

Rješavanje sustava nelinearnih jednadžbi

1 Newtonova metoda

Promatramo sustava nelinearnih jednadžbi

$$f_i(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0, \quad i = 1, \dots, n, \quad (1)$$

odnosno $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$, gdje je $\mathbf{f} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = (f_1(x), \dots, f_n(x))^T$, $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$.

Najpoznatija metoda za rješavanje sustava nelinearnih jednadžbi je tzv. **Newtonova metoda**.¹ Najprije izaberimo početnu aproksimaciju $\mathbf{x}^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})^T$ i svaku od funkcija f_i razvijemo u Taylorov red u okolini $x^{(0)}$, te linearu aproksimaciju označimo s \tilde{f}_i :

$$\tilde{f}_i(\mathbf{x}) = f_i(\mathbf{x}^{(0)}) + \sum_{j=1}^n \frac{\partial f_i(\mathbf{x}^{(0)})}{\partial x_j} (x_j - x_j^{(0)}), \quad i = 1, \dots, n. \quad (2)$$

Sada umjesto sustava (1) rješavamo sustav

$$\tilde{f}_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, n,$$

što možemo pisati u matričnom obliku na sljedeći način

$$\mathbf{J}^{(0)} \mathbf{s}^{(0)} = -\mathbf{f}(\mathbf{x}^{(0)}), \quad (3)$$

$$\mathbf{J}^{(0)} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\mathbf{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1(\mathbf{x}^{(0)})}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n(\mathbf{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_n(\mathbf{x}^{(0)})}{\partial x_n} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{s}^{(0)} = \begin{bmatrix} x_1 - x_1^{(0)} \\ \vdots \\ x_n - x_n^{(0)} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{f}(\mathbf{x}^{(0)}) = \begin{bmatrix} f_1(\mathbf{x}^{(0)}) \\ \vdots \\ f_n(\mathbf{x}^{(0)}) \end{bmatrix}.$$

Matricu \mathbf{J} nazivamo **Jacobijeva matrica** ili **Jacobijan** sustava. Nova aproksimacija rješenja tada je

$$\mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{x}^{(0)} + \mathbf{s}^{(0)}.$$

Općenito, dobivamo iterativni postupak

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{s}^{(k)}, \quad k = 0, 1, \dots \quad (4)$$

gdje je vektor smjera kretanja $\mathbf{s}^{(k)}$ rješenje sustava

$$\mathbf{J}^{(k)} \mathbf{s} = -\mathbf{f}(\mathbf{x}^{(k)}). \quad (5)$$

Primijetite da se iterativni postupak (4)–(5) uz pretpostavku regularnosti Jacobijana $\mathbf{J}^{(k)}$ može zapisati u obliku

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - \left(\mathbf{J}^{(k)} \right)^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}^{(k)}), \quad k = 0, 1, \dots, \quad (6)$$

što podsjeća na Newtonovu metodu tangentni za rješavanje jednadžbe $f(x) = 0$, $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. Inače, iterativni proces (6) rijetko se koristi jer je postupak (4)–(5) numerički stabilniji.

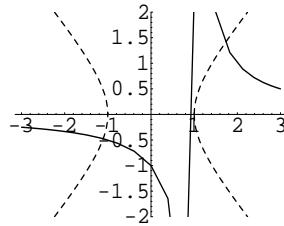
¹U literaturi ova metoda često se može naći pod nazivom: **Newton-Raphson method**

Ako početnu aproksimaciju $\mathbf{x}^{(0)}$ izaberemo dovoljno blizu rješenja \mathbf{x}^* i ako je u svakoj iteraciji Jacobijan \mathbf{J} nesingularan, onda Newtonova metoda (4) vrlo brzo (kvadratičnom brzinom) konvergira prema rješenju sustava jednadžbi (1) (više detalja vidi u [4] ili [8]). To zapravo znači da u praksi nemamo garantije da će Newtonova metoda uvijek konvergirati, ali ako smo u stanju početnu aproksimaciju željenog rješenja dobro procijenit, ova metoda će nas vrlo brzo dovesti do pravog rješenja.

Primjer 1 Treba riješiti sustav jednadžbi:

$$\begin{aligned}x_2(x_1 - 1) - 1 &= 0 \\x_1^2 - x_2^2 - 1 &= 0\end{aligned}$$

Geometrijski, to znači da treba pronaći sjecišta odgovarajućih krivulja čiji su grafovi prikazani na *Slici 1*.



Slika 1. $x_2(x_1 - 1) - 1 = 0, \quad x_1^2 - x_2^2 - 1 = 0$

Ovu sliku lako se može nacrtati u *Mathematici*. Najprije treba pozvati *Mathematica-package*:

```
In[1]:= << Graphics`ImplicitPlot`
```

a zatim sljedećom naredbom dobivamo *Sliku 1*:

```
In[2]:= ImplicitPlot[{x2(x1 - 1) - 1 == 0, x1^2 - x2^2 - 1 == 0}, {x1, -3, 3},
PlotStyle -> {GrayLevel[0], Dashing[{.02}]},
PlotRange -> {-2, 2}, AspectRatio -> .7]
```

U ovom slučaju imamo:

$$\mathbf{f}(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} x_2(x_1 - 1) - 1 \\ x_1^2 - x_2^2 - 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{J}(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} x_2 & x_1 - 1 \\ 2x_1 & -2x_2 \end{bmatrix}.$$

Funkciju \mathbf{f} i njen Jacobijan \mathbf{J} definirat ćemo na sljedeći način:

```
In[3]:= Clear[f, J, x1, x2]; n = 2;
f[x_] := {x[2](x[1] - 1) - 1, x[1]^2 - x[2]^2 - 1};
f[x] /. {x[1] -> x1, x[2] -> x2}
J[x_] := Table[D[f[x][[i]], x[j]], {i, n}, {j, n}]
J[x] /. {x[1] -> x1, x[2] -> x2}
```

Počevši primjerice s početnom aproksimacijom $x^{(0)} = (2, 1)^T$ korištenjem jednostavnog programa

```
In[9]:= w = Table[x[i] -> x0[[i]], {i, n}];
a = H[x] /. w ;
b = -f[x] /. w;
Print["x0=", N[x0], " f0= ", -N[b]]
s0 = LinearSolve[a, b];
x1 = x0 + s0; x0 = x1;
```

dobivamo $f^{(0)} = (0, 2)^T$. Ponavljajući ovaj kratnki program dobivamo vrijednosti prikazane u *Tablici 1*.

k	$x_1^{(k)}$	$x_2^{(k)}$	$\mathbf{f}(x_1^{(k)}, x_2^{(k)})^T$	$x_1^{(k)}$	$x_2^{(k)}$	$\mathbf{f}(x_1^{(k)}, x_2^{(k)})^T$
0	2	1	(0, 2)	-1	-.5	(0, -.25)
1	1.666667	1.333333	(-0.111111, 0.)	-1.111111	-0.4722222	(0.003, -0.012)
2	1.71795	1.39744	(-0.003, 0.001)	-1.10692	-0.474621	(-0.00001, 0.00001)
3	1.71667	1.39534	(2.7^{-6} , -2.7^{-6})			

Tablica 1

Također za $x^{(0)} = (-1, -.5)^T$ dobivamo $f^{(0)} = (0, -.25)^T$, te u u samo dva koraka rješenje prikazano u *Tablici 1*. U ovom slučaju zadovoljitićemo se kriterijem da iterativni proces zaustavimo kad vrijenost svih funkcija f_i postanu manje od nekog unaprijed zadanog broja $\varepsilon > 0$, tj. kada za neki k bude ispunjeno

$$\|\mathbf{f}(\mathbf{x}^{(k)})\|_\infty = \max_i |f_i(\mathbf{x}^{(k)})| < \varepsilon.$$

Sadaćemo sagraditi *Mathematica*-modul **SNJ** koji će rješavati sustav od n nelinearnih jednadžbi s n nepoznanica:

```
In[14]:= SNJ[n_, x0_, eps_, it_, f_] := Module[{a, b, s0, k = 0},
  w = Table[x[i] -> x0[[i]], {i, n}];
  J[x_] := Table[D[f[x][[i]], x[j]], {i, n}, {j, n}];
  a = J[x] /. w;
  b = -f[x] /. w;
  xs = x0;
  Print["x0=", N[x0], " f0=", -N[b]];
  While[k = k + 1; Max[Abs[b]] > eps && k < it,
    s0 = LinearSolve[a, b];
    xn = xs + s0;
    xs = xn;
    w = Table[x[i] -> xs[[i]], {i, n}];
    a = J[x] /. w;
    b = -f[x] /. w;
    Print["x", k, "=", N[xn], " f=", -N[b]];
    ]
  ]
```

Modulu **SNJ** predajemo sljedeće podatke:

- n — broj jednadžbi (odnosno nepoznanica)
- $x0$ — vektor početne aproksimacije
- eps — zahtijevana točnost
- it — maksimalno dozvoljen broj iteracija
- f — funkcija $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$

Iterativni proces teče i printaju se međurezultati izračunavanja tako dugo dok je $\|\mathbf{f}(\mathbf{x}^{(k)})\|_\infty > eps$ i maksimalno dozvoljen broj iteracija $< it$.

Zadatak 1 Naći rješenja sustava nelinearnih jednadžbi

$$\begin{aligned} 3x_1^2 + \frac{3}{2}x_2^2 + x_3^2 - 5 &= 0 \\ 6x_1x_2x_3 - x_1 + 5x_2 + 3x_3 &= 0 \\ 5x_1x_3 - x_2x_3 - 1 &= 0 \end{aligned}$$

Rješenje: $x_1 = 1.2844570503$, $x_2 = 0.1297565120$, $x_3 = 0.1589186226$.

Zadatak 2 Naći rješenja sustava nelinearnih jednadžbi

$$\begin{aligned} 2x_1^2 + x_2^2 - 1 &= 0 \\ x_1^3 + 6x_1^2 x_2 - 1 &= 0 \end{aligned}$$

Rješenje: $x_1 = 0.441615$, $x_2 = 0.780995$

Zadatak 3 Naći rješenja sustava nelinearnih jednadžbi

$$\begin{aligned} 2x_1 - x_2 - 6\ln x - 3 &= 0 \\ 15x_1 - 10x_2 - 60\ln x_2 - 6 &= 0 \end{aligned}$$

Rješenje: $x_1 = 0.646061$, $x_2 = 0.913292$.

Zadatak 4 Naći rješenja sustava nelinearnih jednadžbi

$$\begin{aligned} x_1 + 3\log_{10} x_1 - x_2^2 &= 0 \\ 2x_1^2 - x_1 x_2 - 5x_1 + 1 &= 0 \end{aligned}$$

Rješenje: $x_1 = 3.86863$, $x_2 = 2.99575$.

Zadatak 5 Za različite vrijednosti od n naći rješenja sustava nelinearnih jednadžbi (vidi ??)

$$\begin{aligned} f_i \equiv x_i - \frac{x_{i+1}^2}{10} &= 0, \quad i = 1, \dots, n-1 \\ f_n \equiv x_n - \frac{x_1^2}{10} &= 0 \end{aligned}$$

Rješenje: $x^1 = (0, \dots, 0)^T$, $x^2 = (10, \dots, 10)^T$.

Zadatak 6 Sljedeći sustav jednadžbi javlja se kod problema modeliranja tranzistora (vidi također [9]).

$$\begin{aligned} (1 - x_1 x_2) x_3 (\exp(x_5(g_{1k} - g_{3k} x_7^{-3} - g_{5k} x_8^{-3})) - 1) - g_{5k} + g_{4k} x_2 &= 0, \quad k = 1, 2, 3, 4 \\ (1 - x_1 x_2) x_4 (\exp(x_6(g_{1k} - g_{2k} - g_{3k} x_7^{-3})) - 1) - g_{5k} x_1 + g_{4k} &= 0, \quad k = 1, 2, 3, 4 \\ x_1 x_3 - x_2 x_4 &= 0, \end{aligned}$$

gdje su $g_{i,j}$ elementi matrice

$$\mathbf{G} = \begin{bmatrix} .485 & .752 & .869 & .982 \\ .369 & 1.254 & .703 & 1.455 \\ 5.2095 & 10.0677 & 22.9274 & 20.2153 \\ 23.3037 & 101.779 & 111.461 & 191.267 \\ 28.5132 & 111.8467 & 134.3834 & 211.4823 \end{bmatrix}.$$

Rješenje:

$$\begin{aligned} x^1 &= (.9, .449987, 1.00001, 2.00007, 7.99997, 7.99969, 5.00003, .999988, 2.00005)^T \\ x^2 &= (.898510, .973968, 11.6486, 10.7462, 3.25083, 6.71055, -8.764, 1.25133, -.525131)^T. \end{aligned}$$

Zadatak 7 U [14] naveden je sljedeći primjer sustava nelinearnih jednadžbi

$$\begin{aligned} f_1 &= \arctan(x_1) + 2x_1 - x_2 = 0 \\ f_2 &= -2x_1 + x_2 = 0, \end{aligned}$$

koji ima jedinstveno rješenje $(0, 0)^T$. Pokažite da Newtonova metoda za proizvoljni $x_2^{(0)}$ konvergira prema rješenju ako je $|x_1^{(0)}| < 1.391$ i divergira ako je $|x_1^{(0)}| > 1.392$.

Uputa: Razmotrite omjer $\frac{x_1^{(n+1)}}{x_1^{(n)}}$. Poslužite se grafičkim prikazom.

Zadatak 8 U [5] navedeni su sljedeći test problemi s početnom aproksimacijom $x^{(0)}$ i rješenjem x^*

$$(a) \text{ K.M. Brown (1969)} \quad n = 5, \quad x^{(0)} = (.5, \dots, .5)^T, \quad x^* = (1, \dots, 1)^T.$$

$$\begin{aligned} f_i &= -(n+1) + 2x_i + \sum_{j \neq i}^n x_j, \quad 1 \leq i \leq n-1 \\ f_n &= -1 + \prod_{j=1}^n x_j = 0 \end{aligned}$$

$$(b) \text{ K.M. Brown (1969)} \quad n = 2, \quad x^{(0)} = (.1, 2)^T, \quad x^* = (1.06735, .139228)^T.$$

$$\begin{aligned} f_1 &= x_1^2 - x_2 - 1 = 0 \\ f_2 &= (x_1 - 2)^2 + (x_2 - .5)^2 - 1 = 0 \end{aligned}$$

$$(c) \text{ R. Fletcher (1965)} \quad n = 2, \dots, 9, \quad x_j^{(0)} = j/(n+1), \quad 1 \leq j \leq n; \\ x_j^* \text{ su permutacije apscisa Čebiševljeve kvadraturne formule reda } n.$$

$$f_i = \int_0^1 T_i(\zeta) d\zeta - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n T_i(x_j),$$

gdje je T_i i -ti Čebiševljev polinom transformiran na interval $[0, 1]$, tj.

$$T_0(\zeta) \equiv 1, \quad T_1(\zeta) = 2\zeta - 1, \quad T_{i+1}(\zeta) = 2(2\zeta - 1)T_i(\zeta) - T_{i-1}(\zeta), \text{ za } i \geq 1.$$

Primijetite da vrijedi:

$$\int_0^1 T_i(\zeta) d\zeta = \begin{cases} 0, & i \text{ neparan} \\ \frac{-1}{i^2 - 1}, & i \text{ paran} \end{cases}$$

$$(d) \text{ K. M. Brown, S. D. Conte (1967)} \quad n = 2, \quad x^{(0)} = (.6, 3)^T, \quad x^* = (.5, \pi)^T.$$

$$\begin{aligned} f_1 &= \frac{1}{2} \sin(x_1 x_2) - \frac{x_2}{4\pi} - \frac{x_1}{2} = 0 \\ f_2 &= (1 - \frac{1}{4\pi}) (e^{2x_1} - e) + \frac{ex_2}{\pi} - 2ex_1 = 0 \end{aligned}$$

$$(e) \text{ K. M. Brown, W. B. Gearhart (1971)} \quad n = 3, \quad x^{(0)} = (1, .7, 5)^T, \quad x^* = (0, \sqrt{2}, 6)^T.$$

$$\begin{aligned} f_1 &= x_1^2 + 2x_2^2 - 4 = 0 \\ f_2 &= x_1^2 + x_2^2 + x_3 - 8 = 0 \\ f_3 &= (x_1 - 1)^2 + (2x_2 - \sqrt{2})^2 + (x_3 - 5)^2 - 4 = 0 \end{aligned}$$

$$(f) \text{ C. G. Broyden (1965)} \quad n = 5, 10, \quad x^{(0)} = (-1, \dots, -1)^T.$$

$$\begin{aligned} f_1 &= (.5x_1 - 3)x_1 + 2x_2 - 1 \\ f_i &= x_{i-1} + (.5x_i - 3)x_i + 2x_{i+1} - 1 \quad 2 \leq i \leq n-1 \\ f_n &= x_{n-1} + (.5x_n - 3)x_n - 1 \end{aligned}$$

Za $n = 5$, $x^* = (-.968, -1.18696, -1.14848, -.958989, -.594159)^T$

Za $n = 10$, $x^* = (-1.03011, -1.310444, -1.37992, -1.39071, -1.37963, -1.34993, -1.29066, -1.17748, -.967501, -.596526)^T$

2 Quasi–Newtonova metoda

Vrlo važno mjesto među metodama za rješavanje sustava nelinearnih jednadžbi zauzimaju tzv. Quasi–Newtonove metode, koje je uveo BROYDEN (1965), a koje su nastale kao generalizacija metode sekanti.

Kao što je pokazano u t. 1 aproksimaciju funkcije f u okolini točke x^0 možemo zapisati kao

$$f(x) \cong f(x^0) + J(x^0)(x - x^0).$$

Ako s \bar{B} označimo aproksimaciju Jacobijana J u točki x^0 , onda ima smisla postaviti zahtjev da \bar{B} zadovoljava jednadžbu

$$f(x) = f(x^0) + \bar{B}(x - x^0),$$

što uz oznake: $s := x - x^0$, $y := f(x) - f(x^0)$ možemo pisati

$$\bar{B}s = y \quad (7)$$

Ako je B poznata aproksimacija od J , Broydenova pretpostavka je da se \bar{B} razlikuje od B samo u smjeru s , tj. da se \bar{B} ne razlikuje od B na ortogonalnom komplementu od s , tj.

$$\bar{B}z = Bz, \text{ ako je } (z, s) = 0. \quad (8)$$

Lako se može pokazati da \bar{B} definiran s

$$\bar{B} = B + \frac{(y - Bs)s^T}{(s, s)} \quad (9)$$

zadovoljava (7) i (8), te da se \bar{B} dobiva od B dodavanjem matrice (korekcije) ranga 1.

Na taj način dobivamo **direktnu Broydenovu metodu**

$$x_{k+1} = x_k - B_k^{-1}f(x_k), \quad k = 0, 1, \dots, \quad (10)$$

gdje se matrice $B_k \in \mathbb{R}^{n \times n}$ generiraju rekurzivnom formulom

$$B_{k+1} = B_k + \frac{(y_k - B_k s_k)s_k^T}{(s_k, s_k)}, \quad k = 0, 1, \dots, \quad (11)$$

gdje je

$$y_k = f(x_{k+1} - f(x_k)), \quad s_k = x_{k+1} - x_k. \quad (12)$$

Izradit ćemo *Mathematica*-program za direktnu Broydenovu metodu i testirati ga na *Primjeru 1*, str. 2. Najprije definirajmo funkciju f , broj jednadžbi n , početnu aproksimaciju x_0 , točnost eps , maksimalno dozvoljen broj iteracija it i te jediničnu matricu B_0 reda n kao početnui aproksimaciju jacobijana, a brojač iteracija k postavimo na 0.

```
In[1]:= f[x_] := {x[2](x[1] - 1) - 1, x[1]^2 - x[2]^2 - 1};
n = 2; k = 0; x0 = {2., 2.}; eps = .00005; it = 100;
B0 = IdentityMatrix[n];
Print["x0=", x0, "  f0=", f[x]/.Table[x[i]->x0[[i]], {i,n}]]
```

Nakon toga koristeći algoritam opisan s (10)–(12) napišimo program za direktnu Broydenovu metodu

```
In[2]:= While[k = k + 1;
  w0 = Table[x[i] -> x0[[i]], {i, n}];
  s0 = -Inverse[B0].f[x] /. w0;
  x1 = x0 + s0;
  w1 = Table[x[i] -> x1[[i]], {i, n}];
  f1 = f[x] /. w1; f0 = f[x] /. w0; y = f1 - f0;
  Max[Abs[f1]] > eps && k < it,
  Print["x", k, "=", x1, " f", k, "=", f1]
  If[Apply[Plus, s0 Inverse[B0].y] == 0, B1 = B0,
  v = s0/Apply[Plus, s0 s0]];
  vv = y - B0.s0; B1 = B0 + Table[vv[[i]] v[[j]], {i, n}, {j, n}];
  x0 = x1; B0 = B1
]
```

Računanje inverzne matrice B_k^{-1} može se izbjegći tako da umjesto (10) rješavamo sustav linearnih jednadžbi

$$B_k s_k = -f(x_k).$$

Drugi način da bi izbjegli računanje inverzne matrice B_k^{-1} je primjena *Sherman–Morrisonove leme*². Korištenjem Sherman–Morrisonove leme iz (11) izračunat ćemo B_{k+1}^{-1} . Uz oznaće

$$u = \frac{y_k - B_k s_k}{(s_k, s_k)}, \quad v = s_k,$$

dobivamo

$$\sigma = 1 + \left(s_k, B_k^{-1} \frac{y_k - B_k s_k}{(s_k, s_k)} \right) = \frac{(s_k, B_k^{-1} y_k)}{(s_k, s_k)},$$

$$B_{k+1}^{-1} = B_k^{-1} - \frac{(s_k, s_k)}{(s_k, B_k^{-1} y_k)} B_k^{-1} \frac{y_k - B_k s_k}{(s_k, s_k)} s_k^T B_k^{-1} = B_k^{-1} + \frac{(s_k - B_k^{-1} y_k) s_k^T B_k^{-1}}{(s_k, B_k^{-1} y_k)}$$

Prema tome ako označimo: $H_k := B_k^{-1}$, onda je $H_{k+1} := B_{k+1}^{-1}$ definiran s

$$H_{k+1} = H_k + \frac{(s_k - H_k y_k) s_k^T H_k}{(s_k, H_k y_k)}, \quad \text{uz uvjet } (s_k, H_k y_k) \neq 0, \quad (13)$$

čime je definiran inverzni Broydenova metoda

$$x_{k+1} = x_k - H_k f(x_k), \quad k = 0, 1, \dots, \quad (14)$$

Ako najprije definiramo potrebne parametre slično kao i kod direktnog Broydenova metode

```
In[1]:= f[x_] := {x[2](x[1] - 1) - 1, x[1]^2 - x[2]^2 - 1};
n = 2; k = 0; x0 = {2., 2.}; eps = .00005; it = 100;
H0 = IdentityMatrix[n];
Print["x0=", x0, " f0=", f[x]/.Table[x[i]->x0[[i]], {i,n}]]
```

onda koristeći algoritam opisan s (13)–(14) možemo napisati program za inverznu Broydenovu metodu

²Lema (Sherman–Morrison (1949)). Neka su $u, v \in \mathbb{R}^n$ i neka je $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ regularna matrica. Tada je matrica $A + uv^T$ regularna onda i samo onda ako je $\sigma = 1 + (v, A^{-1} u) \neq 0$. Ako je $\sigma \neq 0$, onda vrijedi

$$(A + uv^T)^{-1} = A^{-1} - (1/\sigma)A^{-1}uv^TA^{-1}.$$

```
In[2]:= While[k == k + 1;
    w0 = Table[x[i] -> x0[[i]], {i, n}];
    s0 = -H0.f[x] /. w0;
    x1 = x0 + s0;
    w1 = Table[x[i] -> x1[[i]], {i, n}];
    f1 = f[x] /. w1; f0 = f[x] /. w0; y = f1 - f0;
    Max[Abs[f1]] > eps && k < it,
    Print["x", k, "=" , x1, "f", k, "=" , f1]
    If[y == Table[0, {i, n}], H1 = H0,
    v = (Transpose[H0].s0)/Apply[Plus, (H0.y) s0]];
    vv = s0 - H0.y; H1 = H0 + Table[vv[[i]] v[[j]], {i,n}, {j,n}];
    x0 = x1; H0 = H1
]
```

Naravno, rezultati izvođenja Broydenove direktnе i inverzne metode moraju biti isti. U Tablici 2 prikazano je prvih 8 iteracija na Primjer 1..

k	x_1^k	x_2^k	$\ f^k\ _\infty$
0	2	2	1
1	1	3	9
2	0.666667	0	1
3	1.41165	0.847744	.65
4	4.18449	5.07559	15.16
5	1.537	1.00531	.46
6	1.60838	1.13469	.31
7	1.75064	1.45862	.095
8	1.71616	1.38812	.018

Tablica 2 Broydenova metoda

Broydenova metoda je sporija od Newtonove, ali su njene prednosti u tome što nije potrebno izračunavati Jacobijan funkcije f .

Zadatak 9 Dokažite Sherman–Morrisonovu lemu.

Zadatak 10 Usporedite Newtonovu metodu s Broydenovom direktnom i inverznom metodom tako da pratite potrebno vrijeme računanja za ranije navedene primjere. Za $n = 2$ nacrtajte grafove funkcija f_1, f_2 , te ucrtajte točke koje predstavljaju pojedine iteracije.

Navest ćemo još dvije najpoznatije quasi-Newtonove metode ranga 2 (vid primjerice [3], [4], [6]):

(a) Davidon-Fletcher-Powell (DFP) metoda

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{f}(\mathbf{x}_k), \quad k = 0, 1, \dots,$$

$$\mathbf{H}_{k+1} = \mathbf{H}_k + \frac{\mathbf{s}_k \mathbf{s}_k^T}{(\mathbf{y}_k, \mathbf{s}_k)} - \frac{\mathbf{H}_k \mathbf{y}_k \mathbf{y}_k^T \mathbf{H}_k}{(\mathbf{y}_k, \mathbf{H}_k \mathbf{y}_k)}, \quad k = 0, 1, \dots,$$

(b) Broyden-Fletcher-Goldfarb-Schano (BFGS) metoda

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{f}(\mathbf{x}_k), \quad k = 0, 1, \dots,$$

$$\mathbf{H}_{k+1} = \left(\mathbf{I} - \frac{\mathbf{s}_k \mathbf{y}_k^T}{(\mathbf{y}_k, \mathbf{s}_k)} \right) \mathbf{H}_k \left(\mathbf{I} - \frac{\mathbf{y}_k \mathbf{s}_k^T}{(\mathbf{y}_k, \mathbf{s}_k)} \right) + \frac{\mathbf{s}_k \mathbf{s}_k^T}{(\mathbf{y}_k, \mathbf{s}_k)}, \quad k = 0, 1, \dots,$$

Više detalja o ovim metodama, o uvjetima i brzini konvergencije, te njihovim svojstvima može se vidjeti u niže navedenoj literaturi, a posebno u [3], [6]

Zadatak 11 Izradite programe za DFP i BFGS metode. Testirajte ove metode s drugim na ranije danim primjerima.

Literatura

- [1] G. DAHLQUIST, A. BJÖRCK *Numerische Methoden*, R. Oldenbourg Verlag, München, Wien, 1972.
(postoji i engleski prijevod)
- [2] E. W. CHENEY, *Introduction to Approximation Theory*, AMS Chelsea Publishing, 1998.
- [3] J. E. Dennis Jr., J. J. Moré *Quasi–Newton methods, motivation and theory*, SIAM Review **19**(1977), 46–89.
- [4] J. E. DENNIS, R. B. SCHNABEL, *Numerical Methods for Unconstrained Optimization and Nonlinear Equations*, SIAM, Philadelphia, 1996.
- [5] D. M. GAY, R. B. SCHNABEL, *Solving system of nonlinear equations by Broyden's method with projected updates*, in: Nonlinear Programming 3, edited by O. L. Mangasarian, R. R. Meyer, S. M. Robinson, Academic Press, New York, 1978, 245–281.
- [6] C. T. KELLEY, *Iterative Methods for Optimization*, SIAM, Philadelphia, 1999.
- [7] D. KINCAID, W. CHENEY, *Numerical Analysis*, Brooks/Cole Publishing Company, New York, 1996.
- [8] J. M. ORTEGA, W. C. RHEINBOLDT, *Iterative Solution of Nonlinear Equations in Several Variables*, Academic Press, New York, 1970. (postoji i ruski prijevod)
- [9] W. L. PRICE, *A weighted simplex procedure for the solution of simultaneous non-linear equations*, J. Inst. Maths. Applies. **24**(1979), 1–8.
- [10] W. H. PRESS, B. P. FLANNERY, S. A. TEUKOLSKY, W. T. VETTERLING, *Numerical Recipes*, Cambridge University Press, Cambridge, 1989.
- [11] H. R. SCHWARZ, *Numerische Mathematik*, Teubner, Stuttgart, 1986.
- [12] R. SCITOVSKI, *Numerička matematika*, Odjel za matematiku, Sveučilište u Osijeku, Osijek, 2000
- [13] H. SPÄTH, *Numerik*, Vieweg, 1994.
- [14] L. WEGGE, *On a discrete version of the Newton–Raphson method*, SIAM J. Numer. Anal. **3**(1966), 134–142.