

Cenni alla risoluzione numerica di sistemi nonlineari

Alvise Sommariva

Università degli Studi di Padova
Dipartimento di Matematica

19 maggio 2024

Problema. (Soluzione di sistemi nonlineari)

Data una funzione $f : \Omega \subseteq \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$ si tratta di trovare gli $\mathbf{x}^* \in \Omega$, qualora esistenti, tali che $f(\mathbf{x}^*) = 0$.

Ci proponiamo di introdurre dei metodi numerici per la risoluzione di tali sistemi nonlineari, talvolta scritti nella forma di punto fisso $\mathbf{x} = \phi(\mathbf{x})$, ad esempio con $\phi(\mathbf{x}) = \mathbf{x} - f(\mathbf{x})$, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Esempio

Si consideri l'equazione $f(x_1, x_2) = (x_1 - \frac{1}{2} \cos(x_2), x_2 - \frac{1}{2} \sin(x_1)) = 0_{\mathbb{R}^2}$, ovvero

$$\begin{cases} x_1 - \frac{1}{2} \cos(x_2) = 0 \\ x_2 - \frac{1}{2} \sin(x_1) = 0 \end{cases} \quad (1)$$

Si verifica direttamente che ha un'unica soluzione $\mathbf{x}^* = (x_1, x_2)$ con

$$x_1 = 0.48640515466592, \quad x_2 = 0.23372550195872.$$

Teorema (Banach)

Sia (X, d) uno spazio metrico completo (dotato della distanza d) ed M un sottoinsieme non vuoto e chiuso di X . Se $\phi : M \rightarrow M$ è L contrattiva cioè

$$d(\phi(x), \phi(y)) \leq Ld(x, y), \quad L < 1,$$

allora

- 1 l'equazione $x = \phi(x)$ ha una ed una sola soluzione x^* ;
- 2 la successione $x_{k+1} = \phi(x_k)$ (detta di Banach o di punto fisso) converge alla soluzione x^* per ogni scelta del punto iniziale x_0 ;
- 3 per $k = 0, 1, 2, \dots$ si ha

$$d(x_k, x^*) \leq L^k(1 - L)^{-1}d(x_0, x_1), \text{ a priori}$$

$$d(x_k, x^*) \leq L(1 - L)^{-1}d(x_{k+1}, x_k), \text{ a posteriori}$$

- 4 per $k = 0, 1, 2, \dots$ si ha

$$d(x_{k+1}, x^*) \leq Ld(x_k, x^*)$$

Teorema (Banach in $\mathbb{R}^m$)

Sia $X = \mathbb{R}^m$ (dotato della norma $\|x\|_p = (\sum_{k=1}^m |x_k|^p)^{1/p}$ per $p \geq 1$, con $\|x\|_\infty = \max_{k=1, \dots, m} |x_k|$) ed M un sottoinsieme non vuoto e chiuso di $\mathbb{R}^m$. Se $\phi : M \rightarrow M$ è L contrattiva cioè

$$\|\phi(x) - \phi(y)\|_p \leq L\|x - y\|_p, \quad L < 1$$

- 1 l'equazione $x = \phi(x)$ ha una ed una sola soluzione x^* ;
- 2 la successione $x_{k+1} = \phi(x_k)$ (detta di Banach o di punto fisso) converge alla soluzione x^* per ogni scelta del punto iniziale x_0 ;
- 3 per $k = 0, 1, 2, \dots$ si ha

$$\|x_k - x^*\|_p \leq L^k(1 - L)^{-1}\|x_0 - x_1\|_p, \text{ a priori}$$

$$\|x_k - x^*\|_p \leq L(1 - L)^{-1}\|x_{k+1} - x_k\|_p, \text{ a posteriori}$$

- 4 per $k = 0, 1, 2, \dots$ si ha

$$\|x_{k+1} - x^*\|_p \leq L\|x_k - x^*\|_p.$$

Esempio

Il sistema (1) è equivalente a risolvere il problema di punto fisso

$$\begin{cases} x_1 = \frac{1}{2} \cos(x_2) \\ x_2 = \frac{1}{2} \sin(x_1) \end{cases} \quad (2)$$

che si scrive come $\mathbf{v} = \phi(\mathbf{v})$ con $\mathbf{v} = (x_1, x_2)$ e

$$\phi(\mathbf{v}) = \left(\frac{1}{2} \cos(x_2), \frac{1}{2} \sin(x_1) \right).$$

Si dimostra che ϕ è L -contrazione con $L = 1/2$. Per applicare il teorema di punto fisso per sistemi basta porre $M = [-1, 1] \times [-1, 1] \subset \mathbb{R}^2$ e osservare che

$$\phi(M) \subseteq [-1/2, 1/2] \times [-1/2, 1/2] \subset M$$

in quanto $-1 \leq \cos(y) \leq 1$, $-1 \leq \sin(x) \leq 1$.

Esempio punto fisso per sistemi

Mostriamo che $\phi : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ è una contrazione. Dalla formula di Taylor in $\mathbb{R}^2$

$$\phi(\mathbf{v}) = \phi(\mathbf{v}_0) + J\phi(\xi)(\mathbf{v} - \mathbf{v}_0), \quad \xi \in S(\mathbf{v}, \mathbf{v}_0), \quad i = 1, 2$$

con $S(\mathbf{v}, \mathbf{v}_0)$ il segmento che congiunge $\mathbf{v}$ con $\mathbf{v}_0$ e $\phi = (\phi_1, \phi_2)$, con $J\phi$ la matrice Jacobiana di ϕ valutata in $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$. Da

$$J\phi(\mathbf{v}) = \begin{pmatrix} 0 & (-1/2)\sin(v_1) \\ (+1/2)\cos(v_2) & 0 \end{pmatrix}$$

essendo $\|A\|_\infty = \max_j \sum_i |a_{i,j}|$, si ha per un generico $\tau \in \mathbb{R}^2$

$$\|J\phi(\tau)\|_\infty = \max_j \sum_i |(J\phi(\tau))_{i,j}| = \max(|(-1/2)\sin(\tau_1)|, |(+1/2)\cos(\tau_2)|) \leq \frac{1}{2}$$

Quindi $\phi : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ è una L -contrazione con $L = 1/2$ poiché, posto nella precedente $\tau = \xi$, essendo la $\|\cdot\|_\infty$ di tipo indotto

$$\|\phi(\mathbf{v}) - \phi(\mathbf{v}_0)\|_\infty = \|J\phi(\xi)(\mathbf{v} - \mathbf{v}_0)\|_\infty \leq \|J\phi(\xi)\|_\infty \|\mathbf{v} - \mathbf{v}_0\|_\infty \leq \frac{1}{2} \|\mathbf{v} - \mathbf{v}_0\|_\infty.$$

Metodo Punto fisso per sistemi, in Matlab

```
function [x, flag]=punto_fisso(x0,maxit,tol,g)
% INPUT.
% x0      : PUNTO INIZIALE (VETTORE COLONNA).
% maxit   : NUMERO MASSIMO DI ITERAZIONI.
% tol     : TOLLERANZA CRITERIO DI ARRESTO.
% g       : EQUAZIONE DA RISOLVERE x=g(x)
% OUTPUT.
% x       : ITERAZIONI PUNTO FISSO.
% flag    : 0: TERMINAZIONE CORRETTA, 1: NON CORRETTA.

x=x0; flag=0;
for index=1:maxit
    x(:,end+1)=feval(g,x(:,end));
    if norm(x(:,end)-x(:,end-1),inf) < tol, return; end
end
flag=1;
```

```
function res=phi(v)
res=0.5*[cos(v(2)); sin(v(1))];
```

```
>> x0=[0; 0];maxit=1000;tol=10^(-14);
>> x=punto_fisso(x0,maxit,tol,'phi');
>> size(x)
ans =
     2     24
>> >> format long e; xhist(:,end)
ans =
    4.864051546659212e-01
    2.337255019587215e-01
>>
```

La successione punto fisso, definita dai punti $\mathbf{x}_k = (x_{k,1}, x_{k,2})$ tali che

$$x_{k+1,1} = \frac{1}{2} \cos(x_{k,2}), \quad x_{k+1,2} = \frac{1}{2} \sin(x_{k,1}),$$

fornisce le seguenti iterazioni:

$x_{k,1}$	$x_{k,2}$
0.0000000000000000	0.0000000000000000
0.5000000000000000	0.0000000000000000
0.5000000000000000	0.23971276930210
0.48570310513698	0.23971276930210
0.48570310513698	0.23341513183103
0.48644107261515	0.23341513183103
...	...
0.48640515466592	0.23372550195872

Supponiamo di dover risolvere $f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ con $f : \Omega \subseteq \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$.
Porremo di seguito, per notazione, $f_i(\mathbf{x}) = (f(\mathbf{x}))_i$.

La successione di Newton viene descritta come

$$\begin{cases} Jf(\mathbf{x}_k) \cdot \mathbf{h}_{k+1} = -f(\mathbf{x}_k), \\ \mathbf{x}_{k+1} := \mathbf{x}_k + \mathbf{h}_{k+1}, \quad k = 0, 1, \dots \\ \mathbf{x}_0 \text{ assegnato} \end{cases} \quad (3)$$

dove Jf è la matrice Jacobiana di f cioè se $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_m)$ allora

$$(Jf(\mathbf{x}))_{i,j} = \frac{\partial f_i(\mathbf{x})}{\partial x_j}, \quad i, j = 1, \dots, m.$$

Si noti che ad ogni iterazione si deve risolvere il sistema lineare

$$Jf(\mathbf{x}_k) \cdot \mathbf{h}_{k+1} = -f(\mathbf{x}_k).$$

Esempio Newton per sistemi

Proponiamo di seguito, un teorema di convergenza globale e uno di locale, in cui appare immediato capire tanto la generalità quanto la difficoltà del verificare le rispettive ipotesi.

Teorema (Convergenza globale del metodo di Newton)

Se $f = (f_i) : K \subset \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$, $f \in C^2(K)$ dove

- K è la chiusura di un aperto convesso e limitato contenente una soluzione $\mathbf{x}^*$,
- la Jacobiana $JF(\mathbf{x}^*)$ è invertibile,
- le iterazioni $\mathbf{x}_n$ siano tutte in K ,

posto $e_n = \|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}_n\|_2$, vale la seguente stima (convergenza almeno quadratica)

$$e_{n+1} \leq C e_n^2, \quad n \geq 0$$

con

$$C = \frac{\sqrt{m}}{2} \max_{\mathbf{x} \in K} \|(Jf(\mathbf{x}))^{-1}\|_2 \max_{i=1, \dots, m} \max_{\mathbf{x} \in K} \|Hf_i(\mathbf{x})\|_2$$

dove Hf_i è la **matrice Hessiana** della componente f_i .

Teorema (Convergenza locale del metodo di Newton)

Se $f = (f_i) : K \subset \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$, $f \in C^2(K)$ dove

- $K = B_2(\mathbf{x}^*, r)$ ovvero la palla chiusa centrata in $\mathbf{x}^*$, avente raggio r , relativamente alla norma euclidea $\|\cdot\|_2$,
- $Jf(\mathbf{x}^*)$ è invertibile in K ,
- $C = \frac{\sqrt{m}}{2} \max_{\mathbf{x} \in K} \|(Jf(\mathbf{x}))^{-1}\|_2 \max_{i=1, \dots, m} \max_{\mathbf{x} \in K} \|Hf_i(\mathbf{x})\|_2$

scelto $\mathbf{x}_0$ tale che $e_0 < \min\{1/C, r\}$, il metodo di Newton è convergente e vale la seguente stima dell'errore

$$Ce_n \leq (Ce_0)^{2^n}, \quad n \geq 0.$$

Esempio

Consideriamo il precedente esempio, come $f(x) = 0$.

Posto $\mathbf{x} = (x_1, x_2)$, si ha $f(x_1, x_2) = (f_1(x_1, x_2), f_2(x_1, x_2))$ con

$$f_1(x_1, x_2) = x_1 - \frac{1}{2} \cos(x_2)$$

$$f_2(x_1, x_2) = x_2 - \frac{1}{2} \sin(x_1).$$

e inoltre

$$Jf(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} \sin(x_2) \\ -\frac{1}{2} \cos(x_1) & 1 \end{pmatrix}. \quad (4)$$

Metodo Newton per sistemi, in Matlab

```
function [x, steps, flag]=newton_sistemi(x,maxit,tol,F,JF)
% INPUT.
% x      :PUNTO INIZIALE (VETTORE COLONNA).
% maxit  : NUMERO MASSIMO DI ITERAZIONI.
% tol    : TOLLERANZA CRITERIO DI ARRESTO.
% g      : EQUAZIONE DA RISOLVERE x=g(x)
% F      : FUNZIONE DI CUI STUDIARE GLI ZERI.
% JF     : JACOBIANA DI F.
% OUTPUT.
% x      : ITERAZIONI NEWTON.
% steps: NORMA 2 DEGLI STEP.
% flag   : 0: TERMINAZIONE CORRETTA, 1: NON CORRETTA.

flag=0; steps=[];
for index=1:maxit
    Fv=feval(F,x(:,index)); JFv=feval(JF,x(:,index));
    h=-JFv\Fv; x(:,index+1)=x(:,index)+h;
    steps(index)=norm(h,2); if steps(index) < tol, return; end
end
flag=1;
```

```
function res=F(v)
res(1,1)=0.5*cos(v(2))-v(1); res(2,1)=0.5*sin(v(1))-v(2);
```

```
function res=DF(v)
res=[-1 -0.5*sin(v(2)); 0.5*cos(v(1)) -1];
```

Scriviamo quindi sulla shell di Matlab

```
>> format long e;  
>> x=[0; 0]; maxit=1000; tol=10^(-14);  
>> [x, steps, flag]=newton_sistemi(x,maxit,tol,'F','JF');  
>> x(:,end)  
ans =  
    4.864051546659213e-01  
    2.337255019587208e-01  
>> steps'  
ans =  
    5.590169943749475e-01  
    2.113171789351138e-02  
    7.529280144355773e-05  
    7.761579629563876e-10  
    0  
>>
```

Dai risultati si evince che il metodo di Newton ha fornito i risultati esatti, partendo dal vettore nullo, in sole 5 iterazioni.

La successione di elementi $\mathbf{x}_k = (x_{k,1}, x_{k,2})$ definita dal metodo di Newton:

$$\begin{cases} Jf(\mathbf{x}_k) \cdot \mathbf{h}_{k+1} = -f(\mathbf{x}_k), \\ \mathbf{x}_{k+1} := \mathbf{x}_k + \mathbf{h}_{k+1} \end{cases} \quad (5)$$

fornisce i seguenti risultati:

$x_{k,1}$	$x_{k,2}$
0.0000000000000000	0.0000000000000000
0.5000000000000000	0.2500000000000000
0.4864635133551991	0.2337730769877319
0.4864051551457132	0.2337255025688199
0.4864051546659213	0.2337255019587208
0.4864051546659213	0.2337255019587208

Esercizio

Si calcoli la soluzione del sistema nonlineare

$$\begin{cases} x = \arctan(x+y) \cdot \sin(x)/10 \\ y = \cos(x/4) + \sin(y/4) \end{cases}$$

con il metodo di Newton e quello di punto fisso.

Convergono entrambi, qualora l'origine sia il punto iniziale?

Cominciamo con il metodo di Newton. La matrice jacobiana di

$$G(x, y) = \begin{bmatrix} x - \arctan(x+y) \cdot \sin(y)/10 \\ y - \cos(x/4) - \sin(y/4) \end{bmatrix}$$

risulta

$$JG(x, y) = \begin{bmatrix} 1 - \frac{\sin(y)}{10((x+y)^2+1)} & -\frac{\sin(y)}{10((x+y)^2+1)} - \frac{\arctan(x+y) \cos(y)}{10} \\ \sin(x/4)/4 & 1 - \cos(y/4)/4 \end{bmatrix}$$

Scriviamo il seguente file di Matlab

```
function esercizio

x0=[0; 0];

% Newton method
maxit=1000; tol=10^(-12);
[x, steps, flag]=newton_sistemi(x0,maxit,tol,@G,@JG);
sol=x(:,end);
res2=norm(G(sol),2); step2=norm(x(:,end)-x(:,end-1),2);

fprintf('\n \t * Newton method');
fprintf('\n \t Residual: %1.1e',res2);
fprintf('\n \t Step      : %1.1e',step2);
fprintf('\n \t Iterates: %3.0f',size(x,2));
fprintf('\n \t x          : %1.15e',sol(1));
fprintf('\n \t y          : %1.15e',sol(2));
fprintf('\n \n');

% Fixed point
[x, flag]=punto_fisso(x0,maxit,tol,@phi);
sol=x(:,end); res2=norm(G(sol),2); step2=norm(x(:,end)-x(:,end-1),2);
fprintf('\n \t * Fixed-point method');
fprintf('\n \t Residual: %1.1e',res2);
fprintf('\n \t Step      : %1.1e',step2);
fprintf('\n \t Iterates: %3.0f',size(x,2));
fprintf('\n \t x          : %1.15e',sol(1));
fprintf('\n \t y          : %1.15e',sol(2));
fprintf('\n \n');
```

Metodo Newton per sistemi, in Matlab

```
function res=G(P)

x=P(1); y=P(2);
res(1,1)=x-atan(x+y).*sin(y)/10;
res(2,1)=y-cos(x/4)-sin(y/4);

function res=JG(P)

x=P(1); y=P(2);
res(1,1)=1 - sin(y)./(10*((x + y).^2 + 1));
res(1,2)=- sin(y)./(10*((x + y).^2 + 1)) - (atan(x + y)*cos(y))/10;
res(2,1)=sin(x/4)/4;
res(2,2)=1 - cos(y/4)/4;

function res=phi(P)

x=P(1); y=P(2);
res(1,1)=atan(x+y).*sin(y)/10;
res(2,1)=cos(x/4)+sin(y/4);
```

```
>> esercizio
* Newton method
Residual: 5.6e-17
Step      : 0.0e+00
Iterates:   6
x          : 9.277203675993466e-02
y          : 1.324942877843295e+00

* Fixed-point method
Residual: 6.8e-14
Step      : 2.9e-13
Iterates:  22
x          : 9.277203675991107e-02
y          : 1.324942877843209e+00
>>
```