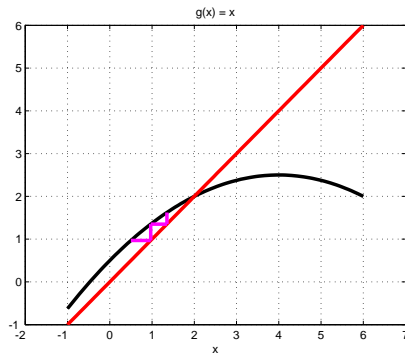


Convergent

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.



Convergent

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

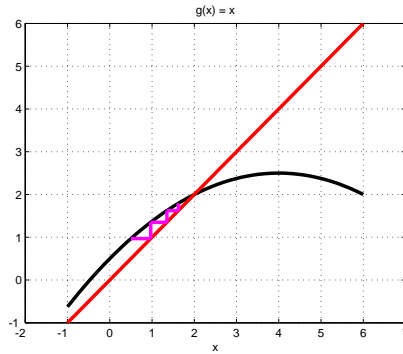
---

---

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.



Convergent

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

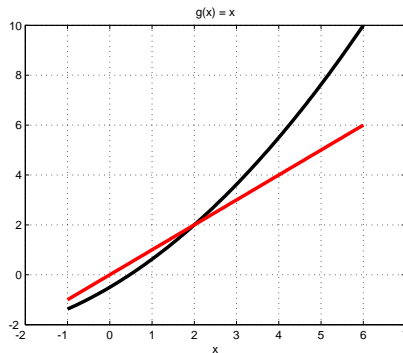
---

---

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.



Divergent

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

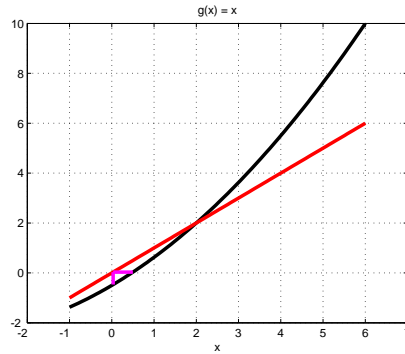
---

---

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.



Divergent

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

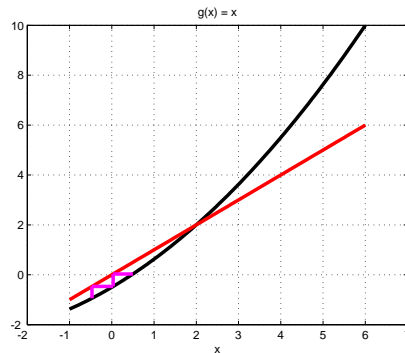
---

---

## Metoda iterației simple - convergența

**Teoremă - condiție suficientă de convergență**

Dacă  $f$  este derivabilă și  $|g'| < 1 \Rightarrow$  iterații convergente.



Divergent

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



## Metoda iterației simple - condiția de oprire

Eroarea  $|x_n - x^*|$  - nu se poate calcula  
Reziduul  $|f(x_n)|$  - se poate calcula, dar trebuie corelat cu numărul de condiționare

$$f(x_n) - f(x^*) = f'(\zeta)(x_n - x^*)$$

$$|x_n - x^*| = \frac{1}{|f'(\zeta)|} |f(x_n)|$$

$$|x_n - x^*| \leq \hat{k} |f(x_n)|$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda iterației simple - condiția de oprire

Dar

$$|x_n - x_{n-1}| = |g(x_{n-1}) - x_{n-1}| = |x_{n-1} + cf(x_{n-1}) - x_{n-1}| = |cf(x_{n-1})|$$

Dacă  $c$  e corelat cu inversa derivatei, atunci **cel mai natural criteriu de oprire este**

$$|x_n - x_{n-1}| < \varepsilon$$

unde  $\varepsilon$  este parametru de intrare (impus de utilizator).

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda Newton

$c$  se alege a.î. viteza de convergență să fie maximă:

$$1 + c_k f'(x_k) = 0$$

$$c_k = -\frac{1}{f'(x_k)}. \quad (13)$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad k = 1, 2, \dots \quad (14)$$

**Semnificație geometrică:** La fiecare iterație graficul funcției este aproximat cu tangenta dusă în punctul de coordonate  $x_k, f(x_k)$ .  
OBS: Metoda eșuează dacă tangenta are panta zero.

Notes

---

---

---

---

---

---

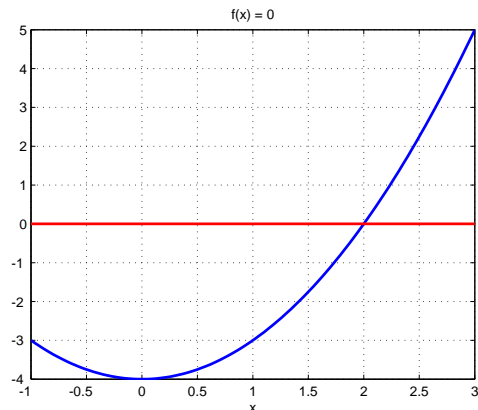
---

---

---

---

## Metoda Newton



Notes

---

---

---

---

---

---

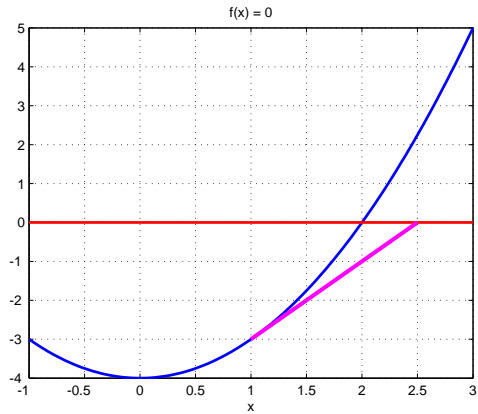
---

---

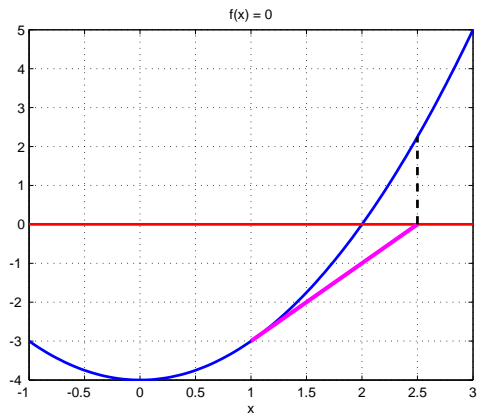
---

---

## Metoda Newton



## Metoda Newton



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

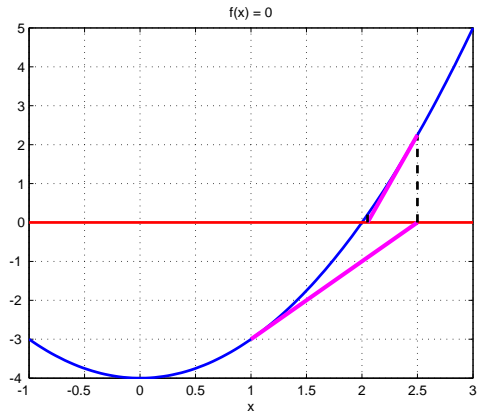
---

---

---



## Metoda Newton



Notes

---

---

---

---

---

---

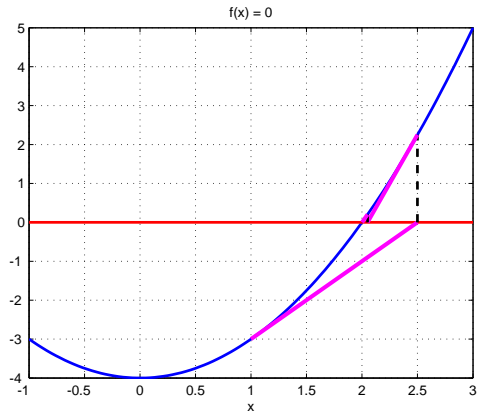
---

---

---

---

## Metoda Newton



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metoda Newton

Justificare: Ecuația dreptei tangente:

$$y = f'(x)(x - x_k) + f(x_k), \quad (15)$$

Intersecția tangentei cu axa orizontală:

$$y = 0 \Rightarrow x = x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Obs: la fiecare iterație trebuie evaluată derivata  $f'(x_k)$ , ceea ce poate necesita un efort mare de calcul.

:(

Ce se poate face pentru diminuarea efortului de calcul?

## Metoda tangentelor paralele

Variantă simplificată metoda **Newton-Kantorovici (a tangentelor paralele)**

$$c = -1/f'(x_0)$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_0)} \quad (16)$$

Semnificația geometrică?

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

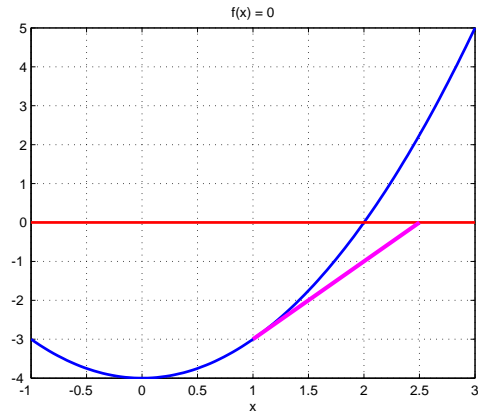
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

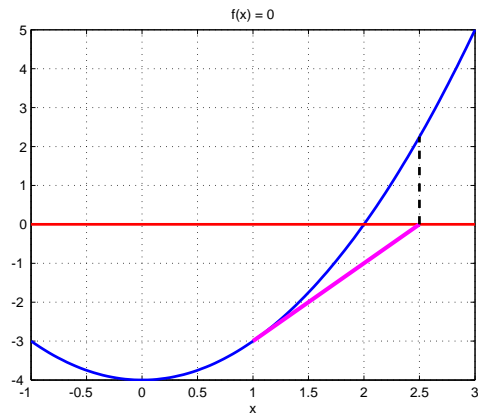
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

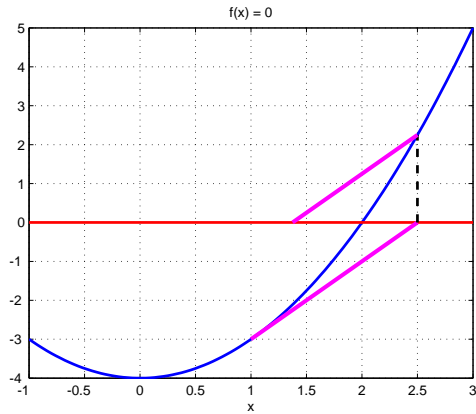
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

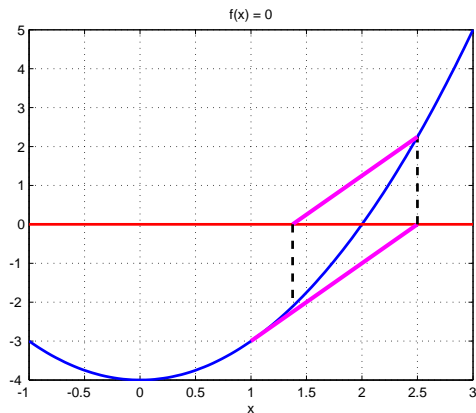
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

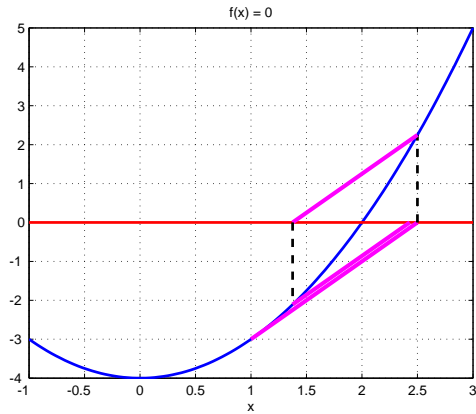
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

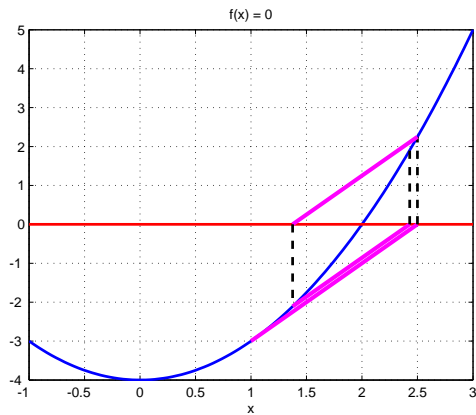
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

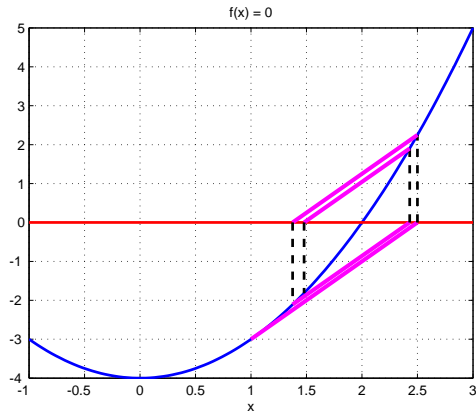
---

---

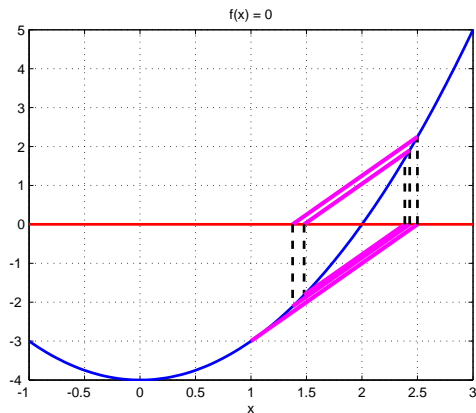
---

---

## Metoda tangentelor paralele



## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

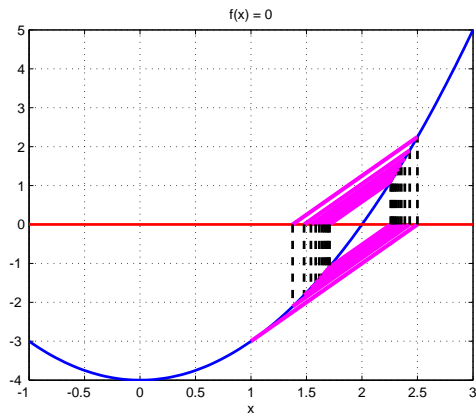
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

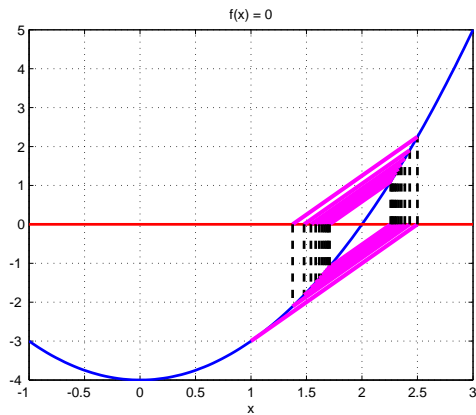
---

---

---

---

## Metoda tangentelor paralele



Notes

---

---

---

---

---

---

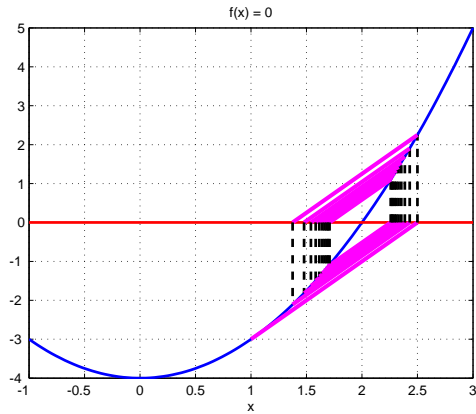
---

---

---

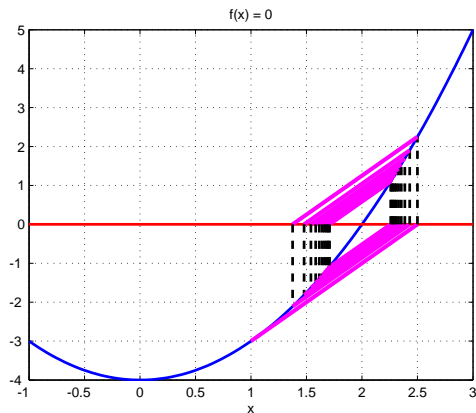
---

## Metoda tangentelor paralele



- S-a redus efortul de calcul, dar doar pentru o iterație

## Metoda tangentelor paralele



- S-a redus efortul de calcul, dar doar pentru o iterație
- Rămâne necesitatea de a avea o expresie analitică pentru derivată  $f'(x)$ .

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

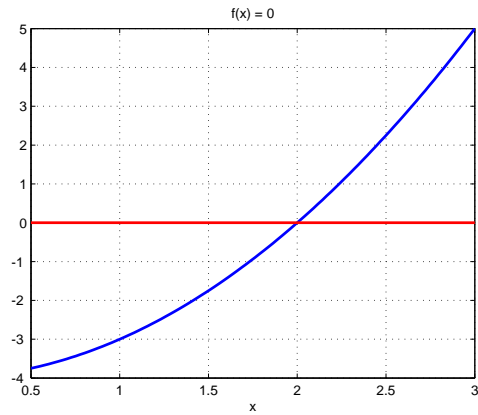
---





## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

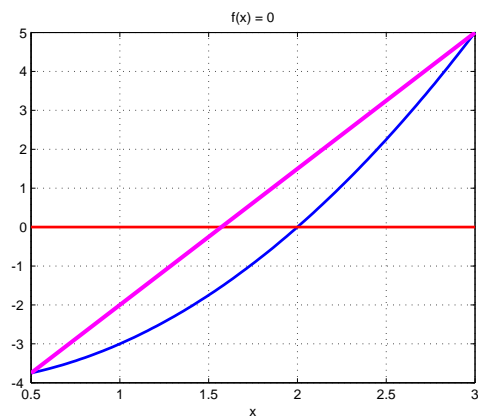
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

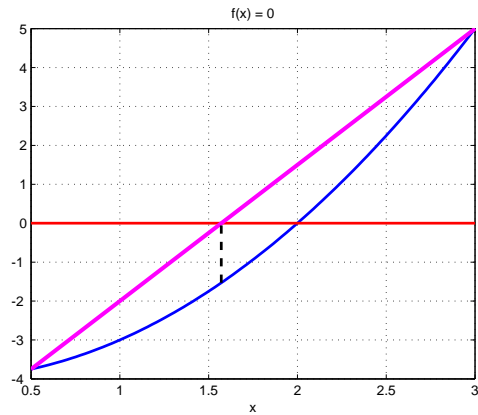
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

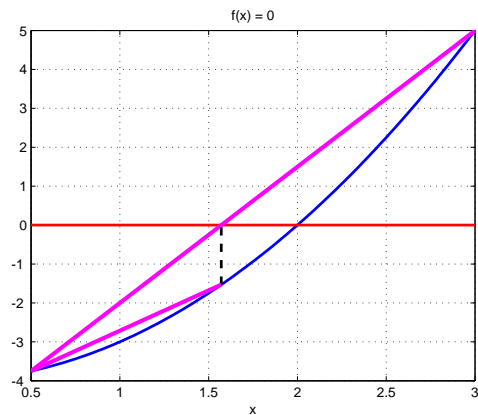
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

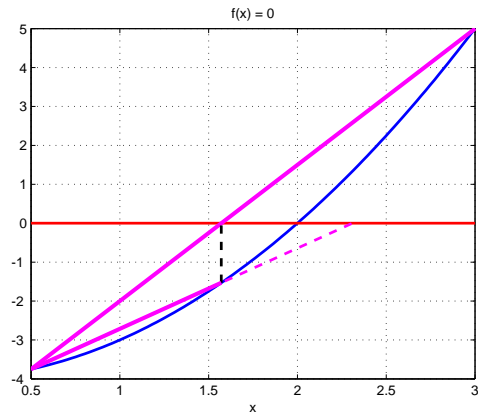
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

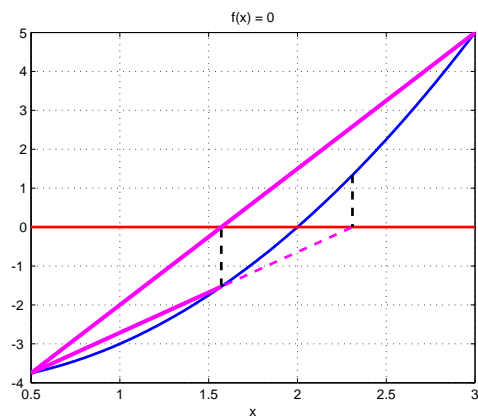
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

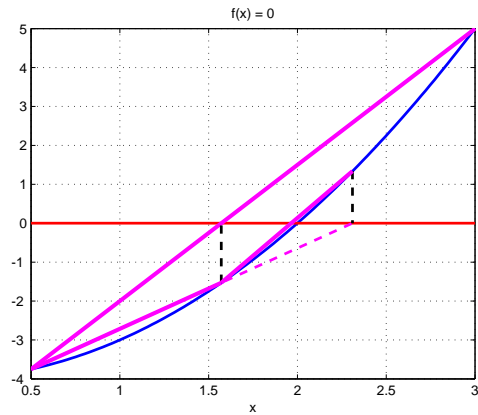
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

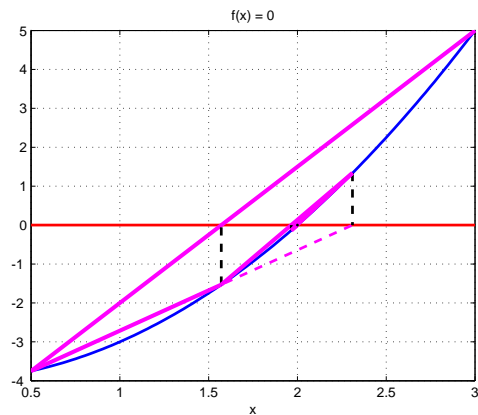
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: funcția de iterație are două variabile  $x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1})$ , deci necesită o inițializare dublă  $x_0, x_1$  (ex:  $x_0 = b, x_1 = a$ ).



Notes

---

---

---

---

---

---

---

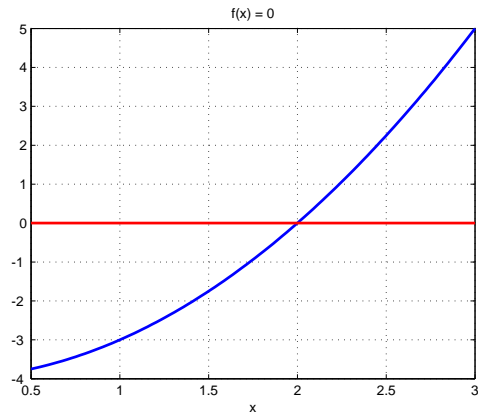
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: dacă:  $x_0 = a, x_1 = b$ .



Notes

---

---

---

---

---

---

---

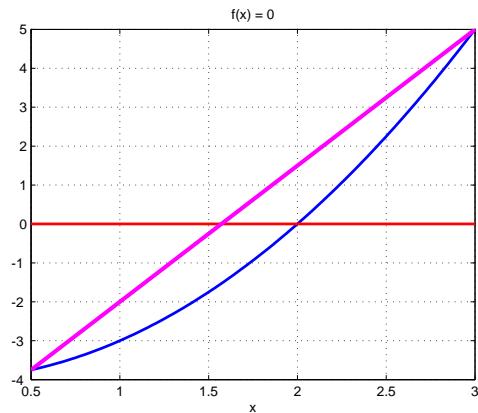
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: dacă:  $x_0 = a, x_1 = b$ .



Notes

---

---

---

---

---

---

---

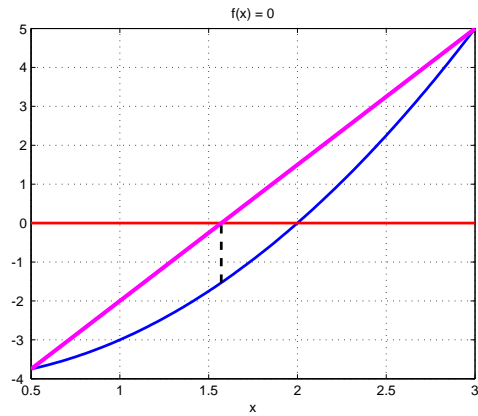
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: dacă:  $x_0 = a, x_1 = b$ .



Notes

---

---

---

---

---

---

---

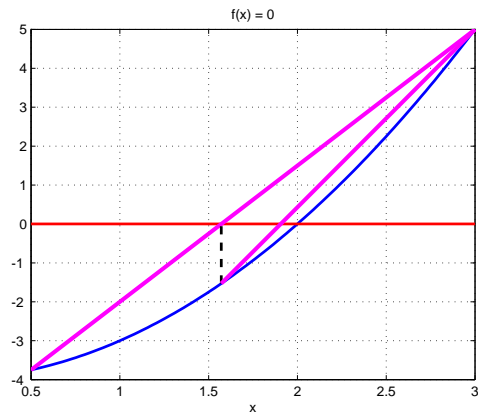
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: dacă:  $x_0 = a, x_1 = b$ .



Notes

---

---

---

---

---

---

---

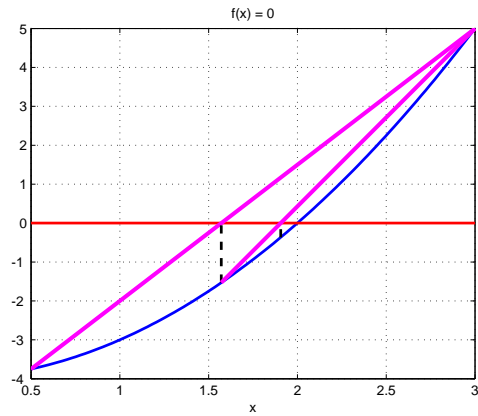
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: dacă:  $x_0 = a, x_1 = b$ .



Notes

---

---

---

---

---

---

---

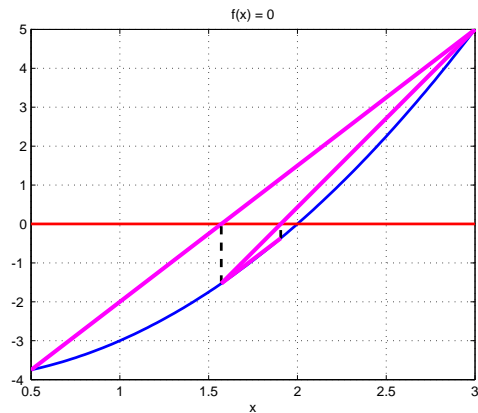
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: dacă:  $x_0 = a, x_1 = b$ .



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

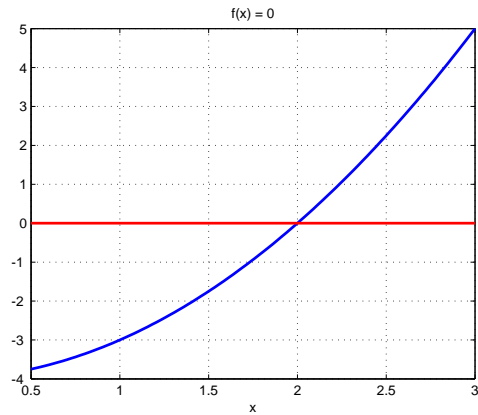
---

---



## Metoda secantelor

Obs: variantă modificată (pentru a preveni divergența), se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



Notes

---

---

---

---

---

---

---

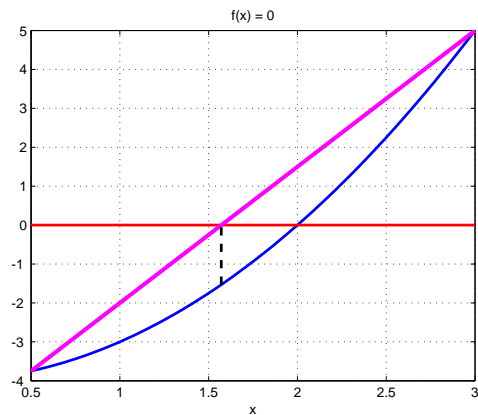
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: variantă modificată (pentru a preveni divergența), se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



Notes

---

---

---

---

---

---

---

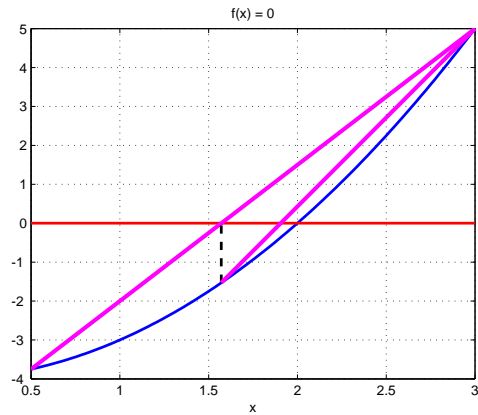
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: variantă modificată (pentru a preveni divergența), se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



Notes

---

---

---

---

---

---

---

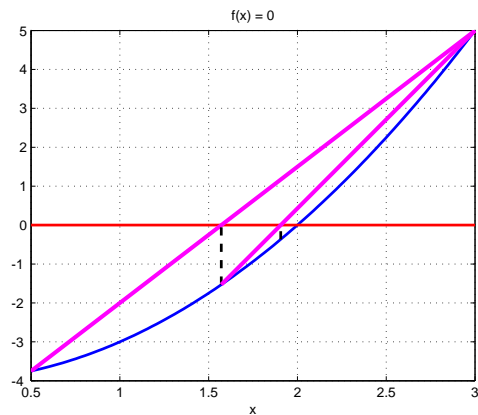
---

---

---

## Metoda secantelor

Obs: variantă modificată (pentru a preveni divergența), se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



## Algoritmi

**procedura Newton** ( $x_0, eps, nit$ )  
**real**  $x_0$  ; inițializare soluție  
**real**  $eps$  ; eroarea impusă  
**întreg**  $nit$  ; număr maxim de iterații  
**întreg**  $k = 0$  ; contor iterații  
**real**  $xvechi = x_0$  ; inițializarea soluției  
**repetă**  
     $k = k + 1$   
     $xnou = xvechi - f(xvechi)/fder(xvechi)$   
     $d = |xnou - xvechi|$   
     $xvechi = xnou$   
**până când**  $d < eps$  **sau**  $k > nit$   
**dacă**  $k \leq nit$   
    **scrie**  $xnou$   
**retur**

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Algoritmi

**procedura tangente paralele** ( $x_0, eps, nit$ )  
**real**  $x_0$  ; inițializare soluție  
**real**  $eps$  ; eroarea impusă  
**întreg**  $nit$  ; număr maxim de iterații  
**real**  $xvechi = x_0$  ; inițializarea soluției  
**real**  $fd = fder(x_0)$  ; valoarea derivatei în  $x_0$   
**repetă**  
     $k = k + 1$   
     $xnou = xvechi - f(xvechi)/fd$   
     $d = |xnou - xvechi|$   
     $xvechi = xnou$   
**până când**  $d < eps$  **sau**  $k > nit$   
**dacă**  $k \leq nit$   
    **scrie**  $xnou$   
**retur**

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



## Comparație - convergență

### Bisecția

- garantat convergență în ipoteza schimbării semnului;
- deoarece  $^4a_k = 1/2a_{k-1}$  se spune că are **convergență liniară**.

### Metoda falsei poziții

- garantat convergență în ipoteza schimbării semnului;
- convergență liniară, poate converge mai repede decât metoda bisecției pentru că alegerea punctului care împarte intervalul depinde de valorile funcției.

<sup>4</sup> $a_k$  = marginea erorii absolute - revedeți cursul despre erori < > ≡ ↺ ↻ 42/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Comparație - convergență

### Metodele bazate pe iterații

- nu sunt garantat convergente;
- viteza de convergență diferă de la o metodă la alta;
- **metoda Newton** e cea mai rapid convergentă, are **convergență pătratică** (demo pe slide-ul următor).
- **metoda secantelor** are o viteză de convergență între cea liniară și cea pătratică ("**superliniară**"):  $a_k \approx Ca_{k-1}^\alpha$ ,  $\alpha = (1 + \sqrt{5})/2 \approx 1.61$ . [Cheney]
- **metoda Muller** are o viteză de convergență superliniară, între secante și Newton:  $\alpha \approx 1.84$ .
- **metoda interpolării pătratice inverse** are o viteză de convergență superliniară, între secante și Newton:  $\alpha \approx 1.8$ .

Metoda Newton ar putea avea o eficiență globală superioară, chiar dacă la fiecare iterație timpul de calcul este mai mare. ↺ ↻ 43/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Convergența metodei Newton - demonstrație

Funcția de iterație  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$   
Se verifică ușor că  $g'(x^*) = 0$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)g'(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Convergența metodei Newton - demonstrație

Funcția de iterație  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$   
Se verifică ușor că  $g'(x^*) = 0$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)g'(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Convergența metodei Newton - demonstrație

Funcția de iterație  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$   
Se verifică ușor că  $g'(x^*) = 0$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)g'(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x_{k-1}) = g(x^*) + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Convergența metodei Newton - demonstrație

Funcția de iterație  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$   
Se verifică ușor că  $g'(x^*) = 0$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)g'(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x_{k-1}) = g(x^*) + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$x_k = x^* + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



## Convergența metodei Newton - demonstrație

Funcția de iterație  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$

Se verifică ușor că  $g'(x^*) = 0$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)g'(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x_{k-1}) = g(x^*) + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$x_k = x^* + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$|x_k - x^*| \leq M|(x_{k-1} - x^*)|^2 \quad (19)$$

44/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Convergența metodei Newton - demonstrație

Funcția de iterație  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$

Se verifică ușor că  $g'(x^*) = 0$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)g'(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x) = g(x^*) + (x - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$g(x_{k-1}) = g(x^*) + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$x_k = x^* + (x_{k-1} - x^*)^2g''(\zeta)/2$$

$$|x_k - x^*| \leq M|(x_{k-1} - x^*)|^2 \quad (19)$$

44/47

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metode hibride

### Metoda Brent-Dekker

- Combină 3 metode: bisecția, secantelor și interpolarea pătratică inversă;
- Are robustețea dată de bisecție dar poate fi rapid convergentă ca metoda secantelor sau interpolarea pătratică inversă.

Pentru detalii consultați

[https://en.wikipedia.org/wiki/Brent%27s\\_method](https://en.wikipedia.org/wiki/Brent%27s_method)

Această metodă este implementată în funcția `fzero` din Matlab.

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Metode hibride

Cea mai rapid convergentă metodă este metoda Newton, dar ea necesită:

- 1 o inițializare în interiorul razei de convergență (suficient de aproape de soluție);
- 2 o expresie pentru evaluarea derivatei.

Presupunând că există o expresie care permite evaluarea derivatei, o altă idee de a combina metodele prezentate este de a folosi la început un algoritm care nu necesită evaluarea derivatei (metode de ordin zero), urmând a comuta în final pe iterații Newton (metode de ordinul unu).

Notes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

