2. DOMAĆA ZADAĆA – AK. GOD. 2023/24

Domaća zadaća

U okviru ove domaće zadaće potrebno je implementirati sljedeće metode optimiranja:

Postupak zlatnog reza

Algoritam je dan na web stranici predmeta (http://www.fer.unizg.hr/ download/repository/zlatni rez.txt) i na predavanjima. U okviru ovog postupka potrebno je također implementirati metodu pronalaženja unimodalnog intervala (napomena: kao pokazano na predavanjima, što ie http://www.fer.unizg.hr/ download/repository/unimodalni.txt). Postupak zlatnog reza mora se moći pokrenuti ili s početnom točkom, s pomoću koje se tada određuje unimodalni interval, ili s predefiniranim intervalom, u kojem slučaju se preskače postupak traženja unimodalnog intervala i reducira zadani interval. U svakom koraku postupka potrebno je omogućiti (uz parametar) ispis sve četiri točke i vrijednosti funkcije cilja u njima. Potrebno je omogućiti da se bez prevođenja programa mogu definirati preciznost e te početna točka ili početni interval pretraživanja (npr. učitavanjem iz datoteke ili ulaznog toka). Pretpostavljene vrijednosti: 10⁻⁶ za e. (**napomena**: za iznos konstante k uzmite što precizniju vrijednost, računanjem kao $0.5 \cdot (\sqrt{5} - 1)$.

Pretraživanje po koordinatnim osima

Algoritam je opisan u skripti (str. 4-33, 4-34) i na predavanjima. U sklopu ove metode iskoristite metodu zlatnog reza za minimizaciju u jednoj dimenziji. Potrebno je omogućiti da se bez prevođenja programa mogu definirati vektor granične preciznosti e te početna točka pretraživanja (npr. učitavanjem iz datoteke). Pretpostavljene vrijednosti: 10^{-6} za sve elemente e.

Simpleks postupak po Nelderu i Meadu

Algoritam je dan na web stranici predmeta (http://www.fer.unizg.hr/ download/repository/simplex.html). Početni (nepravilni) simpleks generirajte na način da se za jednu konkretnu novu točku pomaknete od početne točke za određeni pomak u svakoj dimenziji (**primjer**: ako je početna točka (0,0) i pomak 1, tada ćete generirati točke (1,0) i (0,1)). U svakom koraku postupka potrebno je ispisati centroid točaka i vrijednost funkcije cilja. Potrebno je omogućiti da se bez prevođenja mogu definirati početna točka pretraživanja, preciznost e, pomak koji se koristi za generiranje simpleksa, parametri alfa, beta, gamma te vrijednost za koju se sve točke pomiču prema najboljoj točki simpleksa (sigma). Pretpostavljene vrijednosti za parametre: 10-6 za e, 1 za pomak koji se koristi kod početnog generiranja simpleksa, alfa = 1, beta = 0.5, gamma = 2 i sigma = 0.5.

Postupak Hooke-Jeeves

Algoritam je dan na web stranici predmeta (http://www.fer.hr/_download/repository/hj.html) i opisan na predavanjima (**napomena**: *ne implementirati algoritam u skripti*, koji ima nešto drugačije ponašanje!). U svakom koraku postupka potrebno je ispisati baznu točku, početnu točku pretraživanja i točku dobivenu pretraživanjem, kao i vrijednosti funkcije cilja u tim točkama. Potrebno je omogućiti da se bez prevođenja programa mogu definirati: vektor pomaka *dx*, vektor granične preciznosti *e* te početna točka pretraživanja (npr. učitavanjem iz datoteke). Pretpostavljene vrijednosti: 0.5 za sve elemente *dx* te 10⁻⁶ za sve elemente *e*.

Svi algoritmi (osim postupka zlatnog reza) moraju podržavati proizvoljno veliku dimenzionalnost rješenja. *Funkciju cilja* potrebno je implementirati tako da vodi evidenciju o broju pozivanja, jer će algoritme biti potrebno usporediti na temelju broja evaluacija (preporučuje se ostvariti kao apstraktni razred).

Funkcije cilja

- $f_1(\mathbf{x}) = 100 \cdot (x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$ (Rosenbrockova 'banana' funkcija)

Početna točka: $\mathbf{x}_0 = (-1.9, 2)$, minimum: $\mathbf{x}_{min} = (1, 1)$, $f_{min} = 0$

- $f_2(\mathbf{x}) = (x_1 - 4)^2 + 4 \cdot (x_2 - 2)^2$

Početna točka: $\mathbf{x}_0 = (0.1, 0.3)$, minimum: $\mathbf{x}_{\min} = (4, 2)$, $f_{\min} = 0$

 $- f_3(\mathbf{x}) = \sum_i (x_i - i)^2$

Početna točka: $\mathbf{x}_0 = \mathbf{0}$ (nul vektor), minimum: $\mathbf{x}_{min} = (1, 2, 3, ..., n)$, $f_{min} = 0$

- $f_4(\mathbf{x}) = |(x_1 - x_2) \cdot (x_1 + x_2)| + \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$ (Jakobovićeva funkcija:)

Početna točka: $\mathbf{x}_0 = (5.1, 1.1)$, minimum: $\mathbf{x}_{min} = (0, 0)$, $f_{min} = 0$

- $f_6 = 0.5 + \frac{\sin^2 \sqrt{\sum x_i^2} - 0.5}{\left(1 + 0.001 \cdot \sum x_i^2\right)^2}$ (Schaffer's function f6)

minimum: $\mathbf{x}_{min} = \mathbf{0}$ (nul vektor), $f_{min} = 0$

Laboratorijska vježba

- 1. Definirajte jednodimenzijsku funkciju $f(x) = (x-3)^2$, koja ima minimum u točki 3. Kao početnu točku pretraživanja postavite točku 10. Primijenite sve postupke na rješavanje ove funkcije te ispišite pronađeni minimum i broj evaluacija funkcije za svaki pojedini postupak. Probajte sve više udaljavati početnu točku od minimuma i probajte ponovo pokrenuti navedene postupke. Što možete zaključiti?
- 2. Primijenite simpleks po Nelderu i Meadu, Hooke-Jeeves postupak te pretraživanje po koordinatnim osima na funkcije 1 4 uz zadane parametre i početne točke (broj varijabli funkcije 3 najmanje 5). Za svaki postupak i svaku funkciju odredite minimum koji su postupci pronašli i potrebni broj evaluacija funkcije cilja koji je potreban do konvergencije (prikažite tablično!). Što možete zaključiti iz rezultata?
- 3. Primijenite postupak Hooke-Jeeves i simpleks po Nelderu i Meadu na funkciju 4 uz početnu točku (5, 5). Objasnite rezultate!
- 4. Primijenite simpleks po Nelderu i Meadu na funkciju 1. Kao početnu točku postavite točku (0.5, 0.5). Provedite postupak s nekoliko različitih koraka za generiranje početnog simpleksa (primjerice iz intervala od 1 do 20) i zabilježite potreban broj evaluacija funkcije cilja i pronađene točke minimuma. Potom probajte kao početnu točku postaviti točku (20, 20) i ponovo provesti eksperiment. Što možete zaključiti?
- 5. Primijenite jedan postupak optimizacije na funkciju 6 u dvije dimenzije, tako da postupak pokrećete više puta iz slučajno odabrane početne točke u intervalu [-50,50]. Možete li odrediti vjerojatnost pronalaženja *globalnog* optimuma na ovaj način? (smatramo da je algoritam locirao globalni minimum ako je nađena vrijednost funkcije cilja manja od 10⁻⁴).

Napomena

Kako bi brojevi poziva funkcije za svaki od postupaka bili što relevantniji, probajte, gdje god je to moguće, izračunatu vrijednost funkcije za neku točku pohraniti i ako je potrebno iskoristiti ju ponovo, umjesto da se više puta izračunava.

Prije dolaska na laboratorijsku vježbu pripremite svaki od zadataka u obliku funkcije ili skripte koju možete pokrenuti, tako da se svaki od zadataka može demonstrirati bez (prevelikih) promjena u kodu te pripremite datoteke s rezultatima svih zadataka. Možete koristiti i konfiguracijske datoteke u kojima specificirate sve bitne parametre, tako da se vježba može pokrenuti za različite postupke bez potrebe za ponovnim prevođenjem.

Demonstracija funkcionalnosti u MATLAB-u

Ovaj dio vježbe izvodi se na predavanjima.

Potrebno je odabrati dvije optimizacijske funkcije, definirati ih kao funkcije u MATLABU i pronaći njihov minimum (bez ograničenja) uporabom ugrađenih MATLABovih funkcija. Neke od funkcija za optimiranje su sljedeće:

- fminbnd: minimum funkcije jedne varijable; koristi algoritam zlatnog reza i kvadratne interpolacije
- fminsearch: minimum funkcije više varijabli; koristi simplex postupak po Nelderu i Meadu
- fminunc: minimum funkcije više varijabli; ova funkcija može, ovisno o proslijeđenim parametrima, uporabiti nekoliko optimizacijskih algoritama, između ostaloga i postupak po Fletcheru i Powellu, poopćeni Newtonov postupak, metodu najbržeg spusta itd.
- fmincon: minimum funkcije više varijabli uz ograničenja

Funkcije se u MATLAB-u mogu definirati u posebnim .m datotekama, kao u sljedećem primjeru:

```
function f = apr_primjer(x) % mora biti u prvom retku!
% Bezvezna funkcija dvije varijable
f = x(1) + x(2);
```

Datoteku je potrebno nazvati istim imenom kao i funkcija (apr_primjer.m). Iz MATLAB-a se funkciji tada može pristupiti s apr primjer([1,1]).

Odabrana poglavlja iz MATLAB Helpa:

- DEMOS: Optimization: Minimization of the "banana function"
- MATLAB: Mathematics: Function Functions: Minimizing Functions and Finding Zeros
- Optimization Toolbox: Standard Algorithms: Unconstrained Optimization