

Predavanja 7

Reševanje nelinearnih enačb

Sedmi sklop izročkov

Fakulteta za računalništvo in informatiko
Univerza v Ljubljani

22. november 2021

Metode fiksne točke

Metodo fiksne točke dobimo tako, da enačbo

$$f(x) = 0$$

preoblikujemo v ekvivalentno enačbo

$$g(x) = x.$$

Točki x pravimo **negibna točka** funkcije g .

Tangentna metoda je poseben primer metode fiksne točke.

Izrek

Naj bo g zvezno odvedljiva na intervalu $I = [a, b]$ in naj velja $g(I) \subseteq I$. Naj bo še $\sup_{x \in I} |g'(x)| = m < 1$. Velja:

- ▶ $g(x) = x$ ima enolično rešitev ξ , na I .
- ▶ Za vsak $x_0 \in I$ zaporedje $x_n = g(x_{n-1})$ konvergira proti ξ , pri čemer je

$$|x_{n+1} - \xi| \leq \frac{m^{n+1}}{1 - m} |x_1 - x_0|$$

Metoda fiksne točke - dokaz konvergenčnega izreka

Dokaz.

- ▶ Velja:

$$|x_n - \xi| = |g(x_{n-1}) - g(\xi)| \underbrace{=}_{\zeta \in (\xi, x_{n-1})} |g'(\zeta)| |x_{n-1} - \xi| \leq m |x_{n-1} - \xi|.$$

Nadaljujemo in dobimo:

$$|x_n - \xi| \leq m^n |x_0 - \xi|.$$

Torej zaporedje $\{x_n\}_n$ res konvergira za poljuben začetni približek x_0 .

- ▶ Velja

$$|x_{n+k+1} - x_{n+k}| = |g(x_{n+k}) - g(x_{n+k-1})| \leq m |x_{n+k} - x_{n+k-1}| \leq \dots \leq m^k |x_{n+1} - x_n|.$$

Torej je

$$\begin{aligned} |x_{n+1} - \xi| &\leq |x_{n+2} - x_{n+1}| + |x_{n+3} - x_{n+2}| + \dots \leq (m + m^2 + \dots) |x_{n+1} - x_n| \\ &= \frac{m}{1-m} |x_{n+1} - x_n| = \frac{m^{n+1}}{1-m} |x_1 - x_0|. \end{aligned}$$



Metoda fiksne točke - red konvergence

Izrek

Naj bo iteracijska funkcija g v okolici negibne točke ξ , p -krat zvezno odvedljiva in velja

$$g'(\xi) = g''(\xi) = \dots = g^{(p-1)}(\xi) = 0$$

in $g^{(p)}(\xi) \neq 0$. Potem je red konvergence zaporedja $x_{n+1} = g(x_n)$ enak p .

Dokaz.

Razvijemo $g(x)$ v Taylorjevo vrsto okoli točke ξ :

$$x_{n+1} = g(x_n) = \xi + \frac{1}{p!} g^{(p)}(\xi) (x_{n+1} - \xi)^p.$$

Odtod sledi

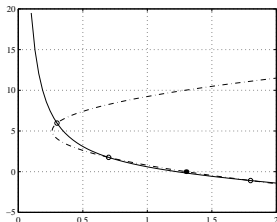
$$\frac{|x_{n+1} - \xi|}{|x_n - \xi|^p} = \frac{1}{p!} |g^{(p)}(\zeta)|,$$

kjer je ζ na majhnem intervalu okoli ξ . □

fzero funkcija

fzero je hibridna metoda v Matlabu, ki vključuje bisekcijo, sekantno metodo in obratno kvadratno interpolacijo.

Pri obratni kvadratni interpolaciji se išče presečišče parabole skozi tri točke $(x_0, f(x_0))$, $(x_1, f(x_1))$, $(x_2, f(x_2))$, z x -osjo.



```
1 r = fzero('fun', x0)
```

fzero izbere za naslednji približek

1. Rezultat obratne kvadratne interpolacije, če je le-ta znotraj začetnega intervala.
2. Rezultat sekantne metode, če prvi korak ni izpolnjen.
3. Rezultat bisekcije, če tudi drugi korak ni izpolnjen.

Sistemi nelinearnih enačb

Rešujemo sistem nelinearnih enačb:

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

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

$$\vdots$$

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

Če definiramo

$$\underline{f} := (f_1, \dots, f_n) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n,$$

potem lahko sistem na kratko zapišemo kot

$$\underline{f}(\underline{x}) = 0.$$

Posplošitev metode fiksne točke oz. navadne iteracije se imenuje **Jacobijeva iteracija**, posplošitev tangentne metode pa **Newtonova metoda**.

Jacobijeva iteracija

1. Sistem $\underline{f}(\underline{x}) = 0$ preoblikujemo v ekvivalentno obliko $\underline{g}(\underline{x}) = \underline{x}$, kjer je $\underline{g} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$.
2. Izberemo začetni približek $\underline{x}^{(0)} \in \mathbb{R}^n$.
3. Računamo zaporedje prebližkov $\underline{x}^{(r+1)} = \underline{g}(\underline{x}^{(r)})$.

Izrek (Konvergenčni izrek I)

Naj $\underline{g} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ na nekem območju $\Omega \subseteq \mathbb{R}^n$ zadošča:

1. $\underline{g}(\Omega) \subseteq \Omega$.
2. $\|\underline{g}(\underline{x}) - \underline{g}(\underline{y})\| \leq m \|\underline{x} - \underline{y}\|$ za vsaka $\underline{x}, \underline{y} \in \Omega$ nek $0 \leq m < 1$.

Enačba $\underline{g}(\underline{x}) = \underline{x}$ ima na območju Ω eno samo rešitev $\underline{\xi}$ in zaporedje $\underline{x}^{(r+1)}$ konvergira proti $\underline{\xi}$ za poljuben začetni približek $\underline{x}^{(0)} \in \Omega$. Velja še

$$\|\underline{x}^{(r+1)} - \underline{\xi}\| \leq \frac{m^r}{1-m} \|\underline{x}^{(1)} - \underline{x}^{(0)}\|.$$

Jacobijeva iteracija

Matriki prvih odvodov preslikave \underline{g} pravimo **Jacobijeva matrika**, tj.

$$\underline{J}_g(\underline{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial g_1}{\partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial g_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial g_n}{\partial x_n} \end{bmatrix} (\underline{x}).$$

Izrek (Konvergenčni izrek II)

Naj $\underline{g} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ zvezno odvedljiva v negibni točki $\underline{\xi}$ in naj bo $\|\underline{J}_g(\underline{\xi})\| < 1$. Potem obstaja zaprta okolica $\Omega \subseteq \mathbb{R}^n$ fiksne točke $\underline{\xi}$, tako da zaporedje $\underline{x}^{(r+1)}$ konvergira proti $\underline{\xi}$ za poljuben začetni približek $\underline{x}^{(0)} \in \Omega$.

Algoritem in primeri:

<https://zalara.github.io/iteracija.m>

<https://zalara.github.io/testiteracijasisitem.m>

Newtonova iteracija

Pri Newtonovi iteraciji tvorimo zaporedje približkov

$$\underline{\mathbf{x}}^{(r+1)} = \underline{\mathbf{x}}^{(r)} - \mathbf{J}_{\underline{\mathbf{f}}}(\underline{\mathbf{x}}^{(r)})^{-1} \underline{\mathbf{f}}(\underline{\mathbf{x}}^{(r)}).$$

V praksi pa ne računamo inverza $\mathbf{J}_{\underline{\mathbf{f}}}(\underline{\mathbf{x}}^{(r)})^{-1}$, ampak namesto tega rešimo sistem

$$\begin{aligned} \mathbf{J}_{\underline{\mathbf{f}}}(\underline{\mathbf{x}}^{(r)}) \Delta \underline{\mathbf{x}}^{(r)} &= -\underline{\mathbf{f}}(\underline{\mathbf{x}}^{(r)}), \\ \underline{\mathbf{x}}^{(r+1)} &= \underline{\mathbf{x}}^{(r)} + \Delta \underline{\mathbf{x}}^{(r)}. \end{aligned}$$

Algoritem in primeri:

<https://zalara.github.io/newtonsis.m>

<https://zalara.github.io/testnewton.m>

Kvazi-Newtonove metode: Broydenova metoda

- ▶ Pri velikim številu enačb je Newtonova metoda zelo zahtevna, saj potrebujemo na vsakem koraku n^2 parcialnih odvodov in $\mathcal{O}(n^3)$ računskih operacij za reševanje linearnega sistema.
- ▶ Kot se pri navadni tangentni metodi izognemo računanja odvodov z uporabo sekantne metode, se tudi pri kvazi-Newtonovih metodah izognemo računanju parcialnih odvodov. Najbolj znana je *Broydenova metoda*.

Naj bo B_r približek za $J_f(\underline{x}^{(r)})$. Korak kvazi-Newtonove metode je:

1. reši $B_r \Delta \underline{x}^{(r)} = -\underline{f}(\underline{x}^{(r)})$,
2. $\underline{x}^{(r+1)} = \underline{x}^{(r)} + \Delta \underline{x}^{(r)}$,
3. določi B_{r+1} .

Pri Broydenovi metodi za B_{r+1} matriko, ki zadošča t.i. sekantnemu pogoju

$$B_{r+1}(\underline{x}^{(r+1)} - \underline{x}^{(r)}) = \underline{f}(\underline{x}^{(r+1)}) - \underline{f}(\underline{x}^{(r)})$$

in je v spektralni normi najbližje B_r (tj. največja lastna vrednost razlike $B_{r+1} - B_r$ je najmanjša možna).

Iščemo torej $\Delta B_r = B_{r+1} - B_r$ z minimalno spektralno normo, ki zadošča $\Delta B_r \Delta \underline{x}^{(r)} = \underline{f}(\underline{x}^{(r+1)})$. Izkaže se, da je potem

$$B_{r+1} = B_r + \frac{\underline{f}(\underline{x}^{(r+1)}) (\Delta \underline{x}^{(r)})^T}{\|\Delta \underline{x}^{(r)}\|_2^2}.$$

Algoritem in primeri:

<https://zalara.github.io/broyden.m>

<https://zalara.github.io/testbroyden.m>

Variacijske metode

- ▶ Iščemo ekstrem $x \in \mathbb{R}^n$ dvakrat zvezno odvedljive funkcije $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$.
- ▶ Iz analize vemo, da mora biti x stacionarna točka, tj.

$$\nabla g(x) = \left[\frac{\partial g(x)}{\partial x_1} \quad \dots \quad \frac{\partial g(x)}{\partial x_n} \right] = 0.$$

- ▶ O vrsti in obstoju ekstrema v stacionarni točki odloča Hessejeva matrika

$$H_g(\underline{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 g(\underline{x})}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 g(\underline{x})}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial^2 g(\underline{x})}{\partial x_n \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 g(\underline{x})}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}.$$

Če ima $H_g(\underline{x})$ same pozitivne lastne vrednosti (oz. negativne lastne vrednosti), je v \underline{x} lokalni minimum (oz. lokalni maksimum).

- ▶ Namesto iskanja ničle funkcije $f(\underline{x})$ lahko iščemo globalne minime funkcije

$$g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad g(\underline{x}) = \|f(\underline{x})\|^2 = \sum_{i=1}^n f_i^2(\underline{x}).$$

Variacijske metode

Minimum funkcije lahko iščemo iterativno tako, tekoči približek $\underline{x}^{(r)}$ popravimo v neki smeri v_r :

$$\underline{x}^{(r+1)} = \underline{x}^{(r)} + \lambda_r v_r,$$

kjer je λ_r neko realno število. Veljalo bo:

$$g(\underline{x}^{(r+1)}) < g(\underline{x}^{(r)}).$$

Imamo več možnosti za izbiro smeri v_r :

- ▶ *Splošna metoda spusta*: Izberemo katero koli smer, ki ni pravokotna na $\nabla g(\underline{x})$.
- ▶ *Metoda najhitrejšega spusta*: Za smer izberemo $v_r = -\nabla g(\underline{x})$.
- ▶ *Metoda koordinatnega spusta*: Za smeri zaporedoma izbiramo koordinatne smeri e_1, e_2, \dots, e_n .

Po izbiri smeri moramo najti še λ_r . Definiramo

$$q(\lambda) = g(\underline{x}^{(r)} + \lambda v_r).$$

Uporabimo eno od naslednjih metod:

- ▶ *Metodo največjega spusta*: Rešimo enačbo $q'(\lambda) = 0$ z eno od metod za reševanje neenačb v eni spremenljivki.
- ▶ *Metoda tangentnega spusta*: Poiščemo presečišče tangente na $y = q(\lambda)$ v točki $\lambda = 0$ z osjo x .
- ▶ *Metoda paraboličnega spusta*: S tangento določimo α , nato pa čez točke $(0, q(0))$, $(\alpha/2, q(\alpha/2))$, $(\alpha, q(\alpha))$ potegnemo parabolo in za λ izberemo njen minimum.

Poglavje 4

Polinomska interpolacija

Interpolacija: uvod

Aproksimirati želimo neznanu funkcijo $f(x)$ z 'bolj obvladljivimi' funkcijami, npr:

1. Polinomi.
2. Odsekoma polinomskimi funkcijami.
3. Racionalnimi funkcijami.
4. Trigonometričnimi funkcijami.
5. Drugo (eksponentna funkcija, Besselove funkcije, itd.)

Kako aproksimirati $f(x)$ z $g(x)$? V kakšnem smislu je aproksimacija dobra?

1. **Interpolacija:** $g(x)$ mora imeti iste vrednosti kot $f(x)$ na dani množici točk.
2. **Metoda najmanjših kvadratov:** $g(x)$ se mora čim bolj prilegati $f(x)$, tj. 2-norma

$$\int_a^b |f(t) - g(t)|^2 dt$$

mora biti čim manjša.

3. **Aproksimacija Čebiševa:** $g(x)$ se mora čim bolj prilegati $f(x)$ v smislu supremum norme, tj. minimizirati želimo

$$\max_{t \in [a, b]} |f(t) - g(t)|.$$

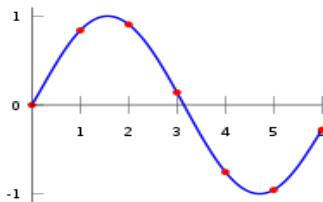
Interpolacijski polinom

Danih imamo $n + 1$ različnih točk x_0, \dots, x_n , in vrednosti y_0, \dots, y_n . Iščemo polinom

$$p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n,$$

stopnje n , ki zadošča

$$p(x_0) = y_0, \quad p(x_1) = y_1, \quad \dots, \quad p(x_n) = y_n. \quad (1)$$



Dobimo sistem

$$\begin{aligned} a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 + \dots + a_nx_0^n &= y_0, \\ a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 + \dots + a_nx_1^n &= y_1, \\ &\vdots \\ a_0 + a_1x_n + a_2x_n^2 + \dots + a_nx_n^n &= y_n. \end{aligned} \quad (2)$$

Polinomu $p(x)$ pravimo **interpolacijski polinom**.

V matrični obliki lahko sistem (2) zapišemo kot

$$Ax = b,$$

kjer je

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \dots & x_2^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{bmatrix}, \quad x = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}.$$

Matriki A pravimo **Vandermondova matrika** na točkah x_0, \dots, x_n , velja pa

$$\det(A) = \prod_{i>j} (x_i - x_j).$$

Posledica

Če so točke $x_i, i = 0, \dots, n$ paroma različne, ima sistem enolično rešitev. Polinom stopnje največ n skozi $n + 1$ točk je enoličen.

Vprašanje 1: Kako računsko zahtevno je reševanje sistema (2)?

Vprašanje 2: Ali je sistem (2) numerično občutljiv?

Odgovor 1: Računanje interpolacijskega polinoma s pomočjo Vandermondove matrike je zamudno ($\frac{2}{3}n^3 + \mathcal{O}(n^2)$ operacij).

Odgovor 2: Pogojenostno število $\kappa(A)$ v primeru ekvidistantnih točk na intervalu $[0, 1]$, tj. $x_0 = 0, x_1 = \frac{1}{n}, x_2 = \frac{2}{n}, \dots, x_n = 1$, hitro raste s številom točk:

število točk n	5	10	20
$\kappa(A)$	$\approx 4.9 \cdot 10^3$	$\approx 1.2 \cdot 10^8$	$\approx 9.7 \cdot 10^{16}$

Rešitev: Namesto uporabe **standardne baze** $1, x, x^2, \dots, x^n$ uporabimo eno od naslednjih baz:

► **Lagrangeova baza:**

$$\frac{(x-x_1)\cdots(x-x_n)}{(x_0-x_1)\cdots(x_0-x_n)}, \frac{(x-x_0)(x-x_2)\cdots(x-x_n)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)\cdots(x_1-x_n)}, \dots, \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{n-1})}{(x_n-x_0)\cdots(x_n-x_{n-1})}.$$

► **Newtonova baza:** $1, x - x_0, (x - x_0)(x - x_1), \dots, (x - x_0) \cdots (x - x_{n-1})$.

Obe zgornji bazi sta stabilni, Newtonova pa je cenejša za računanje in omogoča enostavno dodajanje novih interpolacijskih točk.

Napaka polinomske interpolacije

Naj bo p_n interpolacijski polinom in f funkcija. Zanima nas razlika

$$e_n(t) = p_n(t) - f(t)$$

v neki točki $t \in \mathbb{R}$.

Naj bo q_{n+1} interpolacijski polinom funkcije f skozi točke x_0, \dots, x_n in t :

$$q_{n+1}(x) = p_n(x) + C \cdot \prod_{i=0}^n (x - x_i) \quad \text{za nek } C \in \mathbb{R}.$$

Iz enakosti $f(t) = q_{n+1}(t)$ sledi

$$e_n(t) = p_n(t) - f(t) = -C \cdot \prod_{i=0}^n (t - x_i).$$

Za oceno napako moramo oceniti še koeficient C .

Izrek

Obstaja $\xi \in [a, b]$, tako da velja

$$-C \cdot \prod_{i=0}^n (t - x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \cdot \prod_{i=0}^n (t - x_i).$$