# CURS #6

Newton.

Astfel avem

recurentă:

## CONTINUTUL CURSULUI #6: II. Metode numerice de rezolvare a sistemelor liniare. II.4. Metode iterative de rezolvare a sistemelor de ecuații liniare.

II.4.6. Metoda directiilor conjugate. Metoda gradientului conjugat. III. Rezolvarea numerică a sistemelor de ecuații neliniare. Metoda

Pentru a determina coeficienții  $\alpha_k$  vom considera produsul scalar b și  $v^{(k)}$  $\langle b, v^{(k)} \rangle = \langle Ax, v^{(k)} \rangle = \langle A \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} v^{(i)}, v^{(k)} \rangle$ 

 $\alpha_k = \frac{\langle b, v^{(k)} \rangle}{\langle A, (k), ...(k) \rangle}$ 

 $x^{(k)} = x^{(k-1)} + \alpha_k v^{(k)}, \quad k > 1, \quad x^{(0)} = 0,$ 

Dacă notăm  $\mathbf{x}^{(k)} = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{v}^{(i)},$  atunci se obține următoarea relație de

 $= \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \left\langle Av^{(i)}, v^{(k)} \right\rangle = \alpha_{k} \left\langle Av^{(k)}, v^{(k)} \right\rangle$ 

$$\langle Av^{(j)}, v^{(j)} \rangle = 0, \ \forall i, j \in 1, k, \ i \neq j$$
 (1

Presupunem în continuare că matricea  $A$  este simetrică și pozițiv definită.

conjugat. Definitia (II.17.)

Fie  $\mathcal{B} = \{v^{(i)}\}_{i=1,2}$  un sistem de vectori A – ortogonali. Se poate arăta cu uşurintă că  $\mathcal{B}$  este liniar independent, deci bază în  $\mathbb{R}^n$ . Fie  $x \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ 

Fie acum  $r^{(k)} = Ax^{(k)} - b$  restul sau reziduul la pasul k. Avem

Rezultă:

(4)

(5)

 $\begin{cases} r^{(k)} = r^{(k-1)} + \alpha_k A v^{(k)}, & k = \overline{1, n} \\ r^{(0)} = A x^{(0)} - b = -b \end{cases}$ 

 $= r^{(k-1)} + \alpha_k A v^{(k)}$ 

Evident că  $r^{(n)} = Ax^{(n)} - b = Ax - b = 0$ 

Propozitia (II.9.)

Vectorul  $r^{(k)}$  este ortogonal pe vectorii A - ortogonali  $\{v^{(1)}, v^{(2)}, \dots, v^{(k)}\}$ 

i.e.  $\langle r^{(k)}, v^{(i)} \rangle = 0, \forall i \in \overline{1, k}, k > 1.$ 

Demonstrație: Vom demonstra prin inductie. În primul rând pentru orice k > 1:

II. Metode numerice de rezolvare a sistemelor liniare. II.4. Metode iterative de rezolvare a sistemelor de ecuatii liniare. II.4.6. Metoda directiilor conjugate. Metoda gradientului

Fie  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Vectorii  $\{v^{(1)}, v^{(1)}, \dots, v^{(k)}\} \subset \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  se numesc

 $\langle Av^{(i)}, v^{(j)} \rangle = 0, \forall i, j \in \overline{1, k}, i \neq j$ 

soltia sistemului Ax = b. Atunci x se poate reprezenta ca o combinatie liniară de vectorii din baza  $\mathcal{B}$ , i.e.  $\exists \alpha_i, i \in \overline{1, n}$ , astfel încât

 $x = \sum \alpha_k v^{(k)}$ 

 $r^{(k)} = A\left(x^{(k-1)} + \alpha_k v^{(k)}\right) - b = \left(Ax^{(k-1)} - b\right) + \alpha_k Av^{(k)}$ 

(1)

(6)

A-conjugati (sau A-ortogonali) dacă și numai dacă

 $x^{(n)} = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i v^{(i)} = x$ 

Metoda Gradientului Conjugat poate fi considerată o metodă iterativă

dacă sistemele au dimensiune foarte mare.

Solutia x se poate obtine în n pasi:

 $\langle r^{(k)}, v^{(k)} \rangle = \langle Ax^{(k)} - b, v^{(k)} \rangle = \langle A(x^{(k)} - x), v^{(k)} \rangle$ 

$$P(k+1): \langle r^{(k+1)}, v^{(i)} \rangle = 0, i = \overline{1}, k+\overline{1}$$
 este Conform (7) rezultă  $P(k+1)$  adevărată pent demonstrăm  $P(k+1)$  pentru  $i = \overline{1}, \overline{k}$ .

 $\langle r^{(k)}, v^{(k)} \rangle = 0, \forall k \geq 1$ 

Din A-ortogonalitatea vectorilor din B rezultă

Presupunem adevărat 
$$P(k): \langle r^{(k)}, v^{(i)} \rangle = 0, i = \overline{1,k}$$
 și vom demonstra că  $P(k+1): \langle r^{(k+1)}, v^{(i)} \rangle = 0, i = \overline{1,k+1}$  este deasemenea adevărată. Conform (7) rezultă  $P(k+1)$  adevărată pentru  $i = k+1$ . Ramane sa demonstrăm  $P(k+1)$  pentru  $i = \overline{1,k}$ .

 $= \left\langle -A \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} v^{(i)}, v^{(k)} \right\rangle = -\sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \left\langle A v^{(i)}, v^{(k)} \right\rangle$ 

 $\langle r^{(k+1)}, v^{(i)} \rangle = \langle r^{(k)} + \alpha_k A v^{(k)}, v^{(i)} \rangle$ (8)

 $=\langle r^{(k)}, v^{(i)} \rangle + \alpha_k \langle Av^{(k)}, v^{(i)} \rangle = 0$ 

unde primul termen este nul din ipoteza de inducție iar al doilea din A-ortogonalitatea vectorilor din 
$$\mathcal V$$
.

Curx #6 April 11, 2018 5,

Conform (4) avem

$$\alpha_k = \frac{\langle b, v^{(k)} \rangle}{\langle A_k v^{(k)}, v^{(k)} \rangle} = \frac{\langle b, v^{(k)} \rangle}{\langle A_k v^{(k)}, v^{(k)} \rangle} - \frac{\langle A_k v^{(k-1)}, v^{(k)} \rangle}{\langle A_k v^{(k)}, v^{(k)} \rangle} = -\frac{\langle v^{(k-1)}, \rho_k v^{(k)} \rangle}{\langle A_k v^{(k)}, v^{(k)} \rangle} = -\frac{\langle v^{(k-1)}, \rho_k v^{(k-1)} - \rho_k v^{(k-1)} - \rho_k v^{(k-1)} \rangle}{\langle A_k v^{(k)}, v^{(k)} \rangle} \Rightarrow \qquad (13)$$

$$\alpha_k = \frac{\langle r^{(k-1)}, r^{(k-1)} \rangle}{\langle \Delta_{V}(k), V^{(k)} \rangle}$$

Conjugat au următoarele proprietăti:

 $(P1(k)): \langle r^{(k)}, r^{(i)} \rangle = 0, \forall i = 0, k-1$  $(P2(k)): \langle r^{(k)}, Av^{(i)} \rangle = 0, \forall i = \overline{0, k-1}$ 

În relatia de mai sus s-a tinut cont de Prop. II.9..

Propozitia (II.10.) Vectorii  $r^{(k)}$ ,  $v^{(k)}$ ,  $k = \overline{1, n}$ , construiti conform Metodei Gradientului

(9)

(14)

Demonstratie:

vectorul  $v^{(k-1)}$ 

implicit adevărată, i.e.

inductiei (vezi Prop. II.10.).

**Obs.:** (P3(k)) cu i = k - 1 este echivalentă cu conditia

 $\langle Av^{(k)}, v^{(k-1)} \rangle = 0, \forall k \geq 1$ 

 $\beta_{k-1} = \frac{\langle A_r^{(k'-1)}, v^{(k-1)} \rangle}{\langle A_r(k-1), v^{(k-1)} \rangle}$  aşa cum s-a demonstrat mai sus. O vom presupune

Pentru ca problema să fie însă completă avem nevoie de un procedeu

 $\begin{cases} v^{(k)} = \beta_{k-1}v^{(k-1)} - r^{(k-1)}, & k \in \overline{1, n} \\ v^{(0)} = 0, & v^{(1)} = -r^{(0)} = b \end{cases}$ 

Coeficientul  $\beta_k$  se va obtine din conditia ca  $v^{(k)}$  să fie A- ortogonal pe

 $\langle Av^{(k)}, v^{(k-1)} \rangle = 0 \Leftrightarrow \langle A(\beta_{k-1}v^{(k-1)} - r^{(k-1)}), v^{(k-1)} \rangle = 0$ 

Vectorii  $v^{(k)}$ ,  $k = \overline{1, n}$ , construiți conform schemei (10) cu coeficienții  $\beta_k$ dați de (12), sunt A- ortogonali. Demonstrația se face conform metodei

 $\Leftrightarrow \beta_{k-1} = \frac{\langle Ar^{(k-1)}, v^{(k-1)} \rangle}{\langle Av^{(k-1)}, v^{(k-1)} \rangle}$ 

(10)

(11)

(16)

iterativ de calcul al vectorilor din B.

Obs.: Pe  $v^{(1)}$  îl putem obtine dacă se alege  $\beta_0 = 0$ .

Considerăm schema numerică:

Vom demonstra prin metoda inductiei.

Pentru k = 1 avem:

 $(P1(1)): \langle r^{(1)}, r^{(0)} \rangle = \langle r^{(1)}, -v^{(1)} \rangle = -\langle r^{(1)}, v^{(1)} \rangle = 0 \text{ (vezi Prop. II.9.)}$ 

 $(P2(1)): \langle r^{(1)}, Av^{(0)} \rangle = 0,$ 

Curs #6

 $(P3(1)): \langle Av^{(1)}, v^{(0)} \rangle = 0$ 

Vectorul  $v^{(0)}$  s-a considerat implicit egal cu vectorul nul.

 $(P3(k)): \langle Av^{(k)}, v^{(i)} \rangle = 0, \forall i = 0, k-1$ 

 $(P4(k)): \langle Av^{(k+1)}, r^{(i-1)} \rangle = 0, \forall i = \overline{1, k-1}$ 

$$\begin{split} (P4(1)) : & \left\langle Av^{(2)}, r^{(0)} \right\rangle = \left\langle A(\beta_1 v^{(1)} - r^{(1)}), r^{(0)} \right\rangle \\ &= \beta_1 \left\langle Av^{(1)}, r^{(0)} \right\rangle - \left\langle Ar^{(1)}, r^{(0)} \right\rangle \\ &= -\frac{\left\langle Ar^{(1)}, v^{(1)} \right\rangle}{\left\langle Av^{(1)}, v^{(1)} \right\rangle} \left\langle Av^{(1)}, v^{(1)} \right\rangle - \left\langle Ar^{(1)}, r^{(0)} \right\rangle \\ &= \left\langle Ar^{(1)}, r^{(0)} \right\rangle - \left\langle Ar^{(1)}, r^{(0)} \right\rangle = 0 \end{split}$$

Presupunem proprietățile (P1(k))-(P4(k)) adevărate pentru un k arbitrar și vom demonstra pentru k+1, i.e.  $P1(k+1): \langle r^{(k+1)}, r^{(i)} \rangle = 0, \forall i \in \overline{0, k}$ 

$$P2(k+1): \langle r^{(k+1)}, Av^{(i)} \rangle = 0, \quad \forall i \in \overline{0, k}$$

$$P3(k+1): \langle Av^{(k+1)}, v^{(i)} \rangle = 0, \quad \forall i \in \overline{0, k}$$

$$P4(k+1): \langle Av^{(k+2)}, r^{(i-1)} \rangle = 0, \quad \forall i \in \overline{1, k}$$

$$\begin{aligned} \mathsf{P2}(k+1) \colon & \left\langle r^{(k+1)}, Av^{(i)} \right\rangle = \\ & \stackrel{\mathsf{P1}(k+1)}{=} \frac{1}{\alpha_i} \left( \left\langle r^{(k+1)}, \alpha_i Av^{(i)} \right\rangle + \left\langle r^{(k+1)}, r^{(i-1)} \right\rangle \right) \\ & = \frac{1}{\alpha_i} \left\langle r^{(k+1)}, r^{(i)} \right\rangle \stackrel{\mathsf{P1}(k+1)}{=} 0, \quad \forall i \in \overline{0, k}. \end{aligned}$$

$$\mathsf{P3}(k+1) \colon & \left\langle Av^{(k+1)}, v^{(i)} \right\rangle = \left\langle \beta_k Av^{(k)} - Ar^{(k)}, v^{(i)} \right\rangle$$

 $= \beta_k \langle Av^{(k)}, v^{(i)} \rangle - \langle r^{(k)}, Av^{(i)} \rangle$ Dacă  $i = \overline{1, k-1}$  atunci primul termen se anuleaza din ipoteza de inducție conform (P3(k)), iar al doilea din (P2(k)). Relația (15) justifică (P3)

April 11, 2018

pentru i = k. P4(k+1):  $\langle Av^{(k+2)}, r^{(i-1)} \rangle =$ 

$$= \left\langle A(\beta_{k+1}v^{(k+1)} - r^{(k+1)}), \beta_{i-1}v^{(i-1)} - v^{(i)} \right\rangle = 0, \forall i = \overline{1, k}$$

În ultima relația s-a ținut cont de P3(k+1), P2(k+1).

Atunci: P1(k+1):

$$\begin{split} \left\langle r^{(k+1)}, r^{(i)} \right\rangle &= \left\langle r^{(k)} + \alpha_{k+1} A v^{(k+1)}, r^{(i)} \right\rangle \\ &= \left\langle r^{(k)}, r^{(i)} \right\rangle + \alpha_{k+1} \left\langle A v^{(k+1)}, r^{(i)} \right\rangle \end{split}$$

Dacă  $i = \overline{0, k-1}$  ambii termeni se anulează din ipoteza de inducție conform P1(k), respectiv P4(k).

Pentru 
$$i = k$$
:
$$\left\langle r^{(k+1)}, r^{(k)} \right\rangle = \left\langle r^{(k)}, r^{(k)} \right\rangle + \alpha_{k+1} \left\langle A v^{(k+1)}, r^{(k)} \right\rangle$$

$$= \left\langle r^{(k)}, r^{(k)} \right\rangle + \frac{\left\langle r^{(k)}, r^{(k)} \right\rangle}{\left\langle A v^{(k+1)}, v^{(k+1)} \right\rangle} \left\langle A v^{(k+1)}, r^{(k)} \right\rangle$$

$$= \left\langle r^{(k)}, r^{(k)} \right\rangle + \frac{\left\langle r^{(k)}, r^{(k)} \right\rangle}{\left\langle A v^{(k+1)}, \beta_k v^{(k)} - r^{(k)} \right\rangle} \left\langle A v^{(k+1)}, r^{(k)} \right\rangle = 0$$

# ALGORITM (Metoda Gradientului Conjugat)

Date de intrare:  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  sim.şi poz. def.,  $b \in \mathbb{R}^n$ ;  $\varepsilon$ . Date de ieşire:  $x_{aprox}$ , N. STEP 1:  $x^{(0)} = 0$ :  $r^{(0)} = -h$ :  $v^{(0)} = 0$ : k = 0:  $\beta_0 = 0$ :

STEP 2: while  $|| r^{(k)} || > \varepsilon$  do k = k + 1:  $v^{(k)} = \beta_k$ ,  $v^{(k-1)} - r^{(k-1)}$ .

 $\alpha_k = \frac{\langle r^{(k-1)}, r^{(k-1)} \rangle}{\langle A_k(k), \nu(k) \rangle};$  $x^{(k)} = x^{(k-1)} + \alpha_k y^{(k)}$  $r^{(k)} = r^{(k-1)} + \alpha_k A v^{(k)}$ 

 $\beta_k = \frac{\langle Ar^{(k)}, v^{(k)} \rangle}{\langle Av(k), v^{(k)} \rangle};$ 

endwhile

STEP 3:  $x_{approx} = x^{(k)}$ ; N = k.

Curs #6

Exercitiu: (II.2.)

Să se construiască în Matlab procedura  $[x_{aprox}, N] = GradConj(A, b, \varepsilon)$ conform algoritmului Metoda Gradientului Coniugat. Într-un fisier function să se rezolve în Matlab apelând procedura GradConi următorul sistem

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 - x_4 = 4 \\ 4x_1 - 5x_2 + 6x_3 + 10x_4 = 52 \\ 20x_1 - 19x_2 + 4x_3 - 10x_4 = -46 \\ -3x_1 + 4x_2 + 5x_3 - 7x_4 = -8 \end{cases}$$

Solutie: Vezi Program II.2. Atentie! Matricea asociată sistemului nu este simetrică si nici pozitiv

definită. Putem totusi rezolva acest sistem, înmultind la stânga sistemul

AX = b cu  $A^T$ . Noul sistem care se obtine este  $A^TAx = A^Tb$ , cu

matricea asociată A<sup>T</sup>A simetrică și pozițiv definită.

$$G(x) = x + C(x)F(x), \quad C(x) = (C_{ij}(x))_{ij=\overline{1,n}}, x \in D$$
 (20)  
Construim o metodă iterativă în baza formulei (19)

$$x^{(k)} = G(x^{(k-1)}), \ k \ge 1, x^{(0)} \in D$$
 (21)  
Teorema (III.1. (Teorema de convergență))  
În contextul descris mai sus, dacă  $g(\nabla G(x^*)) < 1$  și  $x^{(0)}$  se alege suficient

de aproape de soluția  $x^*$  a sistemului F(x) = 0, atunci șirul  $(x^{(k)})_{k > 1}$  este convergent la x\*.

Teorema (III.1. (Teorema de convergență))

Relatia (20) scrisă pe componente are forma

$$G_i = x_i + \sum_{k=1}^{n} C_{ik} F_k$$
 (22)

Dacă derivăm relația de mai sus în raport cu x; se obține

$$\frac{\partial G_i}{\partial x_j} = \delta_{ij} + \sum_{k=1}^n \frac{\partial C_{ik}}{\partial x_j} F_i + \sum_{k=1}^n C_{ik} \frac{\partial F_i}{\partial x_j}$$
 (23)

 $F = (F_1, F_2, ..., F_n)^T$  și  $x = (x_1, x_2, ..., x_n)^T \in D$ . Considerăm sistemul de ecuatii neliniare F(x) = 0

III. Rezolvarea numerică a sistemelor de ecuatii neliniare

Fie  $F: D \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  o functie de clasă  $C^1(D)$ , F = F(x), cu

Metoda Newton.

$$\begin{cases}
F_1(x_1, x_2, ..., x_n) = 0 \\
F_2(x_1, x_2, ..., x_n) = 0 \\
...
F_n(x_1, x_2, ..., x_n) = 0
\end{cases}$$
(18)

Presupunem în continuare că domeniul D a fost ales astfel încât sistemul să admită o soluție unică pe acest domeniu. Scriem o formă echivalentă a relației (17)

 $\frac{\partial G_i}{\partial x_i}(x^*) = \delta_{ij} + \sum_{i=1}^n C_{ik}(x^*) \frac{\partial F_i}{\partial x_i}(x^*)$ 

$$x = G(x) \tag{19}$$
 unde  $G: D \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  este de forma:

$$\nabla G(x^*) = I + C(x^*)\nabla F(x^*) \tag{25}$$

(24)

sau matricial

$$G(x^*) = I + C(x^*)\nabla F(x^*)$$
(25)

Conform Th. III.1. metoda iterativă este convergentă dacă  $\rho(I + C(x^*)\nabla F(x^*)) < 1$ . Convergenta atinge maximul dacă  $I + C(x^*)\nabla F(x^*) = 0$  sau  $C(x^*) = -(\nabla F(x^*))^{-1}$ . Fie  $C(x) = -(\nabla F(x))^{-1}$ , de unde

Relatia (23) scrisă pentru  $x = x^*$ 

$$G(x) = I - (\nabla F(x))^{-1} F(x)$$
 (26)

sau cu notația  $J(x) = \nabla F(x)$  se obține șirul recurent

$$x^{(k)} = x^{(k-1)} - (J(x^{(k-1)}))^{-1}F(x^{(k-1)})$$
(27)

unde  $J(x^{(k-1)})$  este Jacobianul functiei F evaluat în  $x^{(k-1)}$ .

$$J(\mathbf{x}^{(k-1)}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial F_1}{\partial \mathbf{x}_1} (\mathbf{x}^{(k-1)}) & \dots & \frac{\partial F_1}{\partial \mathbf{x}_n} (\mathbf{x}^{(k-1)}) \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial F_n}{\partial \mathbf{x}_1} (\mathbf{x}^{(k-1)}) & \dots & \frac{\partial F_n}{\partial \mathbf{x}_n} (\mathbf{x}^{(k-1)}) \end{pmatrix}$$
(28)

Inconvenientul metodei este că la fiecare iterație avem de calculat inversa Jacobianului. Pentru a evita calculul inversei vom proceda după cum urmează. Fie  $z^{(k)} = x^{(k)} - x^{(k-1)}$  corecția la pasul k, atunci din (27) se obține următorul sistem liniar:

$$J(x^{(k-1)})z^{(k)} = -F(x^{(k-1)})$$
(29)

Aplicând metoda Gauss cu pivotare totală se obține soluția  $z^{(k)}$  și se actualizează soluția  $x^{(k)} = x^{(k-1)} + z^{(k)}$ .

## ALGORITM (Metoda Newton)

Date de intrare:  $F=(F_1,F_2,...,F_n)^T; J; x^{(0)}; \varepsilon.$ Date de ieșire:  $x_{aprox}, N.$ STEP 1: k=0; STEP 2: do k=k+1;Se rezolvă sistemul  $J(x^{(k-1)})z^{(k)}=-F(x^{(k-1)});$   $y^{(k)}=y^{(k-1)}+z^{(k)}.$ 

while  $(\parallel z^{(k)} \parallel \geq \varepsilon)$ STEP 3:  $x_{approx} = x^{(k)}$ ; N = k.

# Exercițiu: (III.1.)

Fie următorul sistem de ecuații neliniare:

$$\begin{cases} x^2 + y^2 = 4\\ \frac{x^2}{8} - y = 0 \end{cases}$$
 (30)

- $(x,y) \in [0,4] \times [0,3]$ . Să se implementeze în Matlab următoarele sarcini:
- Să se calculeze simbolic Jacobianul sistemului;
  - Să se construiască grafic curbele  $C_1: x^2+y^2=4$  și  $C_2: y=\frac{x^2}{8}$ . Pentru cerc se vor folosi ecuațiile parametrice;
  - Să se construiască procedura **Newton** cu sintaxa  $[x_{aprox}, N] =$ **Newton** $(F, J, x^{(0)}, \varepsilon)$  în baza algoritmului metodei Newton:

# Exercițiu: (III.1. continuare)

- Să se rezolve sistemul apelând procedura **Newton** pentru datele  $\varepsilon=10^{-6}$  și  $x^{(0)}=\left(1,1\right)^{T}$ ;
- Să se construiască pe graficul curbelor punctul, coordonatele căruia sunt componentele vectorului x<sub>aprox</sub>.

Soluție: Vezi Program III.1.

Curs #6 April 11, 2018 19 / 20 Curs #6 April 11, 2018