

Uvod u optimizaciju

Kristian Sabo

Radni materijal za predavanja na Poslijediplomskom doktorskom studiju, Strojarski fakultet Slavonski Brod

1 Minimizacija funkcije jedne varijable

Neka je $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ neprekidna realna funkcija. Kažemo da f u točki $x^* \in \mathbb{R}$ postiže lokalni minimum ako postoji $\delta > 0$ takav da vrijedi $f(x^*) \leq f(x)$ za svaki $x \in \mathbb{R}$ za koji je $|x - x^*| < \delta$. Ako je $f(x^*) \leq f(x)$ za svaki $x \in \mathbb{R}$ kažemo da f u x^* postiže globalni minimum. Ako je x^* točka u kojoj funkcija f postiže globalni minimum funkcije f na \mathbb{R} pišemo

$$x^* = \operatorname{argmin}_{x \in \mathbb{R}} f(x).$$

Ako za dva puta neprekidno derivabilna funkcija $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ te za točku $x^* \in \mathbb{R}$ vrijedi

$$f'(x^*) = 0 \quad \text{i} \quad f''(x^*) > 0, \quad (1)$$

onda je x^* točka lokalnog minimuma funkcije f . Uvjet (1) zovemo **uvjet optimalnosti**. Uočimo da x^* koja zadovoljava svojstvo (1), općenito ne mora biti točka u kojoj se postiže globalni minimum funkcije f . Problem određivanja točke u kojoj se postiže globalni minimum funkcije f znatno je teži problem i sastoji se u tome da treba odrediti skup svih točaka \mathcal{L} , u kojima funkcija f postiže lokalni minimum, te među njima odabrati onu točku x^* za koju je $f(x^*) \leq f(x)$ za svaki $x \in \mathcal{L}$.

Ako je x^* točka za koju vrijedi $f'(x^*) = 0$, kažemo da je **stacionarna točka** funkcije f . U svrhu određivanja točaka u kojima derivabilna funkcija f postiže lokalni minimum, potrebno je odrediti stacionarne točke funkcije f , odnosno riješiti jednadžbu $f'(x) = 0$. Ako se jednadžba

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

može analitički riješiti, stacionarne točke mogu se odrediti egzaktno. Najčešće se u primjenama rješenje jednadžbe (2) ne može dobiti egzaktno te se za njezino rješavanje koristi neka iterativna numerička metoda. Najznačajnija iterativna numerička metoda za određivanje lokalnih ekstrema, koja zahtijeva poznavanje prve i druge derivacije funkcije f je **Newtonova metoda**.

U primjenama je čest problem određivanje lokalnih minimuma funkcija koje nisu derivabilne u svim točkama svoje domene. U tom se slučaju uvjet optimalnosti (1) ne može koristiti te se tada za određivanje lokalnih minimuma koriste tzv. **direktne metode**, koje ne zahtijevaju poznavanje derivacije. Najpoznatije direktne metode su **Metoda zlatnog reza**, **Fibonaccijeva metoda**, **Metoda parabole**, **Brentova metoda**.

Ukratko ćemo opisat dvije iterativne metode: Newtonovu metodu za derivabilne funkcije i Metodu parabole za nederivabilne funkcije.

1.1 Newtonova metoda

Pretpostavimo da je $f : \langle a, b \rangle \rightarrow \mathbb{R}$ dva puta neprekidno derivabilna funkcija te neka je $x_0 \in \langle a, b \rangle$ početna aproksimacija. Razvijemo li funkciju f u Taylorov red u okolini točke x_0 te se zadržimo na kvadratnom članu dobivamo:

$$f(x) \approx f_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)f'(x_0) + \frac{(x - x_0)^2}{2}f''(x_0).$$

Osnovna ideja Newtonove metode je da se umjesto traženja stacionarne točke funkcije f potraže stacionarne točke funkcije f_2 , odnosno da se rješava jednadžba

$$f_2'(x) = f'(x_0) + (x - x_0)f''(x_0) = 0.$$

Lako se vidi da uz uvjet $f''(x_0) \neq 0$, funkcija f_2 ima jedinstvenu stacionarnu točku $x = x_0 - \frac{f'(x_0)}{f''(x_0)}$.

Motivirani ovim postupkom možemo izgraditi sljedeći algoritam:

Newtonova metoda

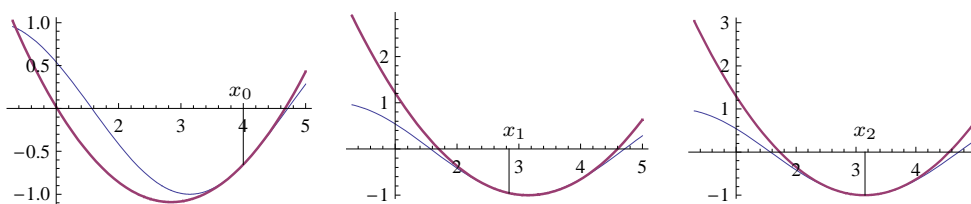
ponavljaj $k = 0, 1, 2, 3, \dots$

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

sve dok $|f'(x_{k+1})|$ ne postane dovoljno malo.

Može se pokazati da uz određene uvjete na funkciju f i početnu aproksimaciju x_0 Newtonova metoda konvergira ka stacionarnoj točki funkcije f .

Na Slici 1 prikazane su tri iteracije Newtonove metode, pri čemu je graf funkcije f_2 prikazan debljom linijom.



Slika 1: Tri iteracije Newtonove metode

Ako je (x_k) niz dobiven nekom iterativnom metodom, koji konvergira ka x^* , kažemo da je brzina konvergencije metode jednaka r ako postoji konstanta A i prirodni broj k_0 takav da je $|x^* - x_{k+1}| \leq A|x^* - x_k|^r$ za svaki $k \geq k_0$. Može se pokazati da je brzina konvergencije Newtonove metode $r = 2$.

1.2 Metoda parabole

Neka je $f : \langle a, b \rangle \rightarrow \mathbb{R}$ neprekidna funkcija koja općenito nije derivabilna u nekim točkama intervala $\langle a, b \rangle$. Pretpostavimo da je x^* nepoznata točka u kojoj se postiže lokalni minimum funkcije f . Odaberimo tri nekolinearne točke $(\alpha_1, f(\alpha_1)), (\alpha_2, f(\alpha_2))$ te $(\alpha_3, f(\alpha_3))$, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 \in \langle a, b \rangle$, $\alpha_i \neq \alpha_j$, $i \neq j$, koje leže na grafu funkcije f te za koje vrijedi

$$\min_{i=1,2,3} \alpha_i \leq x^* \leq \max_{i=1,2,3} \alpha_i.$$

U tom slučaju postoji jedinstveni interpolacijski polinom P drugog stupnja koji prolazi kroz te tri točke te glasi

$$P(x) = \frac{(x - \alpha_2)(x - \alpha_3)}{(\alpha_1 - \alpha_2)(\alpha_1 - \alpha_3)} f(\alpha_1) + \frac{(x - \alpha_1)(x - \alpha_3)}{(\alpha_2 - \alpha_1)(\alpha_2 - \alpha_3)} f(\alpha_2) + \frac{(x - \alpha_1)(x - \alpha_2)}{(\alpha_3 - \alpha_1)(\alpha_3 - \alpha_2)} f(\alpha_3).$$

Slično kao kod Newtonove metode i ovdje je osnovna ideja da se umjesto stacionarnih točaka funkcije f potraže stacionarne točke kvadratne funkcije P . Nije teško vidjeti da rješenje jednadžbe $P'(x) = 0$ glasi

$$\bar{x} = \frac{1}{2}(\alpha_1 + \alpha_2) + \frac{1}{2} \frac{(f(\alpha_1) - f(\alpha_2))(\alpha_2 - \alpha_3)(\alpha_3 - \alpha_1)}{(\alpha_2 - \alpha_3)f(\alpha_1) + (\alpha_3 - \alpha_2)f(\alpha_2) + (\alpha_1 - \alpha_2)f(\alpha_3)} \quad (3)$$

Algoritam - metoda parabole

Korak 0 Zadati točnost $\varepsilon > 0$. Odrediti skup $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$, $\alpha_i \neq \alpha_j$, $i \neq j$ za koje vrijedi $\min_{i=1,2,3} \alpha_i \leq x^* \leq \max_{i=1,2,3} \alpha_i$. Izračunati $f(\alpha_i)$, $i = 1, 2, 3$.

Korak 1 Odrediti \bar{x} prema formuli

$$\bar{x} = \frac{1}{2}(\alpha_1 + \alpha_2) + \frac{1}{2} \frac{(f(\alpha_1) - f(\alpha_2))(\alpha_2 - \alpha_3)(\alpha_3 - \alpha_1)}{(\alpha_2 - \alpha_3)f(\alpha_1) + (\alpha_3 - \alpha_2)f(\alpha_2) + (\alpha_1 - \alpha_2)f(\alpha_3)}.$$

Korak 2 Ako je $(\bar{x} - \alpha_1)(\bar{x} - \alpha_3) \geq 0$ idi na Korak 3, inače idi na Korak 4.

Korak 3 Konstruiraj novi skup $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ iz $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ i \bar{x} i idi na Korak 1.

Korak 4 Ako je $|\bar{x} - \alpha_2| < \varepsilon$, idi na Korak 5, inače idi na Korak 3.

Korak 5 Kraj.

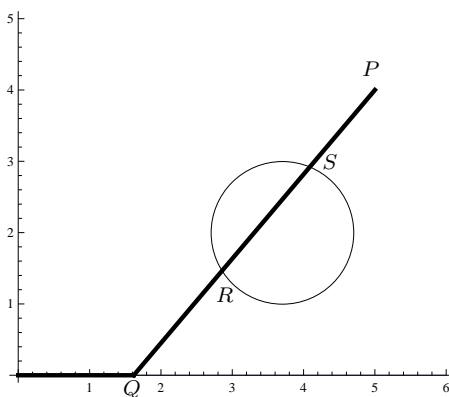
Može se pokazati da je brzina konvergencije metode parabole $r = 1.32$. Navedena metoda u literaturi je poznata kao metoda jednodimenzionalne minimizacije primjenom kvadratne interpolacije s tri točke ([4]).

U svrhu minimizacije funkcije f mogu se koristiti mogućnosti programskog paketa *Mathematica*. Za traženje lokalnog minimuma funkcije f može se upotrijebiti naredba `FindMinimum[f[x], x0]`, pri čemu je x_0 početna aproksimacija, dok se primjenom naredbe `NMinimize[f[x], x]` dobiva točka u kojoj se postiže globalni minimum funkcije f .

2 Neki problema koji se svode na minimizaciju funkcije jedne varijable

2.1 Problem najkraćeg puta (vidi [1])

Pretpostavimo da se robot kreće iz ishodišta koordinatnog sustava $O = (0, 0)$ te da treba doći do točke $P = (x_p, y_p)$ kao na Slici. Pri tome robot najprije kreće po x osi do točke $Q = (x, 0)$, a nakon toga nastavlja put prema točki P . Na tom putu nailazi na krug K sa središtem u točki $C = (x_c, y_c)$ polumjera r . Kretanje robota treba biti takvo da što je više moguće izbjegne kretanje po području koje je određeno krugom K . Postavlja se pitanje kako odrediti točku Q tako da ukupni put kojeg robot prijeđe bude minimalan.



Slika 2: Problem najkraćeg puta

Označimo s R i S točke u kojima dužina \overline{QP} siječe rub kruga K . Uočimo da je optimalni put robota onaj koji ima svojstvo da je da je

$$d = |\overline{OQ}| + |\overline{QP}| + \rho |\overline{RS}|. \quad (4)$$

minimalno, pri čemu je $\rho > 0$ parametar s kojim određujemo koliko ćemo optimalni put učiniti dalekim od kruga K . Ako je ρ velik onda će optimalni put vrlo malo prolaziti ili uopće neće

prolaziti kroz područje K . S druge strane ako je $\rho \rightarrow 0$, onda će optimalni put biti blizak dužini \overline{OP} .

Koordinate točaka koje leže na dužini \overline{QP} imaju oblik

$$(1 - \lambda)x + \lambda x_p, \lambda y_p = (x + \lambda(x_p - x), \lambda y_p), 0 \leq \lambda \leq 1.$$

Dužina \overline{QP} siječe krug K za one $\lambda \in [0, 1]$ za koje je

$$(x + \lambda(x_p - x) - x_c)^2 + (\lambda y_p - y_c)^2 - r^2 = 0,$$

što se može napisati u obliku

$$\alpha(x)\lambda^2 + \beta(x)\lambda + \gamma(x) = 0, \quad (5)$$

gdje su

$$\alpha(x) = (x - x_p)^2 + y_p^2, \quad \beta(x) = 2((x_p - x)(x - x_c) - y_p y_c), \quad \gamma(x) = (x - x_c)^2 + y_c^2 - r^2.$$

Ako je $\delta(x) = \beta^2(x) - 4\alpha(x)\gamma(x) \leq 0$, onda je $|\overline{RS}| = 0$. Ako pretpostavimo da je $\delta(x) > 0$, dobivamo rješenja jednadžbe (5):

$$\lambda_1(x) = \frac{-\beta(x) + \sqrt{\delta(x)}}{2\alpha(x)}, \quad \lambda_2(x) = \frac{-\beta(x) - \sqrt{\delta(x)}}{2\alpha(x)}.$$

Vrijedi

$$\begin{aligned} |\overline{RS}| &= |\overline{QP}| - |\overline{QR}| - |\overline{PS}| \\ &= |\overline{QP}| - \sqrt{\lambda_1(x)^2(x_p - x)^2 + \lambda_1^2(x)y_p^2} - \sqrt{(x + \lambda_2(x)(x_p - x) - x_p)^2 + (\lambda_2(x)y_p - y_p)^2} \\ &= (\lambda_1(x) - \lambda_2(x))|\overline{QP}| \\ &= \frac{\delta(x)}{\alpha(x)} \sqrt{(x_p - x)^2 + y_p^2}. \end{aligned}$$

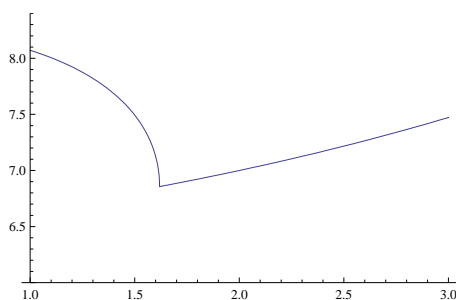
Konačno vrijedi

$$v(x) := |\overline{RS}| = \begin{cases} \frac{\delta(x)}{\alpha(x)} \sqrt{(x_p - x)^2 + y_p^2}, & \delta(x) > 0, \lambda_1(x), \lambda_2(x) \in [0, 1] \\ 0, & \text{inače} \end{cases}$$

Na ovaj način određivanje optimalne točke Q sveli na problem minimizacije funkcije

$$f(x) = x + \sqrt{(x_p - x)^2 + y_p^2} + \rho v(x).$$

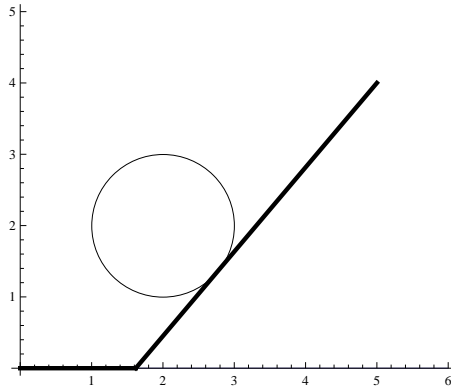
Na Slici 3 je prikazan graf funkcije f za $\rho = 1$, $C = (2, 2)$, $P = (5, 4)$ te $r = 1$.



Slika 3: Graf funkcije f za $\rho = 1$, $C = (2, 2)$, $P = (5, 4)$ te $r = 1$.

Sa slike se naslućuje da funkcija nije derivabilna u točki u kojoj postiže globalni minimum te se stoga za njezinu minimizaciju treba koristiti neka direktna metoda, kao što je primjerice Metoda parabole. Primjenom spomenute metode dobivamo da je $x^* = 1.6188$

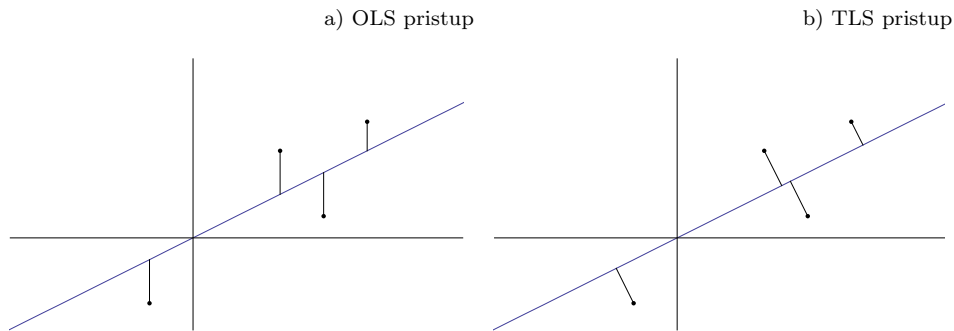
Navedeni problem specijalni je slučaj generalnijeg problema koji se može naći u [2].



Slika 4: Optimalni put za $\rho = 1$, $C = (2, 2)$, $P = (5, 4)$ te $r = 1$.

2.2 Problem najmanjih običnih kvadrata i najmanjih potpunih kvadrata

Pretpostavimo da su zadane točke (t_i, y_i) , $i = 1, \dots, m$ na osnovi kojih treba odrediti pravac oblika $y = kt$, $k \in \mathbb{R}$, koji prolazi kroz ishodište i ima svojstvo da u nekom smislu najbolje aproksimira zadane podatke. U svrhu rješavanja ovog problema promatrat ćemo dva principa: princip najmanjih običnih kvadrata-OLS (engl. ordinary least square) i princip najmanjih potpunih kvadrata-TLS (engl. ordinary least square).



Slika 5: OLS i TLS pristupi

Princip najmanjih običnih kvadrata (Slika 5 a)) sastoji se u tome da minimiziramo sumu kvadrata vertikalnih udaljenosti točaka (t_i, y_i) , $i = 1, \dots, m$ do pravca $y = kt$, tj. da minimiziramo funkciju

$$f_{OLS}(k) = \sum_{i=1}^m (kt_i - y_i)^2.$$

Ako je $k_{OLS}^* = \operatorname{argmin}_{k \in \mathbb{R}} f_{OLS}(k)$, onda za pravac $y = k_{OLS}^* t$ kažemo da je najbolji OLS pravac.

Princip najmanjih potpunih kvadrata ((Slika 5 b))) podrazumijeva minimizaciju sume kvadrata pravih udaljenosti točaka (t_i, y_i) , $i = 1, \dots, m$ do pravca $y = kt$, tj. minimizaciju funkcije

$$f_{TLS}(k) = \sum_{i=1}^m \frac{(kt_i - y_i)^2}{1 + k^2}.$$

Ako je $k_{TLS}^* = \operatorname{argmin}_{k \in \mathbb{R}} f_{TLS}(k)$, onda pravac $y = k_{TLS}^* t$ zovemo najbolji TLS pravac.

Odredimo k_{OLS}^* . Lako se vidi da je $f'_{OLS}(k) = 2 \sum_{i=1}^m (kt_i - y_i)t_i$ te $f''_{OLS}(k) = 2 \sum_{i=1}^m t_i^2 > 0$, za svaki $k \in \mathbb{R}$, odakle slijedi da je jedinstvena stacionarna točka funkcije f_{OLS} ujedno točka u

kojoj funkcija f_{OLS} postiže globalni minimum te glasi

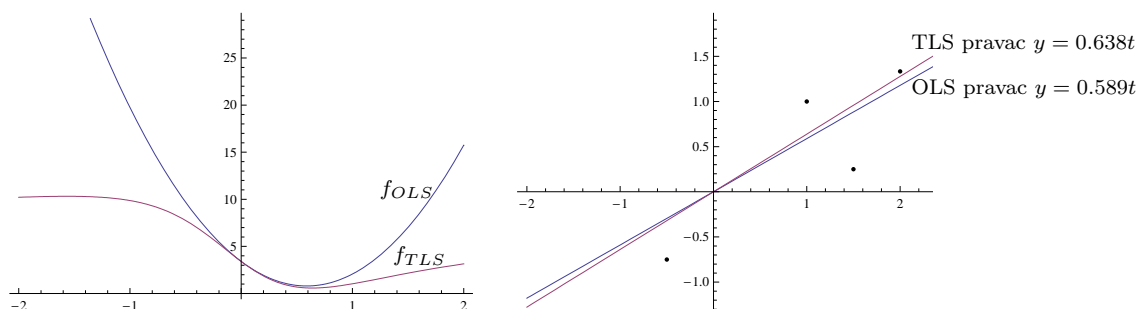
$$k_{LS}^* = \frac{\sum_{i=1}^m t_i y_i}{\sum_{i=1}^m t_i^2}.$$

Problem određivanja točke a_{TLS}^* znatno je složeniji. Može se pokazati da funkcija f_{TLS} ima dvije stacionarne točke, te je stoga potrebno ispitati predznak druge derivacije. Za minimizaciju funkcije f_{TLS} moguće je koristiti i metodu parabole kod koje nije potrebno računati derivaciju.

Na Slici 6 prikazani su najbolji OLS i TLS pravci za skup podataka

$$\Lambda = \left\{ (1, 1), \left(\frac{3}{2}, \frac{1}{4} \right), \left(2, \frac{4}{3} \right), \left(-\frac{1}{2}, -\frac{3}{4} \right) \right\}$$

te grafovi odgovarajućih funkcija f_{OLS} i f_{TLS}



Slika 6: OLS i TLS pravci

2.3 Newtonov zakon hlađenja

Poznati Newtonov zakon hlađenja tijela glasi:

Brzina hlađenja tijela proporcionalna je razlici između temperature tijela i temperature okoline.

Pretpostavimo da je neko tijelo zagrijano na temperaturu T_0 . Temperaturu okoline T_s smatrat ćemo poznatom konstantnom i nižom od temperature tijela ($T_s < T_0$). Ako s $T = T(t)$ označimo temperaturu tijela u trenutku $t \in [0, \tau]$, onda Newtonov zakon hlađenja tijela možemo zapisati diferencijalnom jednačinom:

$$\frac{dT}{dt} = -k(T - T_s), \quad (6)$$

pri čemu je $a > 0$ konstanta proporcionalnosti. Rješenje diferencijalne jednačine (6) uz $T(0) = T_0$ glasi

$$T(t) = T_s + (T_0 - T_s)e^{-kt}. \quad (7)$$

Konstanta $k > 0$ može se odrediti na osnovi podataka mjerenja (t_i, T_i) , $i = 1, \dots, m$, pri čemu su t_i vremenski trenutki, a T_i odgovarajuće temperature tako da graf funkcije T u nekom smislu najbolje aproksimira zadane podatke. Obično se u tu svrhu koriste tri pristupa:

- metoda najmanjih kvadrata, odnosno minimizacija funkcije:

$$F_2(k) = \sum_{i=1}^m (T_s + (T_0 - T_s)e^{-kt_i} - T_i)^2;$$

- metoda najmanjih apsolutnih odstupanja, odnosno minimizacija funkcije:

$$F_2(k) = \sum_{i=1}^m |T_s + (T_0 - T_s)e^{-kt_i} - T_i|;$$

- metoda namanje maksimalne udaljenosti, odnosno minimizacija funkcije:

$$F_\infty(k) = \max_{i=1, \dots, m} |T_s + (T_0 - T_s)e^{-kt_i} - T_i|.$$

Pri tome je funkcije F_2 derivabilna, no njezine se stacionarne točke ne mogu izračunati eksplicitno te je za odgovarajuću minimizaciju potrebno koristiti neku iterativnu numeričku metodu. Funkcije F_1 i F_∞ nisu derivabilne funkcije te je za njihovu minimizaciju potrebno koristiti neku metodu za nediferencijabilnu minimizaciju.

3 Minimizacija funkcije više varijabli

Neka je $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ neprekidni realni funkcional. Kažemo da f u točki $x^* \in \mathbb{R}^n$ postiže lokalni minimum ako postoji $\delta > 0$ takav da vrijedi $f(x^*) \leq f(x)$ za svaki $x \in \mathbb{R}^n$ za koji je $\|x - x^*\| < \delta$. Ako je $f(x^*) \leq f(x)$ za svaki $x \in \mathbb{R}^n$ kažemo da f u x^* postiže globalni minimum. Ako je x^* točka u kojoj funkcija f postiže globalni minimum funkcije f na pišemo

$$x^* = \operatorname{argmin}_{x \in \mathbb{R}^n} f(x).$$

Može se pokazati da ako za dva puta neprekidno diferencijabilni funkcional $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ te za točku $x^* \in \mathbb{R}$ vrijedi

$$\nabla f(x^*) = 0, \quad \text{i} \quad z^T \nabla^2 f(x^*) z > 0, \quad \forall z \in \mathbb{R}^n, z \neq 0, \quad (8)$$

onda je x^* točka lokalnog minimuma funkcionala f .

Analiza numeričkih metoda za minimizaciju funkcije više varijabli izlaze iz okvira ovih predavanja. U tu svrhu možemo primjerice koristi *Mathematica* naredbe `FindMinimum` ili `NMinimize`.

4 Neki problemi koji se svode na minimizaciju funkcije više varijabli

4.1 Linearni problem najmanjih običnih kvadrata

Pretpostavimo da u Newtonovom modelu hlađenja (7) poznajemo parametar $k > 0$ te da na osnovi izmjerenih podataka (t_i, T_i) , $i = 1, \dots, m$ u smislu najmanjih običnih kvadrata trebamo procijeniti početnu temperaturu tijela T_0 i te temperaturu okoline T_s . Označimo li u tu svrhu s $x_1 = T_s$, $x_2 = T_0 - T_s$, $x = [x_1, x_2]^T \in \mathbb{R}^2$, te $y_i = T_i$, $i = 1, \dots, m$ problem se svodi na problem minimizaciju funkcionala $F_2 : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$,

$$F_2(x) = \|Ax - y\|_2^2,$$

gdje su

$$A = \begin{bmatrix} 1 & e^{-kt_1} \\ 1 & e^{-kt_2} \\ \vdots & \\ 1 & e^{-kt_m} \end{bmatrix}, \quad y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}.$$

Općenito ako je $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $m > n$ te $y \in \mathbb{R}^m$, problem minimizacije funkcionala $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $F(x) = \|Ax - y\|_2^2$, zovemo linearni problem najmanjih običnih kvadrata.

Nije teško vidjeti da je $\nabla F(x) = 2(A^T Ax - A^T y)$ te $\nabla^2 F(x) = 2A^T A$. U svrhu određivanja rješenja linearnog problema najmanjih običnih kvadrata prema (8) rješavamo sustav linearnih jednadžbi

$$\nabla F(x) = 2(A^T Ax - A^T y) = 0. \quad (9)$$

Ako je pri tome matrica $A^T A$ regularna, sustav (9) ima jedinstveno rješenje koje glasi $x^* = (A^T A)^{-1} A^T y$. To rješenje ujedno je i globalni minimum funkcije F jer za svaki $z \neq 0$ vrijedi $z^T \nabla^2 F(x) z = z^T A^T A z = (Az)^T (Az) = \|Az\|_2^2 > 0$.

Za rješavanje linearnog problema najmanjih običnih kvadrata može se koristiti *Mathematica* naredba `LeastSquare[A, y]`.

4.2 Verhulstov model

Verhulstov zakon rasta populacije glasi:

“Brzina rasta populacije u ograničenom životnom prostoru u trenutku $t \in [0, \tau]$ proporcionalna je broju jedinki $N(t)$ u tom trenutku i veličini biološkog potencijala”.

Ako s A označimo biološki maksimum populacije, onda odgovarajuća diferencijalna jednadžba glasi:

$$\frac{dN}{dt} = cN(t)(A - N(t)).$$

Rješenje prethodne diferencijalne jednadžbe je tzv. logistička funkcija

$$N(t) = \frac{A}{1 + be^{-ct}},$$

gdje je b integracijska konstanta.

Konstante $A, b, c > 0$ određuju se na osnovi podataka mjerenja (t_i, N_i) , $i = 1, \dots, m$, pri čemu su t_i vremenski trenutki, a N_i odgovarajuća veličina populacije, tako da graf funkcije N u nekom smislu najbolje aproksimira zadane podatke. Obično se u tu svrhu koriste tri pristupa:

- metoda najmanjih kvadrata, odnosno minimizacija funkcionala:

$$F_2(A, b, c) = \sum_{i=1}^m \left(\frac{A}{1 + be^{-ct_i}} - N_i \right)^2;$$

- metoda najmanjih apsolutnih odstupanja, odnosno minimizacija funkcionala:

$$F_2(A, b, c) = \sum_{i=1}^m \left| \frac{A}{1 + be^{-ct_i}} - N_i \right|;$$

- metoda namanje maksimalne udaljenosti, odnosno minimizacija funkcionala:

$$F_\infty(A, b, c) = \max_{i=1, \dots, m} \left| \frac{A}{1 + be^{-ct_i}} - N_i \right|.$$

Funkcional F_2 je derivabilan za razliku od funkcionala F_1 i F_∞ .

5 Prijedlozi seminarskih radova

1. Slobodne i prisilne oscilacije automobila ([3]).
2. Matematički model reaktora u stacionarnom stanju ([3]).
3. Matematički model elektromagnetske zavojnice ([3]).

Literatura

- [1] M. Bartholomew, *Nonlinear Optimization with Engineering Applications*, Springer Science+Business Media, LLC, New York, 2008.
- [2] M. Bartholomew, S. C. Parkhurst, S. P. Wilson, *Global optimization approaches to an aircraft routing problem*, European Journal of Operational Research **146**(2003), 417431
- [3] J. Caldwell, D. K. S. Ng, *Mathematical Modelling*, Kluwer Academic Publishers, New York, 2004
- [4] W. Sun, Y. X. Yuan, *Optimization Theory and Methods, Nonlinear Programming*, Springer Science+Business Media, LLC, New York, 2006