



METODE NUMERICE ÎN INGINERIE

REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Rezolvarea sistemelor de ecuații neliniare

Un sistem de ecuații neliniare are următoarea formă generică:

$$\begin{aligned} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 \\ \dots\dots\dots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 \end{aligned} \tag{1}$$

unde $f_i: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Dacă se fac notațiile:

$$[X] = [x_1, x_2, \dots, x_n]^t \quad (2)$$

$$F = [f_1, f_2, \dots, f_n]^t \quad (3)$$

atunci relația (1) poate fi scrisă sub forma:

$$F([X]) = 0 \quad (4)$$

Pentru rezolvarea sistemelor de ecuații neliniare se admite următoarea ipoteză:

în vecinătatea soluției exacte, notată cu $[X^*]$, funcțiile f_i și toate derivatele lor parțiale

$\frac{\partial f_i}{\partial X_j}$ $i, j = 1, n$ sunt continue.



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Metoda Newton-Raphson

Metoda Newton-Raphson este o **metodă de tip iterativ** care determină o **soluție aproximativă X^*** corespunzătoare unui **sistem de ecuații neliniare**.

Se consideră cazul particular al unui sistem format din două ecuații neliniare cu două necunoscute:

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2) = 0 \\ f_2(x_1, x_2) = 0 \end{cases} \quad (5)$$

Se admite faptul că în iterația k s-a determinat o aproximație (x_1^k, x_2^k) , care se abate de la soluția exactă (x_1^*, x_2^*) cu valorile $(\Delta x_1^k, \Delta x_2^k)$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Dezvoltarea în serii Taylor în jurul aproximației (x_1^k, x_2^k) , a celor două ecuații:

$$f_1(x_1^*, x_2^*) \cong f_1(x_1^k, x_2^k) + \left. \frac{\partial f_1}{\partial x_1} \right|_{(x_1^k, x_2^k)} (x_1^* - x_1^k) + \left. \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \right|_{(x_1^k, x_2^k)} (x_2^* - x_2^k) = 0 \quad (6)$$

$$f_2(x_1^*, x_2^*) \cong f_2(x_1^k, x_2^k) + \left. \frac{\partial f_2}{\partial x_1} \right|_{(x_1^k, x_2^k)} (x_1^* - x_1^k) + \left. \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \right|_{(x_1^k, x_2^k)} (x_2^* - x_2^k) = 0 \quad (7)$$

Forme simplificate:

$$\begin{bmatrix} f_1(x_1^*, x_2^*) \\ f_2(x_1^*, x_2^*) \end{bmatrix} \cong \begin{bmatrix} f_1(x_1^k, x_2^k) \\ f_2(x_1^k, x_2^k) \end{bmatrix} + \left. \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix} \right|_{(x_1^k, x_2^k)} \begin{bmatrix} x_1^* - x_1^k \\ x_2^* - x_2^k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (8)$$

$$F(X^*) \cong F(X^k) + J(X^k) \cdot \Delta X^k \quad (9)$$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Deoarece (x_1^*, x_2^*) reprezintă soluția exactă a problemei (5), $F(X^*)$ se anulează:

$$\begin{bmatrix} \Delta x_1^k \\ \Delta x_2^k \end{bmatrix} = - \left[\begin{array}{cc} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{array} \right]_{(x_1^k, x_2^k)}^{-1} \begin{bmatrix} f_1(x_1^k, x_2^k) \\ f_2(x_1^k, x_2^k) \end{bmatrix} \quad (10)$$

$$\Delta X^k = -J^{-1}(X^k) \cdot F(X^k) \quad (11)$$

$$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix} \quad \text{- matricea jacobiană} \quad (12)$$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Datorită **neglijărilor** făcute la **dezvoltarea în serii Taylor**, **corecțiile ΔX^k** nu mai asigură **deplasarea completă** din aproximația X^k până la **soluția exactă X^*** , ci până la o **nouă aproximație** a acesteia:

$$\begin{bmatrix} x_1^{k+1} \\ x_2^{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^k \\ x_2^k \end{bmatrix} - \left[\begin{array}{cc} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{array} \right]_{(x_1^k, x_2^k)}^{-1} \begin{bmatrix} f_1(x_1^k, x_2^k) \\ f_2(x_1^k, x_2^k) \end{bmatrix} \quad (13)$$

$$X^{k+1} = X^k - J^{-1}(X^k) \cdot F(X^k) \quad (14)$$

Procesul de calcul este iterativ și se oprește atunci când este îndeplinită condiția de convergență:

$$|X^k - X^{k-1}| \leq \varepsilon \quad (15)$$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Metoda gradientului

Metoda gradientului face parte din **categoria metodelor indirecte de descreștere**.

$$\min(F(X)^t \cdot F(X)) \quad (16)$$

In cadrul metodei **se definește o funcție auxiliară Ψ** , asociată sistemului de ecuații neliniare definit sub forma (4), în raport cu toate necunoscutele problemei.

$$\Psi(X) = \frac{1}{2} F(X)^t \cdot F(X) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (f_i(X))^2 \quad (17)$$

Metoda gradientului utilizează pentru **determinarea iterativă a unor soluții** cât mai bune **gradientul funcției $\Psi(X)$** (notat în cele ce urmează cu g):

$$g = \nabla \Psi(X) = \left[\frac{\partial \Psi}{\partial x_1} \quad \frac{\partial \Psi}{\partial x_2} \quad \frac{\partial \Psi}{\partial x_3} \quad \dots \quad \frac{\partial \Psi}{\partial x_n} \right]^t \quad (18)$$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Deoarece **gradientul este orientat** întotdeauna **în sensul creșterii valorii funcției $\Psi(X)$** , pentru **minimizarea acestei funcții** corecțiile se vor aplica întotdeauna în sens opus gradientului:

$$X^{k+1} = X^k + \lambda^k d^k \quad (19)$$

$$d^k = -g^k = -\nabla\Psi(X^k) \quad (20)$$

λ^k reprezintă un factor de scară care modifică corecția.

Adaptarea factorului de scară în cursul unei iterații se face prin **rezolvarea** unei a doua probleme de minimizare:

$$\Phi(\lambda^k) = \Psi(X^k - \lambda^k g^k) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (f_i(X^k - \lambda^k g^k))^2 \quad (21)$$

$$\Psi(X^{k+1}) = \Psi(X^k - \lambda^k g^k) \stackrel{not}{=} \Phi(\lambda^k) \quad (22)$$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII NELINIARE

Dacă **factorul de scară** λ^k are o **valoare suficient de mică** atunci, prin **dezvoltarea în serii Taylor a funcțiilor** f_i în jurul **punctului** X^k toți termenii de rang superior lui 1 se vor neglija:

$$\Phi(\lambda^k) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \left(f_i \left(X^k - \lambda^k \frac{\partial f_i}{\partial X} \Big|_{X^k} g^k \right) \right)^2 \quad (23)$$

$$\frac{\partial \Phi}{\partial \lambda^k} = - \sum_{i=1}^n \left(f_i(X^k) - \lambda^k \frac{\partial f_i}{\partial X} \Big|_{X^k} g^k \right) \cdot \frac{\partial f_i}{\partial X} \Big|_{X^k} g^k = 0 \quad (24)$$

$$\lambda^k = \frac{\sum_{i=1}^n f_i(X^k) \frac{\partial f_i}{\partial X} \Big|_{X^k} \cdot g^k}{\sum_{i=1}^n \left(\frac{\partial f_i}{\partial X} \Big|_{X^k} \cdot g^k \right)^2} \quad (25)$$



REZOLVAREA NUMERICĂ A SISTEMELOR DE ECUATII LINIARE

Formula (25) poate fi scrisă în formă simplificată:

$$\lambda^k = \frac{(g^k)^t \cdot g^k}{(d^k)^t \cdot (J^k)^t \cdot J^k \cdot d^k} \quad (26)$$

$$g^k = (J^k)^t \cdot F^k \quad (27)$$

Ținând cont de relația (26), relația (19) devine:

$$X^{k+1} = X^k + \frac{(g^k)^t \cdot g^k}{(d^k)^t \cdot (J^k)^t \cdot J^k \cdot d^k} d^k \quad (28)$$