

Rezolvarea ecuațiilor și sistemelor de ecuații algebrice neliniare

Prof.dr.ing. Gabriela Ciuprina

Universitatea "Politehnica" București, Facultatea de Inginerie Electrică

Suport didactic pentru disciplina *Metode numerice*, 2017-2018

Cuprins

- 1 Ecuții algebrice neliniare - formularea problemei
 - Enunț și buna formulare
 - Exemple
- 2 Metode de rezolvare numerică
 - Metoda biseecției
 - Metoda iterației simple
 - Metoda Newton (a tangentelor)
 - Metoda secantelor
- 3 Sisteme de ecuații algebrice neliniare
 - Enunț
 - Iterații simple
 - Newton

Formularea problemei

Enunț

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

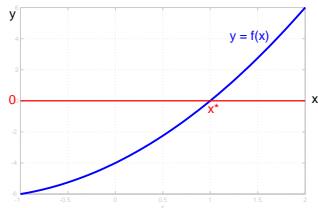
Se cere x pentru care

$$f(x) = 0$$

Buna formulare matematică

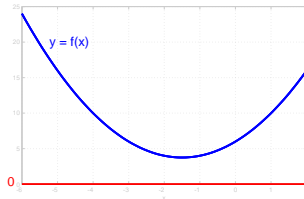
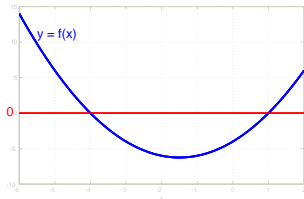
Există o soluție $x^* \in [a, b]$ și aceasta este unică.

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



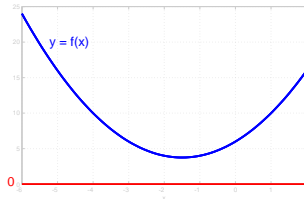
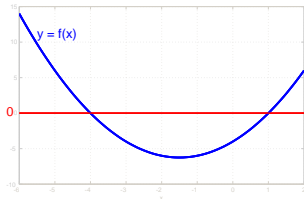
Formularea problemei

Exemple de probleme prost formulate:



Formularea problemei

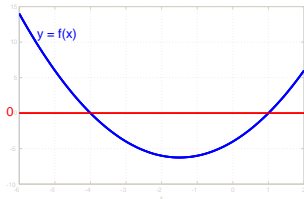
Exemple de probleme prost formulate:



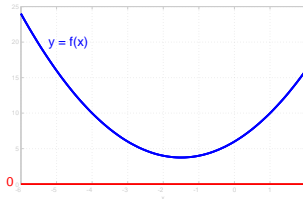
Soluția nu este unică.

Formularea problemei

Exemple de probleme prost formulate:



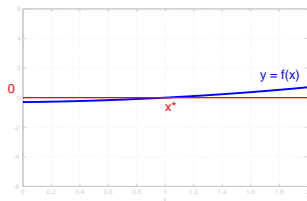
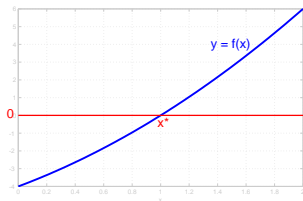
Soluția nu este unică.



Nu există soluție.

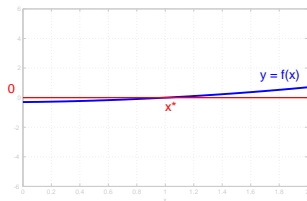
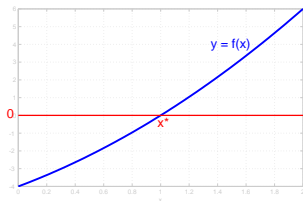
Condiționarea problemei

Condiționarea depinde de panta lui f în apropierea soluției.



Condiționarea problemei

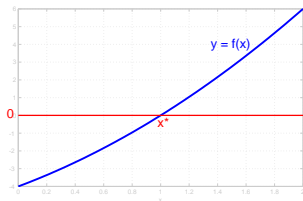
Condiționarea depinde de panta lui f în apropierea soluției.



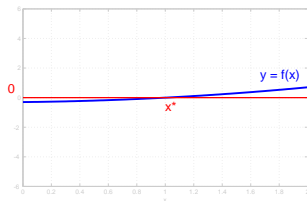
Bine condiționată.

Condiționarea problemei

Condiționarea depinde de panta lui f în apropierea soluției.



Bine condiționată.



Prost condiționată.

Condiționarea problemei

Numărul de condiționare (revedeți cursul despre erori):

Formulare implicită

$$f(x) = y$$

(y - date, x - rezultat), aici $y = 0$

Formulare explicită

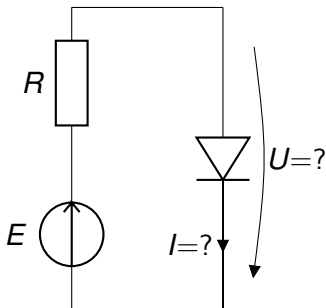
$$x = g(y)$$

$$(g = f^{-1})$$

$$\hat{k} = \|J(g(y))\| = |g'(y)| = \frac{1}{|f'(x)|}$$

Dacă $|f'(x^*)| \approx 0 \Rightarrow \hat{k}$ e mare \Rightarrow prost condiționată.

Exemplul 1



Se dau: E , R și
caracteristica diodei
 $i = g(u)$

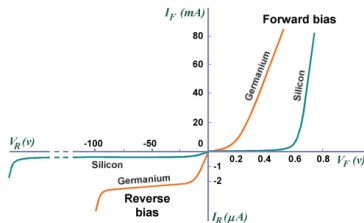
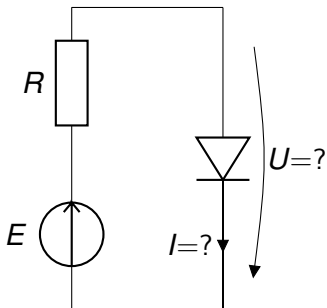


Figura este preluată de la

<https://www.technologyuk.net/physics/>

Se cere: punctul static de
functionare al diodei (I , U)

Exemplul 1



$$u = -Ri + E$$

$$i = g(u)$$

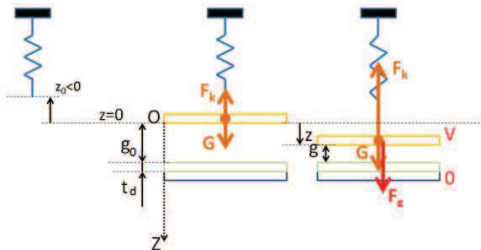
$$u + Rg(u) - E = 0$$

$$f(u) = 0$$

unde

$$f(u) = u + Rg(u) - E$$

Exemplul 2



Se dau:

g_0, A, t_d

k, ϵ_r

V

Se cere: g

$$k(g_0 - g) = \frac{\epsilon_0 AV^2}{2 \left(g + \frac{t_d}{\epsilon_r}\right)^2}$$

$$f(g) = 0$$

unde

$$f(g) = (g - g_0) \left(g + \frac{t_d}{\epsilon_r}\right)^2 + \frac{\epsilon_0 AV^2}{2k}$$

Metoda biseecției - ideea

Ipoteză suplimentară:

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

Ideea

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

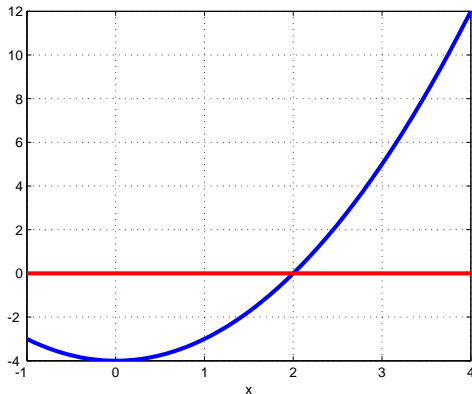
Prin înjumătățirea intervalului:

- 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.

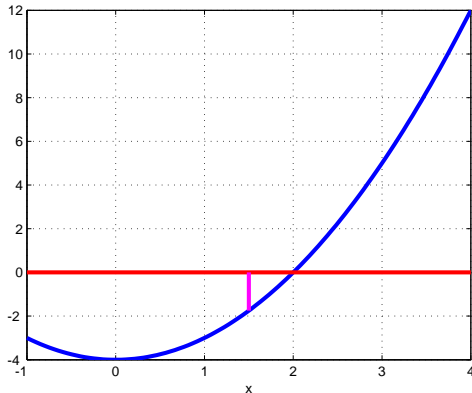
Algoritmul se oprește atunci când $|b - a| < \epsilon$

ϵ este o eroare absolută impusă de utilizator.

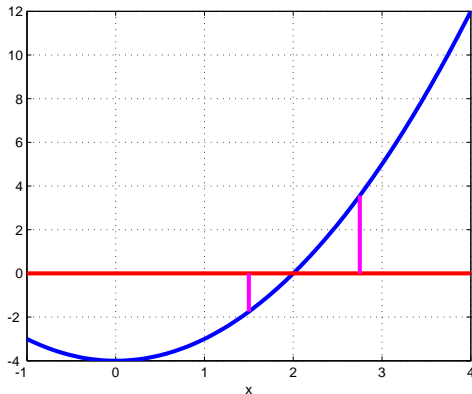
Metoda biseecției - ideea



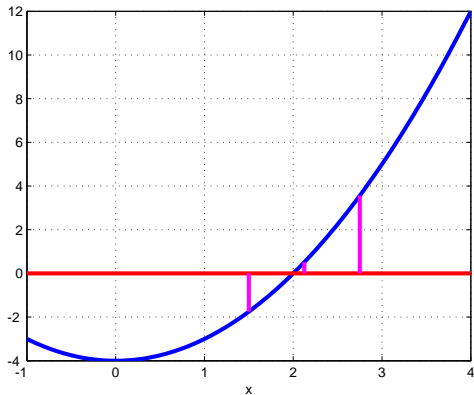
Metoda biseecției - ideea



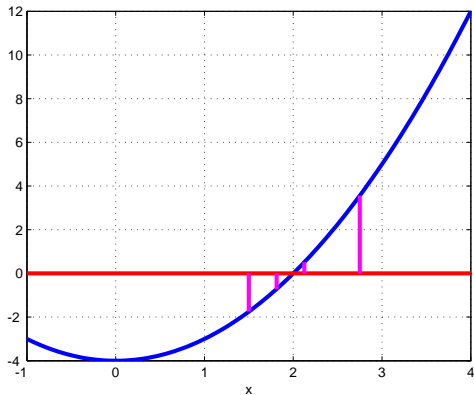
Metoda biseecției - ideea



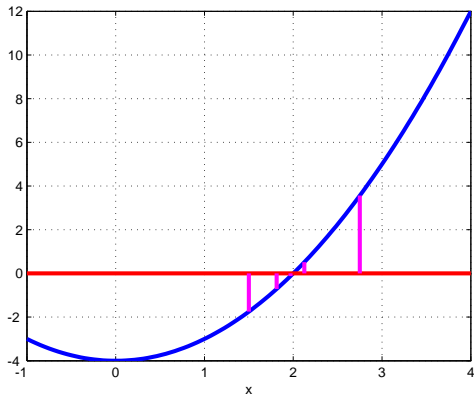
Metoda biseecției - ideea



Metoda biseecției - ideea



Metoda biseecției - ideea



Metodei bisecției - algoritm

```
funcție bisecție (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
```

Metoda bisecției - 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!

Ideea metodei iterației simple

Ecuatia de rezolvat:

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

Ideea:

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

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (2)$$

g se numește *funcție de iterație*

Ideea metodei iterației simple

Ecuatia de rezolvat:

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

Ideea:

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

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (2)$$

g se numește *funcție de iterație*

❶ $g = ?$

Ideea metodei iterației simple

Ecuatia de rezolvat:

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

Ideea:

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

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (2)$$

g se numește *funcție de iterație*

1 $g = ?$

2 $x_0 = ?$

Ideea metodei iterației simple

Ecuatia de rezolvat:

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

Ideea:

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

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (2)$$

g se numește *funcție de iterație*

- 1 $g = ?$
- 2 $x_0 = ?$
- 3 Șirul este convergent?

Ideea metodei iterației simple

Ecuatia de rezolvat:

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

Ideea:

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

Calcul recursiv:

$$x_k = g(x_{k-1}), \quad (2)$$

g se numește *funcție de iterație*

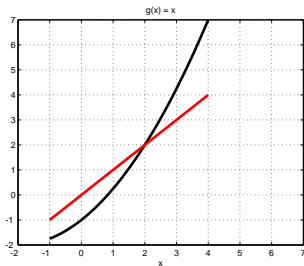
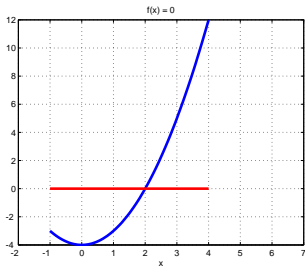
- 1 $g = ?$
- 2 $x_0 = ?$
- 3 Șirul este convergent?
- 4 Care este criteriul de oprire?

Metoda iterației simple - construcția lui g

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

$$x = g(x) \quad (4)$$

Soluția ecuației $f(x) = 0$ este punct fix al aplicației g



Metoda iterației simple - construcția lui g

$$f(x) = 0$$

Metoda iterației simple - construcția lui g

$$f(x) = 0$$

$$cf(x) = 0$$

Metoda iterației simple - construcția lui g

$$f(x) = 0$$

$$cf(x) = 0$$

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

Metoda iterației simple - construcția lui g

$$f(x) = 0$$

$$cf(x) = 0$$

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

$$g(x) = x + cf(x) \tag{5}$$

Metoda iterației simple - construcția lui g

$$f(x) = 0$$

$$cf(x) = 0$$

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

$$g(x) = x + cf(x) \tag{5}$$

$$x_k = x_{k-1} + cf(x_{k-1}) \quad k = 1, 2, \dots, n. \tag{6}$$

Metoda iterației simple - convergența

$$g(x) = x + cf(x) \quad (7)$$

$$x_k = x_{k-1} + cf(x_{k-1}) \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (8)$$

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

Obs: **Constanta c influențază puternic convergența.**

Teoremă - condiție suficientă de convergență

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

g este contracție, dacă:

$$|g(x_1) - g(x_2)| < |x_1 - x_2|, \forall x_1, x_2 \in [a, b] \quad (9)$$

Metoda iterației simple - convergența

$$g(x) = x + cf(x) \quad (7)$$

$$x_k = x_{k-1} + cf(x_{k-1}) \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (8)$$

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:

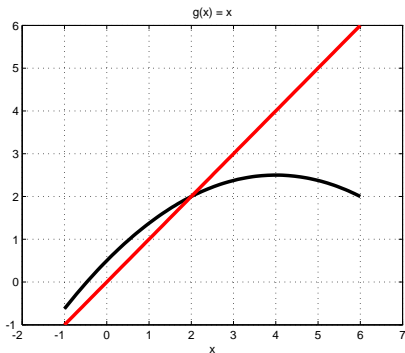
$$|g(x_1) - g(x_2)| \leq L|x_1 - x_2|, \forall x_1, x_2 \in [a, b] \quad (9)$$

$L < 1$ (strict!)

Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

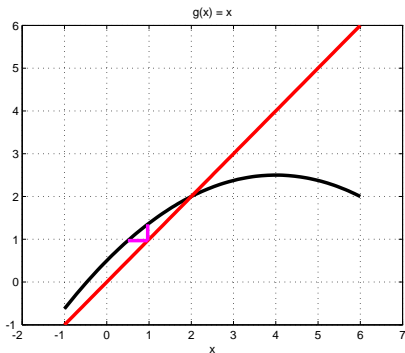
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

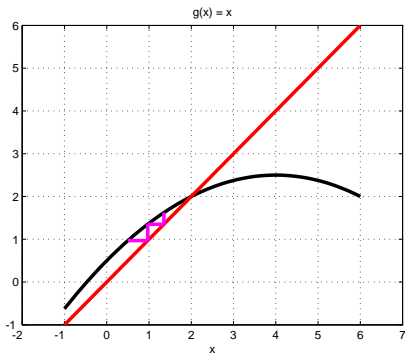
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

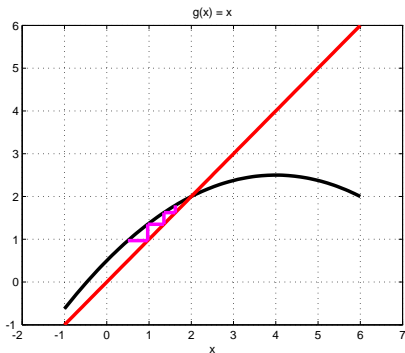
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

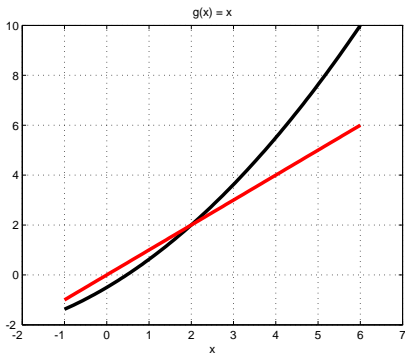
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

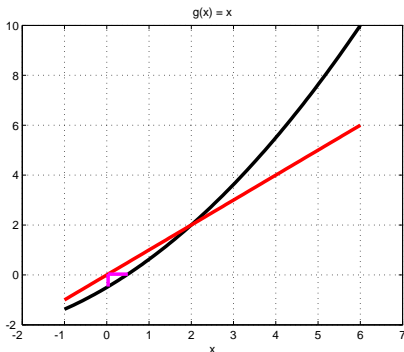
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

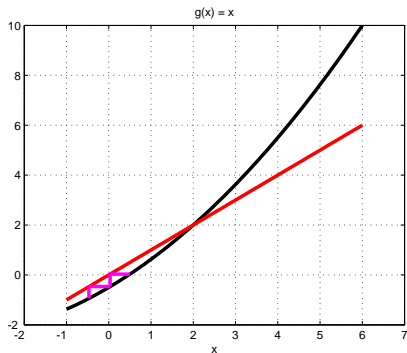
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

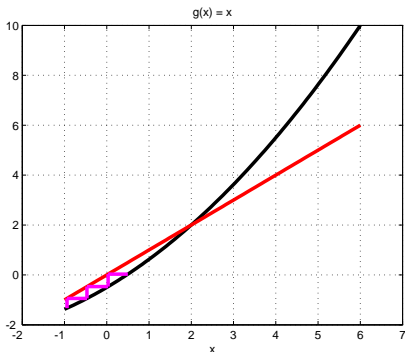
Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Teoremă - condiție suficientă de convergență

Dacă f este derivabilă și $|g'| < 1$, atunci șirul iterațiilor este convergent.



Metoda iterației simple - convergența

Condiția $|g'| < 1$ este echivalentă cu:

$$|1 + cf'(x)| < 1, \quad x \in [a, b]. \quad (10)$$

\Rightarrow importanța constantei c

Cu cât $|g'| = |1 + cf'(x)|$ este mai mic, cu atât șirul iterativ este mai rapid convergent.

Notăm L o margine a derivatei $|g'|(x) \leq L$.

$$|x_1 - x^*| = |g(x_0) - g(x^*)| = |g'(\zeta)(x_0 - x^*)| \leq L|x_0 - x^*|$$

$$|x_2 - x^*| \leq L|x_1 - x^*| \leq L^2|x_0 - x^*|$$

$$|x_3 - x^*| \leq L|x_2 - x^*| \leq L^3|x_0 - x^*|$$

\vdots

$$|x_k - x^*| \leq L^k|x_0 - x^*| \quad (11)$$

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

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

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

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

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 ε este parametru de intrare (impus de utilizator).

Metoda Newton

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

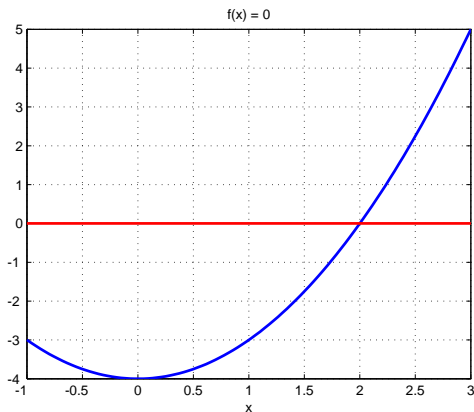
$$1 + c_k f'(x_k) = 0$$

$$c_k = -\frac{1}{f'(x_k)}. \quad (12)$$

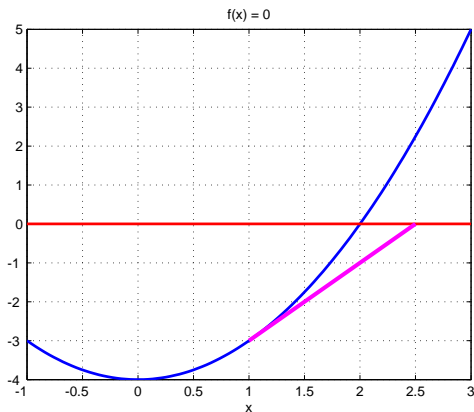
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad k = 1, 2, \dots \quad (13)$$

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.

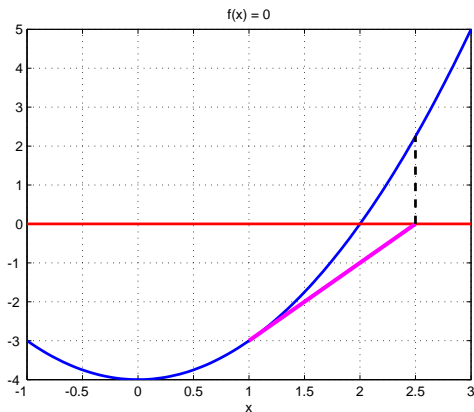
Metoda Newton



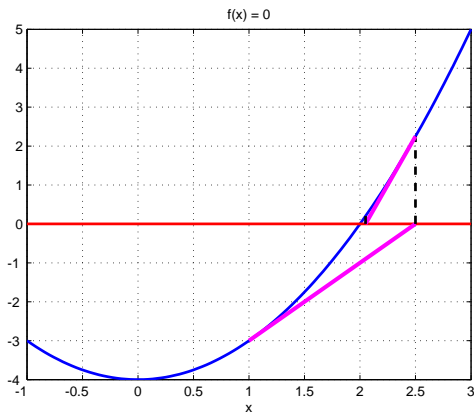
Metoda Newton



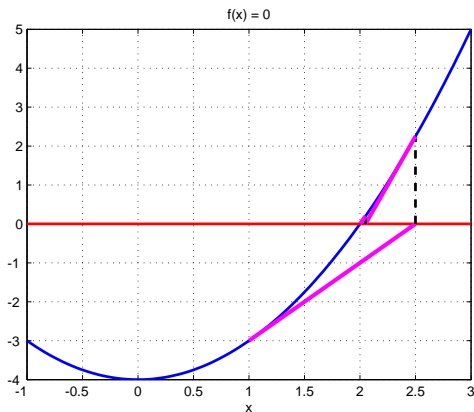
Metoda Newton



Metoda Newton



Metoda Newton



Metoda Newton

Justificare: Ecuația dreptei tangente:

$$y = f'(x)(x - x_k) + f(x_k), \quad (14)$$

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?

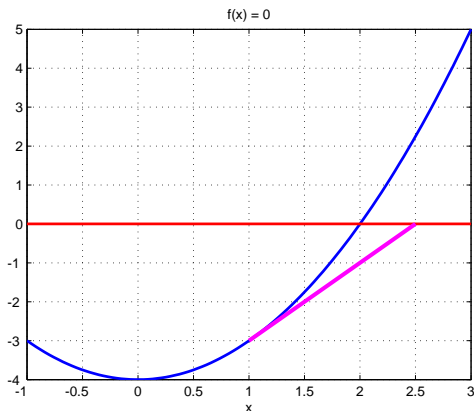
Metoda tangentelor paralele

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

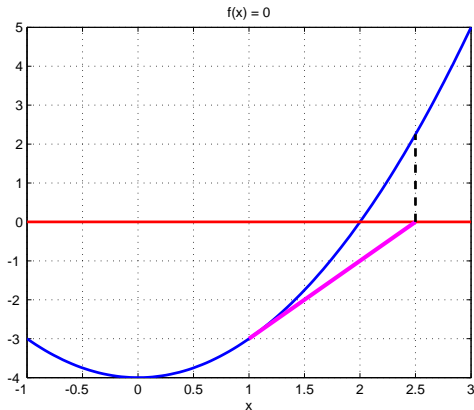
$$c = -1/f'(x_0)$$
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_0)} \quad (15)$$

Semnificația geometrică?

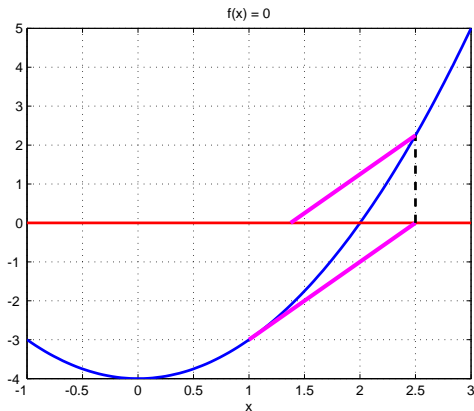
Metoda tangențelor paralele



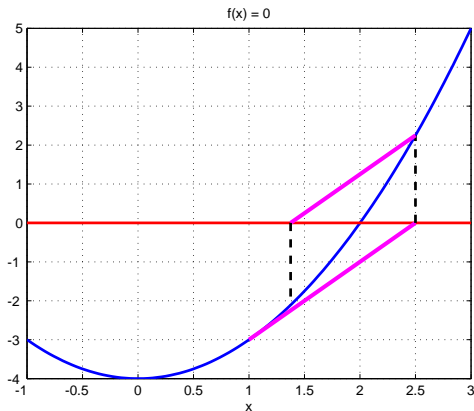
Metoda tangențelor paralele



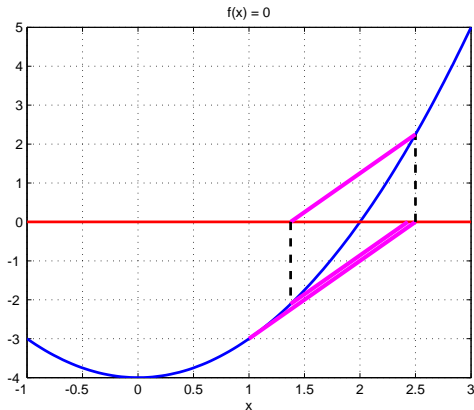
Metoda tangențelor paralele



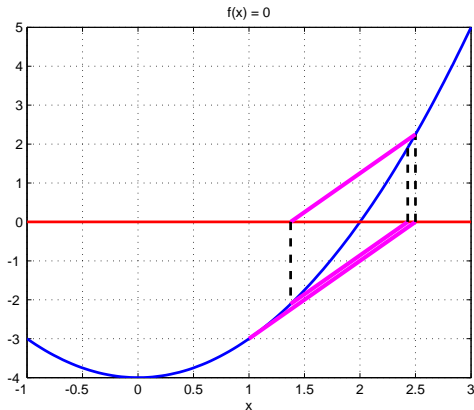
Metoda tangențelor paralele



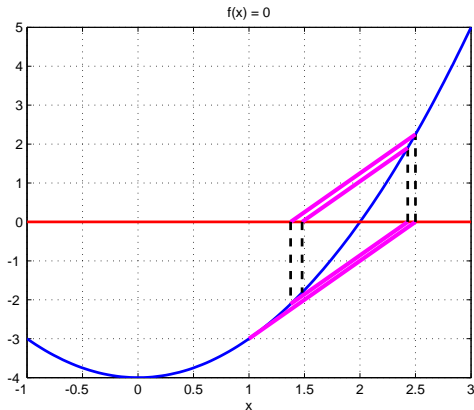
Metoda tangențelor paralele



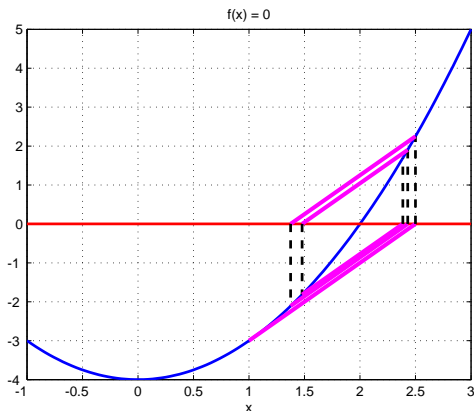
Metoda tangențelor paralele



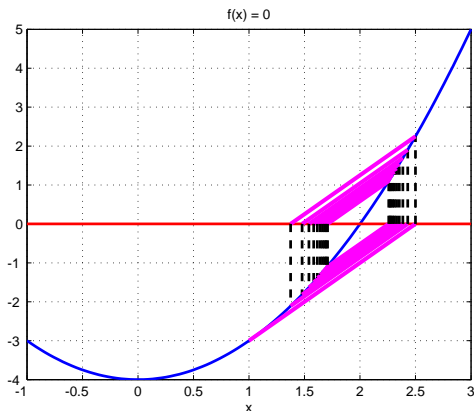
Metoda tangențelor paralele



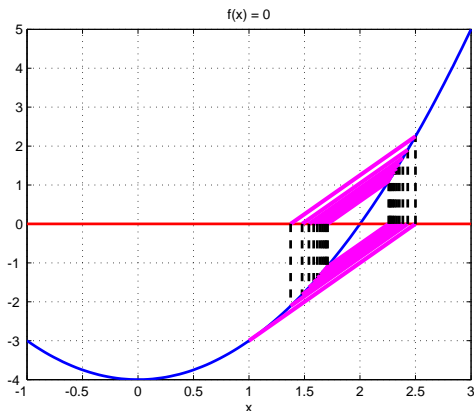
Metoda tangențelor paralele



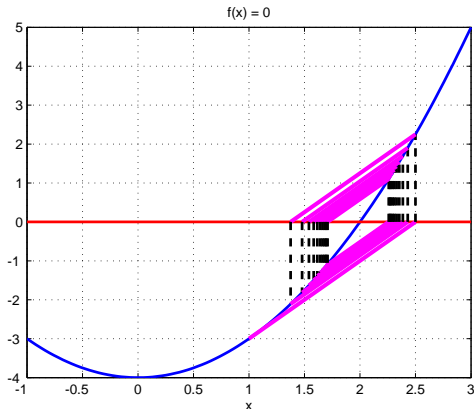
Metoda tangențelor paralele



Metoda tangențelor paralele

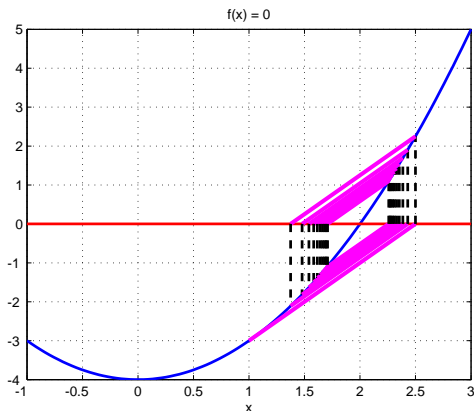


Metoda tangențelor paralele



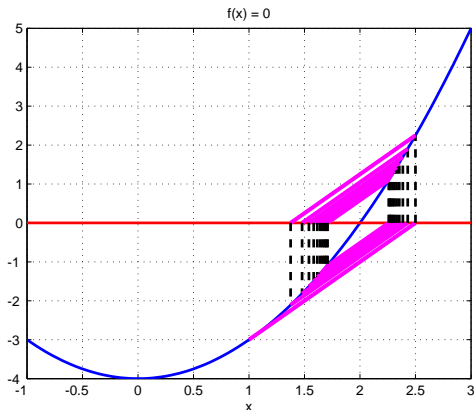
- S-a redus efortul de calcul, dar doar pentru o iterație

Metoda tangentelor paralele



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

Metoda tangențelor paralele



- S-a redus efortul de calcul, dar doar pentru o iterație
- Rămâne necesitatea de a avea o expresie analitică pentru derivată $f'(x)$.
- Ce se poate face dacă nu există o astfel de expresie?

Metoda secanțelor

Folosește o aproximare numerică a derivatei

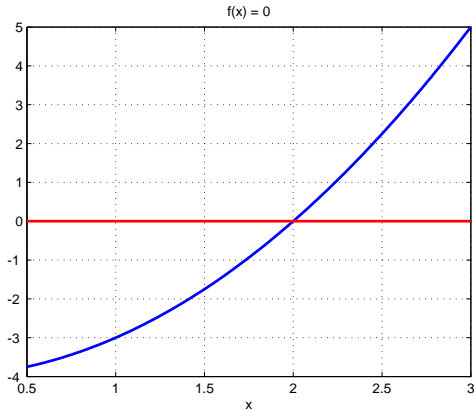
$$f'(x_k) \approx \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}, \quad (16)$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)(x_k - x_{k-1})}{f(x_k) - f(x_{k-1})} \quad k = 1, 2, \dots \quad (17)$$

Semnificație geometrică: La fiecare iterație graficul funcției este aproximat cu secanta ce unește ultimele două puncte din șirul iterativ, având coordonatele $x_{k-1}, f(x_{k-1})$ și respectiv $x_k, f(x_k)$.
OBS: Metoda eșuează dacă secanta are panta zero.

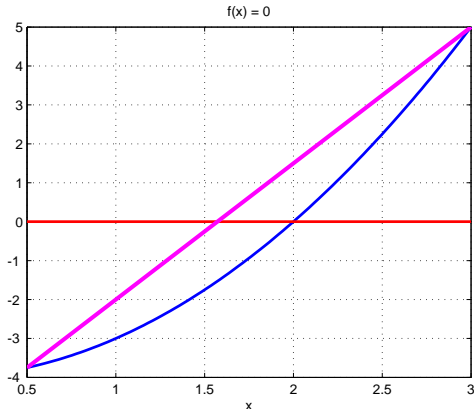
Metoda secanțelor

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



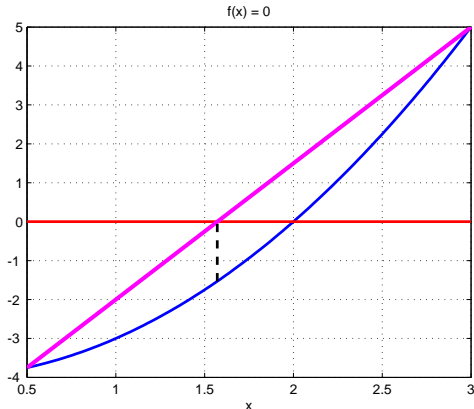
Metoda secanțelor

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



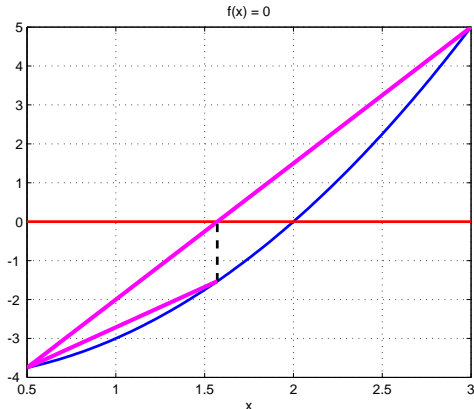
Metoda secanțelor

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



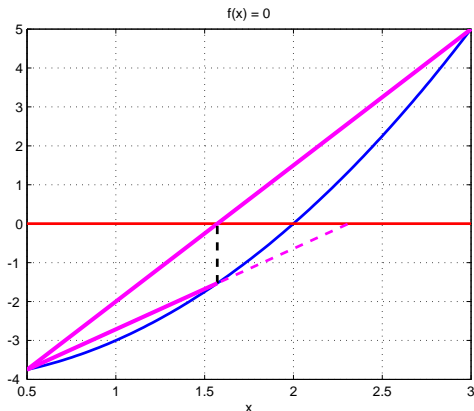
Metoda secanțelor

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



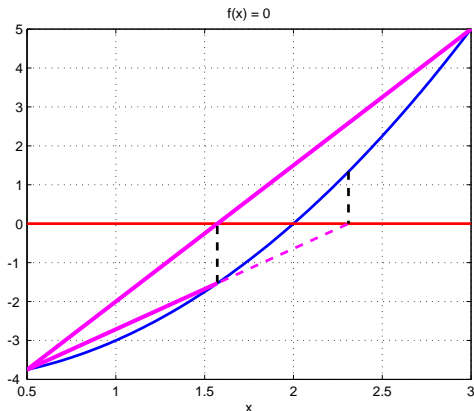
Metoda secanțelor

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



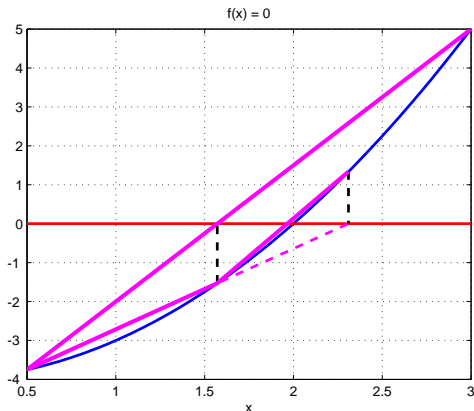
Metoda secanțelor

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



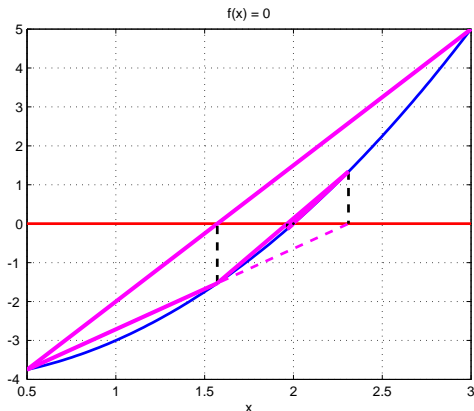
Metoda secanțelor

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



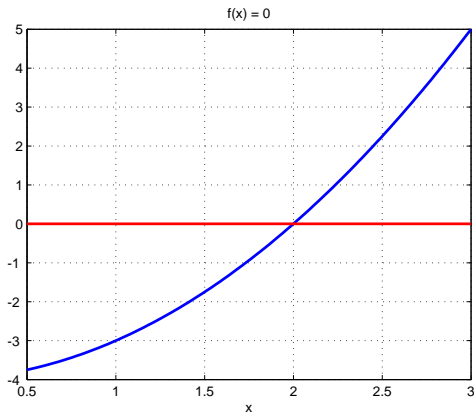
Metoda secanțelor

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



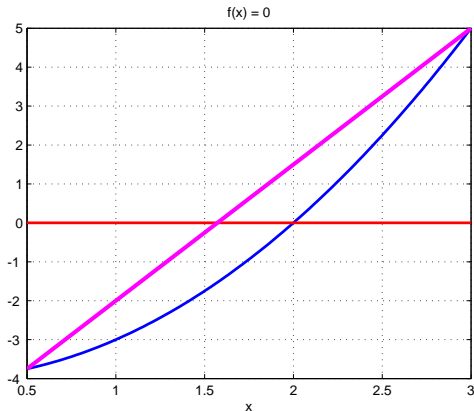
Metoda secantelor

Obs: dacă: $x_0 = a, x_1 = b$.



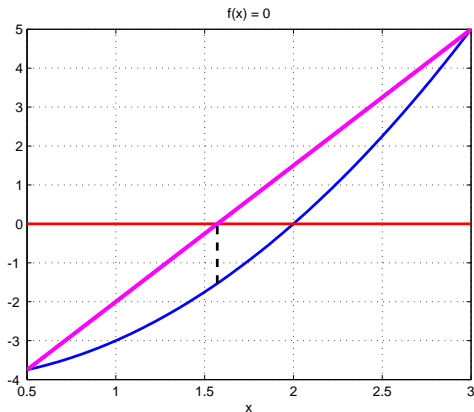
Metoda secantelor

Obs: dacă: $x_0 = a, x_1 = b$.



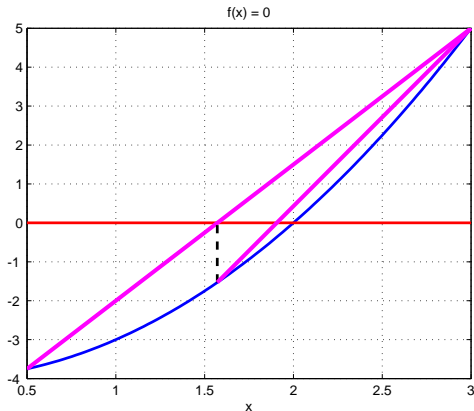
Metoda secanțelor

Obs: dacă: $x_0 = a, x_1 = b$.



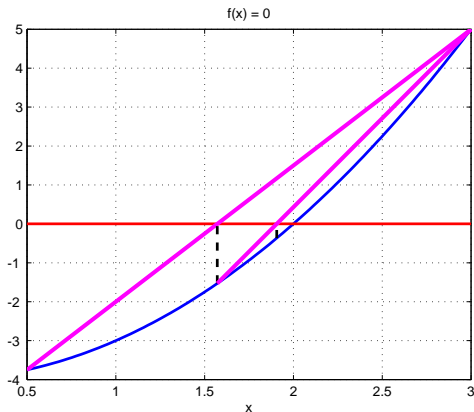
Metoda secanțelor

Obs: dacă: $x_0 = a, x_1 = b$.



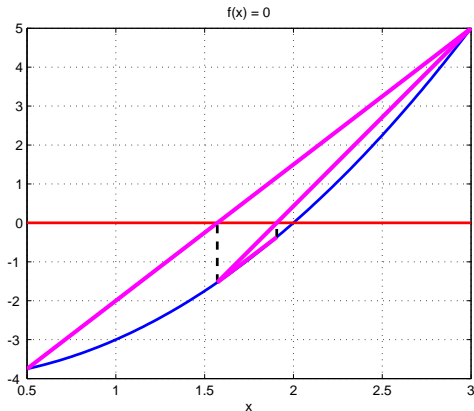
Metoda secanțelor

Obs: dacă: $x_0 = a, x_1 = b$.



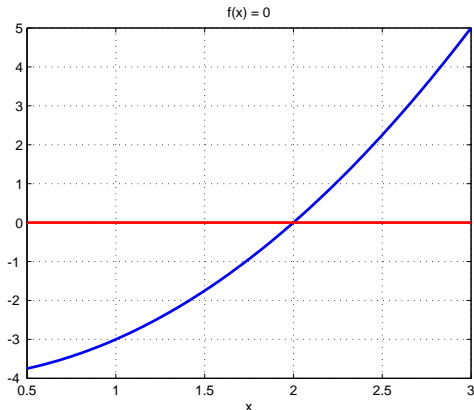
Metoda secantelor

Obs: dacă: $x_0 = a, x_1 = b$.



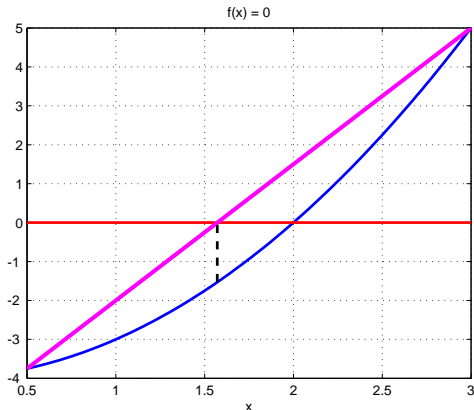
Metoda secantelor

Obs: variantă modificată, se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



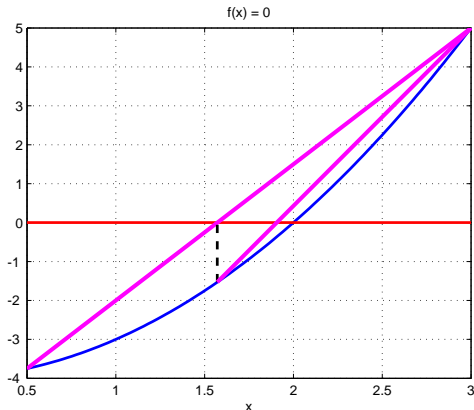
Metoda secantelor

Obs: variantă modificată, se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



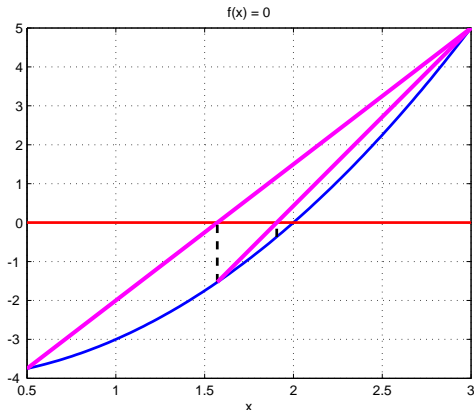
Metoda secantelor

Obs: variantă modificată, se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



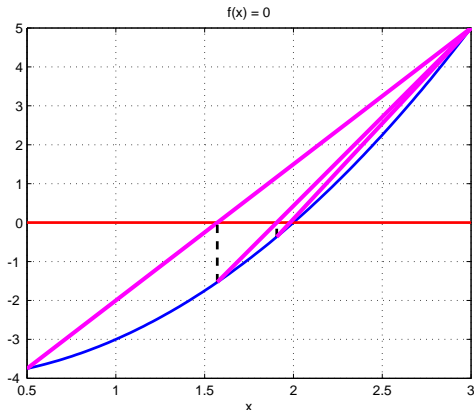
Metoda secantelor

Obs: variantă modificată, se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



Metoda secantelor

Obs: variantă modificată, se alege secanta corespunzătoare unei schimbări a semnului.



Algoritmi

```
procedura iterație simplă ( $x_0$ ,  $eps$ ,  $nit$ )  
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  
     $k = k + 1$   
     $xnou = g(xvechi)$  ; unde  $g(x) = x + cf(x)$   
     $d = |xnou - xvechi|$   
     $xvechi = xnou$   
până când  $d < eps$  sau  $k > nit$   
dacă  $k \leq nit$   
    scrie  $xnou$   
retur
```


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
```

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
```

Algoritmi

procedura secante (a, b, eps, nit)

real a, b

; domeniul de definiție al funcției

real eps

; eroarea impusă

întreg nit

; număr maxim de iterații

întreg $k = 0$

; contor iterații

real $xv = a$

; inițializări ale soluției

real $xvv = b$

repetă

$$k = k + 1$$

$$xnou = xv - (xv - xvv)f(xv)/(f(xv) - f(xvv))$$

$$d = |xnou - xv|$$

$$xvv = xv$$

$$xv = xnou$$

până când $d < eps$ **sau** $k > nit$

dacă $k \leq nit$

scrie $xnou$

retur

Comparație - efortul de calcul

- Depinde de eroarea impusă soluției.
- Efortul pentru o iterație depinde de metodă.
- Operațiile de referință: evaluarea funcției f sau a derivatei acesteia.

Metoda	Număr de evaluări pe iterație
Biseecției	2 pentru f (poate fi redusă la o evaluare)
Iterația simplă	1 pentru f
Tangente paralele	1 pentru f
Newton	1 pentru f și 1 pentru f'
Secante	2 pentru f (poate fi redusă la o evaluare)

Comparație - convergență

Biseția

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

a_k = mărimea erorii absolute - revedeți cursul despre erori.

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**"):

$$a_k \approx Ca_{k-1}^\alpha, \alpha = (1 + \sqrt{5})/2 \approx 1.61. \text{ [Cheney]}$$

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

Convergența metodei Newton - demonstrație

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

Se verifică ușor că $g'(x^*) = 0$

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

Convergența metodei Newton - demonstrație

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

Se verifică ușor că $g'(x^*) = 0$

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

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

Convergența metodei Newton - demonstrație

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

Se verifică ușor că $g'(x^*) = 0$

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

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

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

Convergența metodei Newton - demonstrație

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

Se verifică ușor că $g'(x^*) = 0$

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

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

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

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

Convergența metodei Newton - demonstrație

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

Se verifică ușor că $g'(x^*) = 0$

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

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

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

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

$$|x_k - x^*| \leq M|(x_{k-1} - x^*)|^2 \quad (18)$$

Convergența metodei Newton - demonstrație

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

Se verifică ușor că $g'(x^*) = 0$

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

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

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

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

$$|x_k - x^*| \leq M|(x_{k-1} - x^*)|^2 \quad (18)$$

Enunț

Se dau $f_k : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, continue, $k = 1, \dots, n$.

Se cer x_k pentru care

$$f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$$

$$f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$$

$$\vdots$$

$$f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$$

Enunț

Se dă $\mathbf{F} : \mathbb{R}^n \Rightarrow \mathbb{R}^n$, continuă.

Se cere $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ pentru care

$$\mathbf{F}(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \tag{19}$$

unde

$$\mathbf{F} = [f_1, f_2, \dots, f_n]^T \in \mathbb{R}^n$$

$$\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T \in \mathbb{R}^n$$

Exemplu: - circuite rezistive neliniare. Altele?

Iterații simple

Bisecția - nu se poate generaliza

Iterația simplă:

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{G}(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (20)$$

$$\mathbf{G}(\mathbf{x}) = \mathbf{x} + \mathbf{C}\mathbf{F}(\mathbf{x}) \quad (21)$$

unde $\mathbf{C} \in \mathbb{R}^{n \times n}$

Procedura este convergentă dacă

$$\|\mathbf{G}\| < 1$$

\Leftrightarrow

$$\|\mathbf{I} + \mathbf{C}\mathbf{F}'(\mathbf{x})\|$$

unde \mathbf{F}' este matricea Jacobian.

Iterații simple

Matricea Jacobian

$$\mathbf{F}' = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & & & \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix} \quad (22)$$

Procedura e cu atât mai rapid convergentă cu cât $\|\mathbf{I} + \mathbf{CF}'(\mathbf{x})\|$ este mai mică.

\Rightarrow

Viteza maximă de convergență corespunde alegerii

$$\|\mathbf{I} + \mathbf{CF}'(\mathbf{x})\| = 0$$

Newton

Newton:

$$\mathbf{C} = -(\mathbf{F}'(\mathbf{x}))^{-1} \quad (23)$$

Iterații Newton:

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - (\mathbf{F}'(\mathbf{x}^{(k)}))^{-1} \mathbf{F}(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (24)$$

Metoda eșuează dacă se întâlnește o matrice Jacobian singulară.

Newton - algoritm

Nu se implementează formula

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - (\mathbf{F}'(\mathbf{x}^{(k)}))^{-1} \mathbf{F}(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (25)$$

Dacă notăm \mathbf{z} corecția:

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{z} \quad (26)$$

atunci

$$\mathbf{z} = -(\mathbf{F}'(\mathbf{x}^{(k)}))^{-1} \mathbf{F}(\mathbf{x}^{(k)})$$

$$(\mathbf{F}'(\mathbf{x}^{(k)}))\mathbf{z} = -\mathbf{F}(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (27)$$

La fiecare iterație neliniară

- 1 se calculează corecția prin rezolvarea sist. algebric liniar (27);
- 2 se actualizează soluția cu (26).

Alte variante

- Newton-Kantorovich (tangente paralele)

$$(\mathbf{F}'(\mathbf{x}^{(0)}))\mathbf{z} = -\mathbf{F}(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (28)$$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{z} \quad (29)$$

Sistemul de rezolvat are întotdeauna aceeași matrice a coeficienților \Rightarrow este eficientă folosirea factorizării.

- Secante - derivatele parțiale din formula Jacobianului se calculează numeric, cu formule de derivare regresivă de ordinul 1.

$$\frac{\partial f_j}{\partial x_j} = \frac{f_j(x_1^{(k-1)}, x_2^{(k-1)}, \dots, x_j^{(k)}, \dots, x_n^{(k-1)}) - f_j(x_1^{(k-1)}, x_2^{(k-1)}, \dots, x_j^{(k-1)}, \dots, x_n^{(k-1)})}{x_j^{(k)} - x_j^{(k-1)}}$$

Referințe

- Pseudocod și complexitate - Cap.9 din

[1] Gabriela Ciuprina, Mihai Rebican, Daniel Ioan - Metode numerice in ingineria electrica - Indrumar de laborator pentru studentii facultatii de Inginerie electrica, Editura Printech, 2013, disponibil la

http://mn.lmn.pub.ro/indrumar/IndrumarMN_Printech2013.pdf