2. Sistemas lineares

- 2.1 Conceitos fundamentais.
- 2.2 Sistemas triangulares.
- 2.3 Eliminação de Gauss.
- 2.4 Decomposição LU.
- 2.5 Decomposição de Cholesky.
- 2.6 Decomposição espectral.
- 2.7 Uso da decomposição.
- 2.8 Métodos iterativos estacionários.
- 2.9 Análise de erro na solução de sistemas.
- 2.10 Estudos de caso:
 - Tensões em circuito elétrico.
 - Estequiometria de reação química.
- 2.11 Exercícios

Conceitos fundamentais

- Matriz é um conjunto de elementos dispostos em forma retangular.
- Tamanho ou dimensão definido pelo número de linhas e colunas.
- Elementos da matriz delimitados por colchetes ou parênteses

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}.$$

- Elemento referenciado por dois índices
 - o primeiro indica a linha e
 - o segundo a coluna onde está o elemento.

Formas de matrizes

 \Box Coluna: $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{bmatrix}$.

- □ Linha: $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1m} \end{bmatrix}$.
- Diagonal: $\begin{bmatrix} d_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & d_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & d_{nn} \end{bmatrix}.$

Formas de matrizes

cont.

$$b_{m1}$$
 b_{m2} \cdots b_{mm}

Triangular superior: $\begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1m} \\ 0 & c_{22} & \cdots & c_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & c_{mm} \end{bmatrix}.$

Densa:
$$\begin{bmatrix} 3 & 0 & 1 & -9 \\ 5 & 8 & -5 & 4 \\ 1 & -2 & 6 & 2 \\ 7 & 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}.$$

Esparsa:
$$\begin{vmatrix} 2 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 8 \end{vmatrix} .$$

Simétrica

$$M = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 & 4 \\ 1 & 9 & 5 & 2 \\ 0 & 5 & 8 & 6 \\ 4 & 2 & 6 & 7 \end{bmatrix} e M^T = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 & 4 \\ 1 & 9 & 5 & 2 \\ 0 & 5 & 8 & 6 \\ 4 & 2 & 6 & 7 \end{bmatrix}.$$

Operações matriciais

Transposição

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 2 & 0 \\ 6 & 9 & 1 \\ 3 & 4 & 2 \\ 7 & 0 & 8 \\ 1 & 5 & 6 \end{bmatrix} e A^{T} = \begin{bmatrix} 5 & 6 & 3 & 7 & 1 \\ 2 & 9 & 4 & 0 & 5 \\ 0 & 1 & 2 & 8 & 6 \end{bmatrix}.$$

Adição e subtração

$$A = \begin{bmatrix} 8 & 6 \\ 1 & 4 \\ 5 & 7 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \longrightarrow$$

$$C = A + B = \begin{bmatrix} 9 & 8 \\ 1 & 7 \\ 7 & 8 \end{bmatrix}$$
 e $D = A - B = \begin{bmatrix} 7 & 4 \\ 1 & 1 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}$.

Multiplicação por escalar

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix} e B = 2A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 8 & 10 & 12 \end{bmatrix}.$$

Operações matriciais

cont.

Multiplicação por vetor

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}, \ v = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \longrightarrow x = Av = \begin{bmatrix} 5 \\ 11 \\ 17 \end{bmatrix}.$$

Multiplicação por matriz

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 3 & 5 & 6 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & 6 \\ 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{bmatrix} \longrightarrow$$

$$C = AB = \begin{bmatrix} 6 & 12 \\ 41 & 48 \end{bmatrix}.$$

Produto interno e externo

$$x = \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix}, y = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} \longrightarrow$$

$$k = x^T y = 10 \text{ e } M = xy^T = \begin{bmatrix} 5 & 15 & 20 \\ -1 & -3 & -4 \\ 2 & 6 & 8 \end{bmatrix}.$$

Determinante

Definição

$$\det(A) = a_{11} \det(M_{11}) - a_{12} \det(M_{12}) + \dots + (-1)^{n+1} a_{1n} \det(M_{1n}).$$

Particularmente

$$A = \left[a_{11} \right] \longrightarrow \det(A) = a_{11},$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \longrightarrow \det(A) = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12},$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \longrightarrow$$

$$\det(A) = a_{11}(a_{22}a_{33} - a_{32}a_{23}) - a_{12}(a_{21}a_{33} - a_{31}a_{23}) + a_{13}(a_{21}a_{32} - a_{31}a_{22}).$$

Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 5 \end{bmatrix} \longrightarrow \det(A) = 2 \cdot 5 - 4 \cdot 1 = 6.$$

 \square Matriz singular: det(A) = 0.

Posto

- □ Vetores $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ linearmente dependentes $\alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n = 0$.
- \square Escalares $\alpha_1, \alpha_2, \ldots, \alpha_n$, não todos nulos.
- □ Vetores v_1, v_2, \ldots, v_n linearmente independentes se a igualdade acima só se verificar com os α_i , $i = 1, 2, \ldots, n$ iguais a zero.
- $lue{}$ Posto de A: o número máximo de vetores linhas ou colunas de A que são linearmente independentes.

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -3 & 4 & 1 & 0 \\ 7 & -2 & 4 & 3 & 3 \\ 5 & 1 & 0 & 2 & 3 \\ -1 & -7 & 8 & 0 & -3 \end{bmatrix}.$$

- □ Linhas 2 e 4 obtidas pela combinação linear das linhas 1 e 3: L2 = L1 + L3 e L4 = 2L1 L3.
- \square posto(A) = 2.

Traço

Soma dos elementos da diagonal principal

$$traço(A) = \sum_{i=1}^{n} a_{ii}.$$

Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 5 & -1 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \\ 0 & 8 & 9 \end{bmatrix}.$$

 \Box traço(A) = 5 + 3 + 9 = 17.

Inversa

☐ Inversa da matriz $A = A^{-1}$

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I_n.$$

- Lei comutativa existe para o produto de uma matriz por sua inversa.
- Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 2 \\ -1 & -1 & 0 & -2 \\ 2 & 0 & 4 & 3 \end{bmatrix} \longrightarrow$$

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} 3 & -2 & -2 & -1 \\ 1 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} e$$

$$AA^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Operações com transposta e inversa

$$\square (A^T)^T = A.$$

$$\Box (A^{-1})^{-1} = A.$$

$$\Box (A^{-1})^T = (A^T)^{-1} = A^{-T}.$$

 \square Se A = BCD, então

$$A^{T} = D^{T}C^{T}B^{T}$$
 e $A^{-1} = D^{-1}C^{-1}B^{-1}$.

$$\Box (A+B)^T = A^T + B^T.$$

$$\Box (A+B)^{-1} \neq A^{-1} + B^{-1}$$
.

Autovalores e autovetores

Seja a matriz

$$A = \left[\begin{array}{cc} 10 & -4 \\ 12 & -4 \end{array} \right]$$

e a igualdade

$$\begin{bmatrix} 10 & -4 \\ 12 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

- □ Matriz A possui um autovalor $\lambda = 2$ e um correspondente autovetor $v = \begin{bmatrix} 1 & 2 \end{bmatrix}^T$.
- ☐ Também é verdade para $\lambda = 4$ e $v = [2 \ 3]^T$.
- Relação fundamental

$$Av = \lambda v$$
.

Problema do autovalor

- \square Solução não trivial de $(A \lambda I)v = 0$.
- Teorema

Se M for uma matriz de ordem n, então o sistema homogêneo My=0 tem solução não trivial se, e somente se, M for singular.

Pelo teorema e sabendo que uma matriz singular tem determinante nulo

$$\det(A - \lambda I) = 0.$$

Para a matriz A dada

$$\det(A - \lambda I) = \det\left(\begin{bmatrix} 10 - \lambda & -4 \\ 12 & -4 - \lambda \end{bmatrix}\right) = 0,$$

$$(10 - \lambda)(-4 - \lambda) - 12(-4) = 0 \longrightarrow$$

$$\lambda^2 - 6\lambda + 8 = (\lambda - 2)(\lambda - 4) = 0.$$

□ Valores de λ para os quais $\det(A - \lambda I) = 0$ são $\lambda_1 = 2$ e $\lambda_2 = 4$.

Polinômio característico

 \square Determinante $D_n(\lambda) = \det(A - \lambda I)$,

$$D_n(\lambda) \!\!=\!\! \det \left(\!\! \begin{bmatrix} a_{11} \!\!-\!\! \lambda \ a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} \!\!-\!\! \lambda & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \!\!-\!\! \lambda & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{nn} \!\!-\!\! \lambda \end{bmatrix} \!\! \right) \!\!.$$

- \square Polinômio $D_n(\lambda)$ de grau n.
- \square Os n zeros λ_i de $D_n(\lambda)$: autovalores de A.
- \square Expandindo o determinante para n=3

$$D_{3}(\lambda) = -\lambda^{3} + [a_{11} + a_{22} + a_{33}]\lambda^{2} -$$

$$[(a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}) + (a_{22}a_{33} - a_{32}a_{23}) + (a_{11}a_{33} - a_{31}a_{13})]\lambda +$$

$$[a_{11}(a_{22}a_{33} - a_{32}a_{23}) - a_{12}(a_{21}a_{33} - a_{31}a_{23}) + a_{13}(a_{21}a_{32} - a_{31}a_{22})],$$

- $\Box D_3(\lambda) = c_3 \lambda^3 + c_2 \lambda^2 + c_1 \lambda + c_0.$
- $\Box c_{n-1} = c_2 = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \text{traço}(A).$
- \Box $c_0 = \det(A)$.

Relações de Girard

Relações entre raízes e coeficientes

$$\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 + \dots + \lambda_n = \sum_{i=1}^n \lambda_i = -\frac{c_{n-1}}{c_n} e$$

$$\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 \dots \lambda_n = \prod_{i=1}^n \lambda_i = (-1)^n \frac{c_0}{c_n}.$$

- Duas importantes propriedades
 - Soma dos elementos da diagonal principal é igual à soma dos autovalores

traço(A) =
$$-\frac{c_{n-1}}{c_n} \longrightarrow \sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$
.

 Determinante de uma matriz é igual ao produto dos seus autovalores

$$\det(A) = (-1)^n \frac{c_0}{c_n} \longrightarrow \det(A) = \prod_{i=1}^n \lambda_i.$$

Uma matriz singular tem, no mínimo, um autovalor nulo.

Exemplo das propriedades

Para a matriz

$$A = \begin{bmatrix} 10 & -4 \\ 12 & -4 \end{bmatrix},$$

$$traço(A) = 10 + (-4) = 6 = \lambda_1 + \lambda_2 = 2 + 4,$$

$$det(A) = 10(-4) - 12(-4) = 8 = \lambda_1 \lambda_2 = 2 \cdot 4.$$

- Uma matriz com elementos reais tem seu polinômio característico com coeficientes reais.
- Uma matriz com elementos reais tem autovalores reais e/ou complexos conjugados em pares.

Exemplo de autovalores

- \Box Calcular os autovalores de $A = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & -1 \end{bmatrix}$.
- Polinômio característico

$$D_2(\lambda) = \det(A - \lambda I) = \det\left(\begin{bmatrix} 2-\lambda & 2 \\ 2 & -1-\lambda \end{bmatrix}\right),$$

$$D_2(\lambda) = \lambda^2 - \lambda - 6.$$

 \square Zeros do polinômio característico $D_2(\lambda)$

$$\lambda = \frac{1 \pm \sqrt{(-1)^2 - 4 \cdot 1 \cdot (-6)}}{2} \rightarrow \begin{cases} \lambda_1 = 3 \\ \lambda_2 = -2. \end{cases}$$

traço(A) = 2 + (-1) = 1 =
$$\sum_{i=1}^{2} \lambda_i = 3 + (-2)$$
,

$$\det(A) = 2(-1) - 2 \cdot 2 = -6 = \prod_{i=1}^{2} \lambda_i = 3(-2).$$

Calcular autovalores usando o polinômio característico é computacionalmente ineficiente.

Propriedades dos autovalores

- □ Considerando que $\det(A) = \det(A^T)$, então os autovalores λ de A, representados por $\lambda(A)$, são iguais a $\lambda(A^T)$.
- $lue{}$ Se A for uma matriz triangular de ordem n

$$\det(A-\lambda I) = (a_{11}-\lambda)(a_{22}-\lambda)\cdots(a_{nn}-\lambda) = 0.$$

- O posto de matriz quadrada é igual ao número de autovalores não nulos.
- \square Se λ_i são os autovalores de A, então λ_i^{-1} são os autovalores de A^{-1}

$$Av = \lambda v$$

$$A^{-1}Av = \lambda A^{-1}v,$$

$$Iv = \lambda A^{-1}v \longrightarrow A^{-1}v = \frac{1}{\lambda}v.$$

Normas

- Expressar magnitude de vetor ou de matriz.
- Normas vetoriais definidas como norma-p

$$||x||_p = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n |x_i|^p}.$$

Norma-1 ou norma de soma de magnitudes

$$||x||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|.$$

Norma-2 ou norma Euclidiana

$$||x||_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n |x_i|^2}.$$

lue Norma- ∞ ou norma de máxima magnitude

$$||x||_{\infty} = \lim_{p \to \infty} \sqrt[p]{\sum_{i=1}^{n} |x_i|^p} = \max_{1 \le i \le n} |x_i|.$$

Condições das normas vetoriais

- $lue{}$ Norma vetorial é uma função $\|\cdot\|:\mathbb{C}^n o\mathbb{R}$ que associa um número real a cada vetor.
- Satisfaz as condições

$$\|x\| \ge 0$$
 e $\|x\| = 0$ se, e somente se, $x = 0$, $\|x + y\| \le \|x\| + \|y\|$, $\|kx\| = |k| \|x\|$,

Cálculo de norma vetorial

 $lue{}$ Calcular as normas 1, 2 e ∞ do vetor

$$x = [3 -5 \ 1]^{T}.$$

$$||x||_{1} = |3| + |-5| + |1| = 9,$$

$$||x||_{2} = \sqrt{|3|^{2} + |-5|^{2} + |1|^{2}} = 5,9161,$$

$$||x||_{\infty} = \max(|3|, |-5|, |1|) = 5.$$

Condições das normas matriciais

As normas satisfazem as condições

$$\|A\| \ge 0$$
 e $\|A\| = 0$ se, e somente se, $A = 0$, $\|A + B\| \le \|A\| + \|B\|$, $\|kA\| = |k| \|A\|$,

 $lue{}$ A e B são matrizes de mesma ordem e k é um escalar.

Normas matriciais

Norma-1 ou norma de soma máxima de coluna

$$||A||_1 = \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|,$$

■ Norma-∞ ou norma de soma máxima de linha

$$||A||_{\infty} = \max_{1 \le i \le n} \sum_{j=1}^{n} |a_{ij}|,$$

Norma de Frobenius

$$||A||_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2},$$

Norma-2 ou norma espectral

$$||A||_2 = \begin{cases} \lambda_{\text{max}} & \text{se } A = A^T \\ \sigma_{\text{max}} & \text{se } A \neq A^T \end{cases}$$

- ullet λ_{max} é o maior autovalor de A em módulo e σ_{max} é o maior valor singular de A,
- $\sigma_{\text{max}} = \sqrt{\lambda_{\text{max}}(A^T A)}$ (raiz quadrada do maior autovalor em módulo da matriz A^TA).

Normas consistentes e subordinadas

 \square Norma matricial ||A|| é consistente com uma norma vetorial ||x|| se para qualquer matriz A $(n \times n)$ e vetor x ($n \times 1$)

$$||Ax|| \le ||A|| ||x||.$$

 \square Norma matricial consistente ||A|| é subordinada a uma norma vetorial ||y|| se para qualquer matriz $A(n \times n)$ existe um vetor $y(n \times 1), y \neq 0$

$$||Ay|| = ||A|||y||.$$

Se a norma for subordinada, então

$$||AB|| \le ||A|| ||B||.$$

- $lue{}$ As normas matriciais 1, 2 e ∞ são consistentes e subordinadas às respectivas normas vetoriais.
- A norma de Frobenius é consistente, mas não subordinada à norma-2 vetorial.

Exemplo de norma matricial

 \square Calcular as normas 1, ∞ , F e 2 da matriz

$$A = \left[\begin{array}{cc} 2 & -1 \\ 3 & 5 \end{array} \right].$$

$$||A||_1 = \max(|2| + |3|, |-1| + |5|) = \max(5, 6)$$

$$\rightarrow ||A||_1 = 6,$$

$$||A||_{\infty} = \max(|2| + |-1|, |3| + |5|) = \max(3, 8)$$

$$\rightarrow \|A\|_{\infty} = 8,$$

$$||A||_F = \sqrt{|2|^2 + |-1|^2 + |3|^2 + |5|^2} = \sqrt{39}$$

$$\sim ||A||_F = 6,2450,$$

$$||A||_2 = \max(\sqrt{\lambda(A^T A)}) = \max(2,2284;5,8339)$$

$$\rightarrow ||A||_2 = 5,8339.$$

Sistemas de equações lineares

 \square Conjunto de m equações polinomiais com n variáveis x_i de grau 1

$$\begin{array}{rcl} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \cdots + a_{2n}x_n & = & b_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 + \cdots + a_{3n}x_n & = & b_3 \\ & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + a_{m3}x_3 + \cdots + a_{mn}x_n & = & b_m. \end{array}$$

Forma matricial

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}.$$

- Ax = b, onde A é a matriz dos coeficientes, x é o vetor solução e b é o vetor dos termos independentes.
- \square Se A for uma matriz quadrada $(n \times n)$ não singular $Ax = b \longrightarrow A^{-1}Ax = A^{-1}b \longrightarrow x = A^{-1}b.$

Classificação de sistemas

Sistema sobredeterminado: tem-se mais equações do que incógnitas

$$A (m \times n), m \ge n \text{ e posto}(A) = n.$$

Problema de quadrados mínimos lineares

$$\mathbf{minimize} \ \|b - Ax\|_2.$$

Sistema subdeterminado: existem mais incógnitas do que equações

$$m < n$$
 e posto $(A) = m$.

- Sistema não tem solução ou existe um número infinito de soluções.
- Determinar a solução de norma mínima do sistema linear.
- \square Resolver um sistema de ordem n.

Sistema com única solução

Exemplo

$$\rightarrow \det(A) \neq 0 \text{ e } x = [1 \ 2]^T.$$

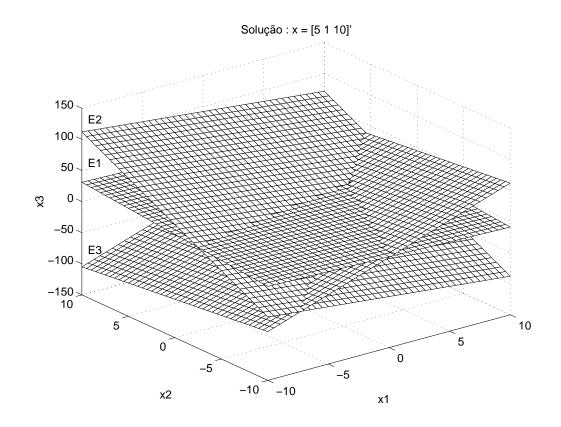
 $\supseteq \det(A) \neq 0$: sistema admite uma única solução.

Geometria de sist. solução única

Solução de um sistema linear de ordem n é um ponto no \mathbb{R}^n comum aos n hiperplanos descritos por cada uma das n equações

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ -20 & 5 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 22 \\ -12 \\ -65 \end{bmatrix}.$$

☐ Vetor solução x é a interseção dos três planos descritos por cada uma das três equações E1, E2 e E3: $x = [5 \ 1 \ 10]^T$.



Sistema com infinitas soluções

Exemplo

$$\begin{array}{ccc} x_1 + x_2 &= 2 \\ 2x_1 + 2x_2 &= 4 \end{array} \Longleftrightarrow \left[\begin{array}{ccc} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c} x_1 \\ x_2 \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c} 2 \\ 4 \end{array} \right]$$

$$\rightarrow \det(A) = 0 \text{ e } x = [\theta \ 2 - \theta]^T.$$

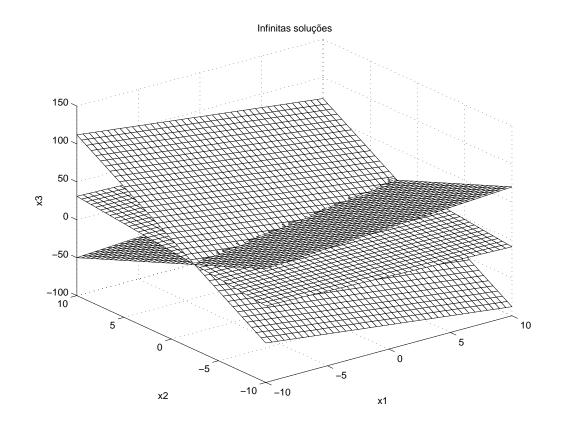
 $\supseteq \det(A) = 0$: sistema admite infinitas soluções, uma para cada valor de θ .

Geometria de sist. infinitas soluções

Exemplo

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ -1 & 5 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 22 \\ -12 \\ 10 \end{bmatrix}.$$

- □ Com det(A) = 0, os três planos se interceptam em uma linha reta descrita por $x = [70-6,5\theta \ 16-1,5\theta \ \theta]^T$.
- \square Para cada valor de θ ter-se-á uma solução do sistema linear.



Sistema sem solução

Exemplo

$$\begin{array}{rcl} x_1 + x_2 & = & 1 \\ x_1 + x_2 & = & -1 \end{array} \iff \left[\begin{array}{ccc} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c} x_1 \\ x_2 \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c} 1 \\ -1 \end{array} \right]$$

$$\rightsquigarrow \det(A) = 0 e \not\equiv x.$$

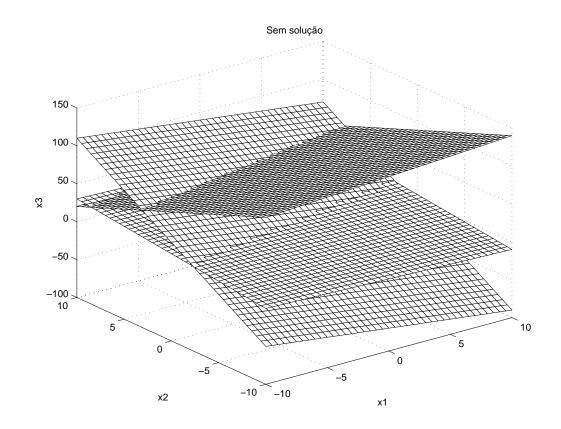
 $\supseteq \det(A) = 0$: sistema não tem solução.

Geometria de sistema sem solução

Exemplo

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ -1 & 5 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 20 \\ -10 \\ 80 \end{bmatrix}.$$

 \square Com det(A) = 0: nunca se interceptam simultaneamente, ou seja, o sistema acima não admite solução.



Sistema triangular inferior

Apresenta a forma

$$\begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}.$$

Solução via substituições sucessivas

$$l_{11}x_1 = c_1 \rightsquigarrow x_1 = \frac{c_1}{l_{11}},$$

$$l_{21}x_1 + l_{22}x_2 = c_2 \rightsquigarrow x_2 = \frac{c_2 - l_{21}x_1}{l_{22}},$$

$$l_{31}x_1 + l_{32}x_2 + l_{33}x_3 = c_3$$

$$\rightsquigarrow x_3 = \frac{c_3 - l_{31}x_1 - l_{32}x_2}{l_{33}},$$

Algoritmos Numéricos Cap.2: Sistemas lineares Ed1.0

ŧ

Substituições sucessivas

Generalizando

$$l_{n1}x_1 + l_{n2}x_2 + \dots + l_{n,n-1}x_{n-1} + l_{nn}x_n = c_n,$$

$$x_n = \frac{c_n - l_{n1}x_1 - l_{n2}x_2 - \dots - l_{n,n-1}x_{n-1}}{l_{nn}}.$$

Esquematicamente

$$x_{i} = \frac{c_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij}x_{j}}{l_{ii}}, i = 1, 2, \dots, n.$$

Exemplo de substituições sucessivas

Calcular a solução do sistema triangular inferior

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 5 & 0 & 0 \\ 1 & -6 & 8 & 0 \\ -1 & 4 & -3 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ 48 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

$$2x_1 = 4, \ x_1 = \frac{4}{2} \rightsquigarrow x_1 = 2,$$

$$3x_1 + 5x_2 = 1$$
, $x_2 = \frac{1 - 3(2)}{5} \rightsquigarrow x_2 = -1$,

$$x_1 - 6x_2 + 8x_3 = 48, \ x_3 = \frac{48 - (2) + 6(-1)}{8}$$

$$\sim x_3 = 5$$

$$-x_1 + 4x_2 - 3x_3 + 9x_4 = 6,$$

$$x_4 = \frac{6 + (2) - 4(-1) + 3(5)}{9} \sim x_4 = 3.$$

□ Solução do sistema: $x = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 5 & 3 \end{bmatrix}^T$.

Algoritmo: substituições sucessivas

```
Algoritmo Substituições_Sucessivas
{ Objetivo: Resolver sist. triangular inferior }
 \{ Lx = c \text{ pelas substituições sucessivas } \}
parâmetros de entrada N, L, C
 { ordem, matriz triang. inf. e vetor indep. }
parâmetros de saída X
 { solução do sistema triangular inferior }
 \times(1)\leftarrow c(1)/L(1,1)
 para i ← 2 até n faça
   Soma \leftarrow 0
   para j \leftarrow 1 até i - 1 faça
     Soma \leftarrow Soma + L(i,j) * x(j)
   fim para
   x(i) \leftarrow (c(i) - Soma)/L(i, i)
 fim para
fim algoritmo
```

Sistema triangular superior

Apresenta a forma

$$\begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1,n-1} & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & \cdots & u_{2,n-1} & u_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & u_{n-1,n-1} & u_{n-1,n} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & u_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \\ \vdots \\ d_{n-1} \\ d_n \end{bmatrix}.$$

Solução via substituições retroativas

$$u_{nn}x_n = d_n \leadsto x_n = \frac{d_n}{u_{nn}},$$

$$u_{n-1,n-1}x_{n-1} + u_{n-1,n}x_n = d_{n-1}$$

$$\leadsto x_{n-1} = \frac{d_{n-1} - u_{n-1,n}x_n}{u_{n-1,n-1}},$$

ŧ

Substituições retroativas

Continuando

Esquematicamente

$$x_i = \frac{d_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} x_j}{u_{ii}}, i = n, n-1, \dots, 1.$$

Exemplo de substituições retroativas

Achar solução do sistema triangular superior

$$\begin{bmatrix} 5 & -2 & 6 & 1 \\ 0 & 3 & 7 & -4 \\ 0 & 0 & 4 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 28 \\ 8 \end{bmatrix}.$$

$$2x_4 = 8$$
, $x_4 = \frac{8}{2} \rightarrow x_4 = 4$,

$$4x_3 + 5x_4 = 28$$
, $x_3 = \frac{28 - 5(4)}{4} \rightarrow x_3 = 2$,

$$3x_2 + 7x_3 - 4x_4 = -2$$
, $x_2 = \frac{-2 - 7(2) + 4(4)}{3}$
 $\Rightarrow x_2 = 0$,

$$5x_1 - 2x_2 + 6x_3 + x_4 = 1,$$

$$x_1 = \frac{1 + 2(0) - 6(2) - (4)}{5} \rightsquigarrow x_1 = -3.$$

□ Solução do sistema: $x = [-3 \ 0 \ 2 \ 4]^T$.

Algoritmo: substituições retroativas

```
Algoritmo Substituições_Retroativas
{ Objetivo: Resolver sist. triangular superior }
 \{ Ux = d \text{ pelas substituições retroativas } \}
parâmetros de entrada N, U, d
 { ordem, matriz triang. sup. e vetor indep. }
parâmetros de saída X
 { solução do sistema triangular superior }
 x(n) \leftarrow d(n)/U(n,n)
 para i \leftarrow n-1 até 1 passo -1 faça
   Soma \leftarrow 0
   para j \leftarrow i + 1 até n faça
     Soma \leftarrow Soma + U(i,j) * x(j)
   fim para
   x(i) \leftarrow (d(i) - Soma)/U(i, i)
 fim para
fim algoritmo
```

Complexidade: subst. sucessivas

Considerando

$$\sum_{i=1}^{n} i = \frac{n(n+1)}{2}.$$

Adições

$$\sum_{i=2}^{n} [(i-1)+1] = \frac{n(n+1)}{2} - 1 = \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2} - 1.$$

Multiplicações

$$\sum_{i=2}^{n} (i-1) = \frac{n(n+1)}{2} - 1 - (n-1) = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2}.$$

Divisões

$$1 + \sum_{i=2}^{n} 1 = 1 + n - 1 = n.$$

Complexidade: subst. retroativas

Adições

$$\sum_{i=1}^{n-1} [(n-i)+1] =$$

$$(n-1)n - \frac{(n-1)n}{2} + n - 1 = \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2} - 1.$$

Multiplicações

$$\sum_{i=1}^{n-1} (n-i) = (n-1)n - \frac{(n-1)n}{2} = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2}.$$

Divisões

$$1 + \sum_{i=1}^{n-1} 1 = 1 + n - 1 = n.$$

Eliminação de Gauss

- Classes de métodos para resolução de sistemas lineares.
- Métodos diretos: solução obtida com número finito de operações aritméticas.
- Métodos iterativos: solução exata somente com número infinito de operações.
- Eliminação de Gauss é um exemplo de método direto.

Sistemas equivalentes

 Sistemas de equações lineares que possuem o mesmo vetor solução

$$A \begin{cases} 2x_1 + 3x_2 = 8 \\ x_1 - x_2 = -1 \end{cases} e$$

$$B \begin{cases} 2x_1 - 2x_2 = -2 \\ x_1 + 4x_2 = 9 \end{cases} \Longrightarrow$$

$$x^A = x^B = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \Longrightarrow A \sim B.$$

Operações I-elementares

Trocar ordem de duas equações

$$B \begin{cases} 2x_1 - 2x_2 = -2 \\ x_1 + 4x_2 = 9 \end{cases} e C \begin{cases} x_1 + 4x_2 = 9 \\ 2x_1 - 2x_2 = -2 \end{cases}$$

$$x^B = x^C = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \Longrightarrow B \sim C.$$

Multiplicar uma equação por constante não nula

$$C \begin{cases} x_1 + 4x_2 = 9 \\ 2x_1 - 2x_2 = -2 \end{cases} e D \begin{cases} x_1 + 4x_2 = 9 \\ x_1 - x_2 = -1 \end{cases}$$

$$x^C = x^D = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \Longrightarrow C \sim D.$$

Somar uma equação à outra

$$D \begin{cases} x_1 + 4x_2 = 9 \\ x_1 - x_2 = -1 \end{cases} e E \begin{cases} 2x_1 + 3x_2 = 8 \\ x_1 - x_2 = -1 \end{cases}$$

$$x^D = x^E = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \Longrightarrow D \sim E.$$

Sistema triangular equivalente

Método de eliminação de Gauss

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \sim$$

$$\begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & \cdots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & u_{23} & \cdots & u_{2n} \\ 0 & 0 & u_{33} & \cdots & u_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & u_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \\ \vdots \\ d_n \end{bmatrix}.$$

- \Box Transformação $Ax = b \sim Ux = d$.
- \square Solução do sistema triangular superior Ux = d pelas substituições retroativas.
- ightharpoonup Vetor resíduo r = b Ax.

Exemplo de eliminação de Gauss

 Resolver o sistema pelo método de eliminação de Gauss e verificar a exatidão da solução

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ -15 \\ 29 \end{bmatrix}.$$

☐ Eliminar elementos da primeira coluna

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 6 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 7 \\ -15 \end{bmatrix}.$$

Eliminar elementos da segunda coluna

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 7 \\ -36 \end{bmatrix}.$$

Dispositivo prático

L	multiplicador		A		b	Operações
1		1	-3	2	11	
	$m_{21} = -(-2)/1 = 2$			-1	-15	
3	$m_{31} = -(4)/1 = -4$	4	-6	5	29	
4		0	2	3	7	$2L_1 + L_2$
5	$m_{32} = -(6)/2 = -3$	0	6	-3	-15	$ -4L_1 + L_3 $
6		0	0	-12	-36	$-3L_4 + L_5$

Sistema triangular superior

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 7 \\ -36 \end{bmatrix}.$$

Vetores solução e resíduo

Sistema triangular superior

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 7 \\ -36 \end{bmatrix}.$$

Substituições retroativas

$$-12x_3 = -36, \ x_3 = \frac{-36}{-12} \rightarrow x_3 = 3,$$

$$2x_2 + 3x_3 = 7$$
, $x_2 = \frac{7 - 3(3)}{2} \Rightarrow x_2 = -1$,

$$x_1 - 3x_2 + 2x_3 = 11, \ x_1 = \frac{11 + 3(-1) - 2(3)}{1}$$

 $\Rightarrow x_1 = 2.$

- \Box Vetor solução: $x = [2 -1 3]^T$.
- ☐ Vetor resíduo: r = b Ax

$$r = \begin{bmatrix} 11 \\ -15 \\ 29 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Exemplo de eliminação de Gauss

Resolver o sistema pelo método de eliminação de Gauss e verificar a exatidão da solução

$$\begin{bmatrix} 1 & 6 & 2 & 4 \\ 3 & 19 & 4 & 15 \\ 1 & 4 & 8 & -12 \\ 5 & 33 & 9 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 25 \\ 18 \\ 72 \end{bmatrix}.$$

Dispositivo prático

$oxed{L}$	multiplicador			A		b	Operações
1		1	6	2	4	8	
2	$m_{21} = -(3)/1 = -3$	3	19	4	15	25	
3	$m_{31} = -(1)/1 = -1$	1	4	8	-12	18	
4	$m_{41} = -(5)/1 = -5$	5	33	9	3	72	
5		0	1	-2	3	1	$-3L_1 + L_2$
6	$m_{32} = -(-2)/1 = 2$	0	-2	6	-16	10	$-L_1 + L_3$
7	$m_{42} = -(3)/1 = -3$	0	3	-1	-17	32	$-5L_1 + L_4$
8		0	0	<u>2</u>	-10	12	$2L_5 + L_6$
9	$m_{43} = -(5)/2 = -2,5$	0	0	5	-26	29	$-3L_5 + L_7$
10		0	0	0	<u>-1</u>	-1	$-2,5L_8+L_9$

Sistema triangular superior equivalente

$$\begin{bmatrix} 1 & 6 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & -10 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 1 \\ 12 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

Substituições retroativas

Sistema triangular superior equivalente

$$\begin{bmatrix} 1 & 6 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & -10 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 1 \\ 12 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

Substituições retroativas

$$-1x_4 = -1$$
, $x_4 = \frac{-1}{-1} \rightarrow x_4 = 1$,

$$2x_3 - 10x_4 = 12$$
, $x_3 = \frac{12 + 10(1)}{2} \rightarrow x_3 = 11$,

$$x_2 - 2x_3 + 3x_4 = 1, \ x_2 = \frac{1 + 2(11) - 3(1)}{1}$$

$$\rightarrow x_2 = 20$$
,

$$x_1 + 6x_2 + 2x_3 + 4x_4 = 8,$$

$$x_1 = \frac{8 - 6(20) - 2(11) - 4(1)}{1} \rightsquigarrow x_1 = -138.$$

Vetores solução e resíduo

Vetor solução

$$x = \begin{bmatrix} -138 \\ 20 \\ 11 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Vetor resíduo

$$r = \begin{bmatrix} 8 \\ 25 \\ 18 \\ 72 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & 6 & 2 & 4 \\ 3 & 19 & 4 & 15 \\ 1 & 4 & 8 & -12 \\ 5 & 33 & 9 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -138 \\ 20 \\ 11 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Cálculo do determinante

- □ Determinante da matriz dos coeficientes obtido como um subproduto do método de Gauss.
- □ Relações entre os determinantes das matrizes dos sistemas equivalentes intermediários obtidos pelas operações l-elementares.
- $lue{lue}$ **a)** Se duas linhas quaisquer de uma matriz A forem trocadas, então, o determinante da nova matriz B será

$$\det(B) = -\det(A).$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ 1 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \det(A) = 10,$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \det(B) = -10.$$

Determinante via operações I-elementares

 $lue{lue}$ **b)** Se todos os elementos de uma linha de A forem multiplicados por uma constante k, então, o determinante da matriz resultante B será

$$\det(B) = k \det(A).$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \det(A) = -10,$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \rightarrow \det(B) = -5.$$

 $lue{lue}$ c) Se um múltiplo escalar de uma linha de A for somado à outra linha, então, o determinante da nova matriz B será

$$\det(B) = \det(A).$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \rightarrow \det(A) = -5,$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 0 & -5 \end{bmatrix} \rightarrow \det(B) = -5.$$

Determinante via operações I-elementares

 $lue{lue}$ **d)** Se A for uma matriz triangular ou diagonal de ordem n, então, o seu determinante será igual ao produto dos elementos da diagonal principal

$$\det(A) = a_{11}a_{22}a_{33}\dots a_{nn} = \prod_{i=1}^{n} a_{ii}.$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \rightarrow \det(A) = -2,$$

$$B = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & -5 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \to \det(B) = 15.$$

Determinante via operações I-elementares

 $lue{lue}$ **e)** Se uma matriz A for multiplicada por uma matriz B, então, o determinante da matriz resultante C será

$$\det(C) = \det(A) \det(B).$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \det(A) = 10,$$

$$B = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \det(B) = 3,$$

$$C = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 13 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \det(C) = 30.$$

Exemplo de cálculo do determinante

Calcular o determinante da matriz

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix}.$$

Seqüência de matrizes obtidas pelas operações lelementares

$$\begin{bmatrix} 1 - 3 & 2 \\ -2 & 8 - 1 \\ 4 - 6 & 5 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 - 3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 6 - 3 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 - 3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 - 12 \end{bmatrix}.$$

- Matrizes obtidas somente por combinações lineares das linhas.
- As três matrizes possuem determinante com mesmo valor.
- Determinante será igual ao produto dos elementos da diagonal, ou seja, o determinante será o produto dos pivôs

$$\det(A) = (1)(2)(-12) = -24.$$

Pivotação parcial

- Método de Gauss falha quando pivô for nulo.
- Consiste em escolher como pivô o maior elemento em módulo da coluna, cujos elementos serão eliminados.
- A pivotação parcial garante que o pivô seja não nulo, exceto quando a matriz for singular.
- Todos os multiplicadores satisfazem

$$-1 \le m_{ij} \le 1.$$

Multiplicadores grandes podem ampliar os erros de arredondamento.

Exemplo de pivotação parcial

Resolver o sistema pelo método de Gauss com pivotação parcial

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ -15 \\ 29 \end{bmatrix}.$$

Dispositivo prático

L	multiplicador		A		b	Operações
1	m_{11} =-(1)/4=-0,25	1	-3	2	11	
2	m_{21} =-(-2)/4=0,5	-2	8	-1	-15	
3		<u>4</u>	-6	5	29	
4	$m_{12} = -(-1.5)/5 = 0.3$	0	-1,5	0,75	3,75	$-0.25L_3+L_1$
5		0	<u>5</u>	1,5	-0,5	$0,5L_3+L_2$
6		0	0	1,2	3,6	$0,3L_5+L_4$

Sistema triangular superior equivalente

$$\begin{bmatrix} 4 & -6 & 5 \\ 0 & 5 & 1,5 \\ 0 & 0 & 1,2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 29 \\ -0,5 \\ 3,6 \end{bmatrix}.$$

Vetor solução

Sistema triangular superior equivalente

$$\begin{bmatrix} 4 & -6 & 5 \\ 0 & 5 & 1,5 \\ 0 & 0 & 1,2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 29 \\ -0,5 \\ 3,6 \end{bmatrix}.$$

Substituições retroativas

$$1,2x_3 = 3,6, \ x_3 = \frac{3,6}{1,2} \rightarrow x_3 = 3,$$

$$5x_2 + 1,5x_3 = -0,5, \ x_2 = \frac{-0,5 - 1,5(3)}{5}$$

$$\rightarrow x_2 = -1$$

$$4x_1 - 6x_2 + 5x_3 = 29, \ x_1 = \frac{29 + 6(-1) - 5(3)}{4}$$

$$\sim x_1 = 2.$$

☐ Vetor solução: $x = [2 -1 3]^T$.

Decomposição LU

- Uma matriz quadrada qualquer pode ser escrita como o produto de duas matrizes.
- Exemplo

$$\begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 8 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}.$$

- \square A matriz A foi fatorada tal que A = LU.
- □ L: matriz triangular inferior unitária.
- $\bigcup U$: matriz triangular superior.
- \square Resolver o sistema Ax = b

$$Ax = b \longrightarrow LUx = b,$$

$$Ly = b$$
 e $Ux = y$.

Cálculo dos fatores

- Fatoração por eliminação de Gauss.
- Resolver o sistema

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ -15 \\ 29 \end{bmatrix}.$$

Dispositivo prático

L	m		A		Operações
1		1	-3	2	
2	$m_{21} = -(-2)/1 = 2$	-2	8	-1	
3	$m_{31} = -(4)/1 = -4$	4	-6	5	
4		0	2	3	$2L_1 + L_2$
5	$m_{32} = -(6)/2 = -3$	O	6	-3	$-4L_1 + L_3$
6		0	0	<u>-12</u>	$-3L_4 + L_5$

 \square Matrizes L e U

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$
 e $U = \begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -12 \end{bmatrix}$.

Sistema triangular inferior Ly = b

 \Box Igualdade A = LU

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -12 \end{bmatrix}.$$

 \square Solução do sistema Ly=b

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ -15 \\ 29 \end{bmatrix},$$

$$y_1 = 11,$$

$$-2y_1 + y_2 = -15$$
, $y_2 = -15 + 2(11) \rightsquigarrow y_2 = 7$,

$$4y_1 + 3y_2 + y_3 = 29$$
, $y_3 = 29 - 4(11) - 3(7)$

$$→ y_3 = -36.$$

☐ Vetor intermediário: $y = [11 \ 7 \ -36]^T$.

Sistema triangular superior Ux = y

 \square Solução do sistema Ux = y

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 7 \\ -36 \end{bmatrix},$$

$$-12x_3 = -36, \ x_3 = \frac{-36}{-12} \rightarrow x_3 = 3,$$

$$2x_2 + 3x_3 = 7$$
, $x_2 = \frac{7 - 3(3)}{2} \Rightarrow x_2 = -1$,

$$x_1 - 3x_2 + 2x_3 = 11, \ x_1 = \frac{11 + 3(-1) - 2(3)}{1}$$

$$\sim x_1 = 2$$
.

☐ Vetor solução: $x = [2 -1 3]^T$.

Pivotação parcial

- Evitar pivô nulo.
- Evitar multiplicadores com valores grandes.
- Decomposição da forma

$$PA = LU$$
.

- P: matriz de permutações.
- \square L: matriz triangular inferior unitária formada pelos multiplicadores, com sinais contrários.
- $lue{U}$: matriz triangular superior.
- \square Resolver o sistema Ax = b

$$Ax = b \longrightarrow PAx = Pb \longrightarrow LUx = Pb.$$

$$Ly = Pb$$
 e $Ux = y$.

Exemplo

Resolver o sistema

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ -15 \\ 29 \end{bmatrix}.$$

Dispositivo prático

L	m		A		Operações	LP
1	$m_{11} = -(1)/4 = -0.25$	1	-3	2		1
2	$m_{21} = -(-2)/4 = 0.5$	-2	8	-1		2
3		<u>4</u>	-6	5		<u>3</u>
4	$m_{12} = -(-1,5)/5 = 0,3$	0	-1,5	0,75	$-0,25L_3+L_1$	1
5		0	<u>5</u>	1,5	$0,5L_3+L_2$	<u>2</u>
6		0	0	1,2	$0,3L_5+L_4$	1

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -m_{\underline{2}1} & 1 & 0 \\ -m_{\underline{1}1} & -m_{\underline{1}2} & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 1 & 0 \\ 0.25 & -0.3 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$U = \begin{bmatrix} 4 & -6 & 5 \\ 0 & 5 & 1,5 \\ 0 & 0 & 1,2 \end{bmatrix}$$
 e $P = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$.

Sistema triangular inferior Ly = Pb

 \square Solução do sistema Ly = Pb

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 1 & 0 \\ 0.25 & -0.3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 29 \\ -15 \\ 11 \end{bmatrix},$$

$$y_1 = 29;$$

$$-0.5y_1 + y_2 = -15, y_2 = -15 + 0.5(29)$$

$$vigething y_2 = -0.5;$$

$$0.25y_1 - 0.3y_2 + y_3 = 11,$$

$$y_3 = 11 - 0.25(29) + 0.3(-0.5) \rightarrow y_3 = 3.6.$$

☐ Vetor intermediário: $y = [29 -0.5 3.6]^T$.

Sistema triangular superior Ux = y

 \square Solução do sistema Ux = y

$$\begin{bmatrix} 4 & -6 & 5 \\ 0 & 5 & 1,5 \\ 0 & 0 & 1,2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 29 \\ -0,5 \\ 3,6 \end{bmatrix},$$

$$1,2x_3 = 3,6, \ x_3 = \frac{3,6}{1,2} \rightarrow x_3 = 3,$$

$$5x_2 + 1,5x_3 = -0,5; \ x_2 = \frac{-0,5 - 1,5(3)}{5}$$

$$\rightarrow x_2 = -1;$$

$$4x_1 - 6x_2 + 5x_3 = 29;$$

$$x_1 = \frac{29 + 6(-1) - 5(3)}{4} \rightsquigarrow x_1 = 2.$$

☐ Vetor solução: $x = [2 -1 3]^T$.

Cálculo do determinante

Pelas propriedades dos determinantes

$$PA = LU \longrightarrow \det(PA) = \det(LU),$$

$$\det(A) = \frac{\det(L)\det(U)}{\det(P)},$$

$$\det(L) = \prod_{i=1}^{n} l_{ii} = 1, \quad \det(U) = \prod_{i=1}^{n} u_{ii},$$

$$\det(P) = (-1)^p,$$

- \square p: número de trocas de linhas necessárias para transformar a matriz de permutações em identidade.
- Determinante

$$\det(A) = (-1)^p \prod_{i=1}^n u_{ii}.$$

Exemplo

Calcular o determinante da matriz

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ 4 & -6 & 5 \end{bmatrix}.$$

 \square Matrizes U e P

$$U = \begin{bmatrix} 4 & -6 & 5 \\ 0 & 5 & 1,5 \\ 0 & 0 & 1,2 \end{bmatrix}$$
 e $P = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$.

 \Box Valor de p

p	lin	has	pivotais	comentário				
0	3	2	1	trocar 3 com 1				
1	1	2	3	ordem crescente				

Determinante

$$\det(A) = (-1)^p \prod_{i=1}^3 u_{ii} = (-1)^1 (4)(5)(1,2)$$

$$\rightsquigarrow \det(A) = -24.$$

Exemplo

Resolver o sistema

$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & 0 & -1 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & -4 & 1 \\ 5 & 0 & 5 & -10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 8 \\ -7 \\ -40 \end{bmatrix}.$$

Dispositivo prático

L	m			A		Operações	LP
1	$m_{11} = -(4)/5 = -0.8$	4	-1	0	-1		1
2	$m_{21} = -(1)/5 = -0.2$	1	-2	1	0		2
3	$m_{31} = -(0)/5 = 0$	0	4	-4	1		3
4		<u>5</u>	0	5	-10		<u>4</u>
5	$m_{12} = -(-1)/4 = 0.25$	0	$\overline{-1}$	-4	7	$-0.8L_4+L_1$	1
6	$m_{22} = -(-2)/4 = 0.5$	0	-2	0	2	$-0.2L_4+L_2$	2
7		0	<u>4</u>	-4	1	$0L_4+L_3$	<u>3</u>
8		0	0	<u>-5</u>	7,25	$0,25L_7+L_5$	1
9	$m_{23} = -(-2)/(-5) = -0.4$	0	0	-2	2,5	$0,5L_7+L_6$	2
10		0	0	0	-0,4	$-0.4L_8+L_9$	2

- ☐ Índices das linhas pivotais (LP): 4, 3, 1 e 2.
- \square Matrizes L, U e P

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0.8 & -0.25 & 1 & 0 \\ 0.2 & -0.5 & 0.4 & 1 \end{bmatrix}, U = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 5 & -10 \\ 0 & 4 & -4 & 1 \\ 0 & 0 & -5 & 7.25 \\ 0 & 0 & 0 & -0.4 \end{bmatrix}, P = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

Sistemas triangulares

 $lue{}$ Solução do sistema Ly = Pb

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0,8 & -0,25 & 1 & 0 \\ 0,2 & -0,5 & 0,4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -40 \\ -7 \\ 6 \\ 8 \end{bmatrix}$$

$$\rightsquigarrow y = \begin{bmatrix} -40 \\ -7 \\ 36,25 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

 $lue{}$ Solução do sistema Ux = y

$$\begin{bmatrix} 5 & 0 & 5 & -10 \\ 0 & 4 & -4 & 1 \\ 0 & 0 & -5 & 7,25 \\ 0 & 0 & 0 & -0,4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -40 \\ -7 \\ 36,25 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$\sim x = \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \\ 0 \\ 5 \end{bmatrix}.$$

Exatidão e unicidade da solução

Exatidão

$$r = b - Ax = \begin{bmatrix} 6 \\ 8 \\ -7 \\ -40 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 4 & -1 & 0 & -1 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & -4 & 1 \\ 5 & 0 & 5 & -10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \\ 0 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$\sim r = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Unicidade da solução

p	lin	has	piv	otais	comentário			
0	4	3	1	2	trocar 4 com 1			
1	1	3	4	2	trocar 3 com 2			
2	1	2	4	3	trocar 4 com 3			
3	1	2	3	4	ordem crescente			

$$\det(A) = (-1)^p \prod_{i=1}^4 u_{ii},$$

$$\det(A) = (-1)^3(5)(4)(-5)(-0,4) = -40 \neq 0.$$

Sistema com matriz singular

- Sistema com infinitas soluções.
- \square Resolver o sistema Ax = b, sendo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ -1 & 5 & 1 \end{bmatrix} e b = \begin{bmatrix} 22 \\ -12 \\ 10 \end{bmatrix}.$$

Decomposição LU

L	m		A		Operações	LP
1	$m_{11} = -(1)/(-2) = 0.5$	1	-3	2		1
2		<u>-2</u>	8	-1		<u>2</u>
3	$m_{31} = -(-1)/(-2) = -0.5$	-1	5	1		3
4		0	<u>1</u>	1,5	$0,5L_2+L_1$	<u>1</u>
5	$m_{32} = -(1)/1 = -1$	0	1	1,5	$-0.5L_2+L_3$	3
6		0	0	0	$-L_4+L_5$	<u>3</u>

Os três fatores

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 1 & 0 \\ 0.5 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \ U = \begin{bmatrix} -2 & 8 & -1 \\ 0 & 1 & 1.5 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \ e \ P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Solução dos sistemas triangulares

 $lue{}$ Solução do sistema Ly = Pb

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 1 & 0 \\ 0.5 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -12 \\ 22 \\ 10 \end{bmatrix} \rightsquigarrow y = \begin{bmatrix} -12 \\ 16 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

 \square Solução do sistema Ux = y

$$\begin{bmatrix} -2 & 8 & -1 \\ 0 & 1 & 1,5 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -12 \\ 16 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$0x_3=0 \rightsquigarrow x_3=\theta,$$

$$x_2 + 1.5x_3 = 16 \rightsquigarrow x_2 = 16 - 1.5\theta,$$

$$-2x_1 + 8x_2 - x_3 = -12,$$

$$x_1 = \frac{-12 - 8(16 - 1,5\theta) + \theta}{-2}$$
 $\rightarrow x_1 = 70 - 6,5\theta$.

□ Vetor solução: $x = [70-6,5\theta \quad 16-1,5\theta \quad \theta]^T$.

Sistema com matriz singular

- Sistema sem solução.
- \square Resolver o sistema Ax = c, sendo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -3 & 2 \\ -2 & 8 & -1 \\ -1 & 5 & 1 \end{bmatrix} e c = \begin{bmatrix} 20 \\ -10 \\ 80 \end{bmatrix}.$$

 $lue{}$ Solução de Ly = Pc

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 1 & 0 \\ 0.5 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -10 \\ 20 \\ 80 \end{bmatrix} \rightsquigarrow y = \begin{bmatrix} -10 \\ 15 \\ 70 \end{bmatrix}.$$

 $lue{}$ Solução de Ux=y

$$\begin{bmatrix} -2 & 8 & -1 \\ 0 & 1 & 1,5 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -10 \\ 15 \\ 70 \end{bmatrix}$$

$$0x_3 = 70 \longrightarrow \nexists x_3 \rightsquigarrow \nexists x.$$

Algoritmo: decomposição LU

```
Algoritmo Decomposição_LU
{ Objetivo: Fazer a decomposição LU de uma matriz A }
parâmetros de entrada n, A { ordem e matriz }
parâmetros de saída A, Det, Pivot
  { matriz decomposta A = U + L - I, determinante, pivôs }
  para i \leftarrow 1 até n faça Pivot(i) \leftarrow i fim para; Det \leftarrow 1
  para j \leftarrow 1 até n -1 faça
     { Escolha do elemento pivô }
     p \leftarrow j; Amax \leftarrow abs(A(j,j))
     para k \leftarrow j + 1 até n faça
       se abs(A(k,j)) > Amax então
          Amax \leftarrow abs(A(k,j)); p \leftarrow k
       fim se
     fim para
     se p \neq j então
     { Troca de linhas }
       para k \leftarrow 1 até n faça
          t \leftarrow A(j,k); A(j,k) \leftarrow A(p,k); A(p,k) \leftarrow t
       fim para
       t \leftarrow Pivot(j); Pivot(j) \leftarrow Pivot(p); Pivot(p) \leftarrow t
       Det \leftarrow -Det
     fim se
     Det \leftarrow Det * A(j,j)
     se abs(A(j,j)) \neq 0 então
     { Eliminação de Gauss }
       r \leftarrow 1/A(j,j)
       para i \leftarrow j + 1 até n faça
          m \leftarrow A(i,j) * r; A(i,j) \leftarrow m
          para k \leftarrow j + 1 até n faça
            A(i,k) \leftarrow A(i,k) - m * A(j,k)
          fim para
       fim para
     fim se
  fim para
  Det \leftarrow Det * A(n, n)
fim algoritmo
```

Complexidade da decomposição LU

 \square Matriz de ordem n

Operações	Complexidade
Adições	$\frac{1}{3}n^3 - \frac{1}{2}n^2 + \frac{1}{6}n$
Multiplicações	$\frac{1}{3}n^3 - \frac{1}{3}n$
Divisões	n-1

Desconsideradas operações de trocas de sinal e multiplicações para o cálculo do determinante.

Algoritmo: Substituições sucessivas pivotal

```
Algoritmo Substituições_Sucessivas_Pivotal
{ Objetivo: Resolver sistema triang. inferior }
 \{ Lx = Pc \text{ pelas substituições sucessivas, } \}
 { com pivotação parcial }
parâmetros de entrada N, L, C, Pivot
 { ordem, matriz triangular inferior unitária, }
 { vetor independente e posição dos pivôs }
parâmetros de saída X
 { solução do sistema triangular inferior }
 k \leftarrow Pivot(1)
 x(1) \leftarrow c(k)
 para i ← 2 até n faça
   Soma \leftarrow 0
   paraj \leftarrow 1 atéi-1 faça
     Soma \leftarrow Soma + L(i,j) * x(j)
   fim para
   k \leftarrow Pivot(i)
   x(i) \leftarrow c(k) - Soma
 fim para
fim algoritmo
```

Decomposição de Cholesky

Matriz dos coeficientes A simétrica e definida positiva,

$$A = A^T e v^T A v > 0, \forall v \neq 0.$$

Decomposição LU simplificada para

$$A = LL^T,$$

- \square L: matriz triangular inferior.
- Teorema (Cholesky)

Se A for uma matriz simétrica e definida positiva, então existe uma única matriz triangular $oldsymbol{L}$ com elementos da diagonal positivos tal que $A = LL^{T}$.

Cálculo do fator

lacktriangle Decomposição $LL^T=A$ de matriz de ordem 4

$$\begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & l_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l_{11} & l_{21} & l_{31} & l_{41} \\ 0 & l_{22} & l_{32} & l_{42} \\ 0 & 0 & l_{33} & l_{43} \\ 0 & 0 & 0 & l_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix}.$$

 \blacksquare Elemento l_{44} da diagonal

$$l_{41}^2 + l_{42}^2 + l_{43}^2 + l_{44}^2 = a_{44} \longrightarrow$$

$$l_{44} = \sqrt{a_{44} - (l_{41}^2 + l_{42}^2 + l_{43}^2)}$$

 $lue{}$ Elemento qualquer da diagonal de L

$$l_{jj} = \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk}^2}, \ j = 1, 2, \dots, n.$$

Cálculo do fator

cont.

$$\begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & l_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l_{11} & l_{21} & l_{31} & l_{41} \\ 0 & l_{22} & l_{32} & l_{42} \\ 0 & 0 & l_{33} & l_{43} \\ 0 & 0 & 0 & l_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix}.$$

lacksquare Elemento l_{43} abaixo da diagonal

$$l_{41}l_{31} + l_{42}l_{32} + l_{43}l_{33} = a_{43} \longrightarrow$$

$$l_{43} = \frac{a_{43} - (l_{41}l_{31} + l_{42}l_{32})}{l_{33}}$$

$$\Rightarrow l_{43} = \frac{a_{43} - \sum_{k=1}^{2} l_{4k} l_{3k}}{l_{33}}.$$

Elemento genérico abaixo da diagonal principal

$$l_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk}}{l_{jj}}, \quad j = 1, 2, \dots, n-1 \text{ e}$$

$$i = j+1, j+2, \dots, n.$$

Solução de Ax = b por Cholesky

 \square Solução de Ax = b

$$Ax = b \longrightarrow LL^T x = b.$$

$$Ly = b e L^T x = y$$

 \square Sistema triangular inferior Ly = b

$$y_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j}{l_{ii}}, i = 1, 2, \dots, n.$$

 \square Sistema triangular superior $L^T x = y$

$$x_i = \frac{y_i - \sum_{j=i+1}^{n} l_{ji} x_j}{l_{ii}}, i = n, n-1, \dots, 1.$$

Cálculo do determinante

Pelas propriedades dos determinantes

$$\det(A) = \det(LL^T),$$

$$\det(A) = \det(L) \det(L^T) \longrightarrow$$

$$\det(A) = \left(\prod_{i=1}^{n} l_{ii}\right)^{2}.$$

Exemplo

Resolver o sistema

$$\begin{bmatrix} 4 & -2 & 2 \\ -2 & 10 & -7 \\ 2 & -7 & 30 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 11 \\ -31 \end{bmatrix}.$$

Coluna 1

$$l_{11} = \sqrt{a_{11}} = \sqrt{4} = 2$$
, $l_{21} = \frac{a_{21}}{l_{11}} = \frac{-2}{2} = -1$,

$$l_{31} = \frac{a_{31}}{l_{11}} = \frac{2}{2} = 1.$$

Coluna 2

$$l_{22} = \sqrt{a_{22} - l_{21}^2} = \sqrt{10 - (-1)^2} = 3,$$

$$l_{32} = \frac{a_{32} - l_{31}l_{21}}{l_{22}} = \frac{-7 - (1)(-1)}{3} = -2.$$

Coluna 3

$$l_{33} = \sqrt{a_{33} - (l_{31}^2 + l_{32}^2)} = \sqrt{30 - ((1)^2 + (-2)^2)} = 5.$$

Dispositivo prático

	£	4		L	,		
i∖j	1	2	3	i/j	1	2	3
1	4			1	2		
2	-2	10		2	-1	3	
3	2	-7	30	3	1	-2	5

 \Box Verificação que $LL^T = A$

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 3 & 0 \\ 1 & -2 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 2 \\ -2 & 10 & -7 \\ 2 & -7 & 30 \end{bmatrix}.$$

 \Box Sistema Ly=b

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 3 & 0 \\ 1 & -2 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 11 \\ -31 \end{bmatrix} \rightsquigarrow y = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ -5 \end{bmatrix}.$$

 \Box Sistema $L^T x = y$

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ -5 \end{bmatrix} \rightsquigarrow x = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

Exatidão e unicidade da solução

Exatidão

$$r = b - Ax$$

$$r = \begin{bmatrix} 8 \\ 11 \\ -31 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 4 & -2 & 2 \\ -2 & 10 & -7 \\ 2 & -7 & 30 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

 $r = 0 \longrightarrow$ solução exata.

Unicidade

$$\det(A) = \left(\prod_{i=1}^{3} l_{ii}\right)^{2} = ((2)(3)(5))^{2} = 900,$$

 $\det(A) \neq 0 \longrightarrow \text{solução única.}$

Exemplo

Resolver o sistema

$$\begin{bmatrix} 9 & 6 & -3 & 3 \\ 6 & 20 & 2 & 22 \\ -3 & 2 & 6 & 2 \\ 3 & 22 & 2 & 28 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 64 \\ 4 \\ 82 \end{bmatrix}.$$

Coluna 1

$$l_{11} = \sqrt{a_{11}} = \sqrt{9} = 3$$
, $l_{21} = \frac{a_{21}}{l_{11}} = \frac{6}{3} = 2$,
 $l_{31} = \frac{a_{31}}{l_{11}} = \frac{-3}{3} = -1$, $l_{41} = \frac{a_{41}}{l_{11}} = \frac{3}{3} = 1$.

Coluna 2

$$l_{22} = \sqrt{a_{22} - l_{21}^2} = \sqrt{20 - (2)^2} = 4,$$

$$l_{32} = \frac{a_{32} - l_{31}l_{21}}{l_{22}} = \frac{2 - (-1)(2)}{4} = 1,$$

$$l_{42} = \frac{a_{42} - l_{41}l_{21}}{l_{22}} = \frac{22 - (1)(2)}{4} = 5.$$

Coluna 3

$$l_{33} = \sqrt{a_{33} - (l_{31}^2 + l_{32}^2)} = \sqrt{6 - ((-1)^2 + (1)^2)} = 2,$$

$$l_{43} = \frac{a_{43} - (l_{41}l_{31} + l_{42}l_{32})}{l_{33}} = \frac{2 - ((1)(-1) + (5)(1))}{2} = -1.$$

Coluna 4

$$l_{44} = \sqrt{a_{44} - (l_{41}^2 + l_{42}^2 + l_{43}^2)} = \sqrt{28 - ((1)^2 + (5)^2 + (-1)^2)} = 1.$$

Dispositivo prático

		\overline{A}				\overline{L}			
i∖j	1	2	3	4	i∖j	1	2	3	4
1	9				1	3			
2	6	20			2	2	4		
3	-3	2	6		3	-1	1	2	
4	3	22	2	28	4	1	5	-1	1

 \Box Sistema Ly = b

 \Box Sistema $L^T x = y$

$$\begin{bmatrix} 3 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 4 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 14 \\ -3 \\ 5 \end{bmatrix} \rightsquigarrow x = \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix}.$$

Exatidão e unicidade da solução

Exatidão

$$r = b - Ax$$

$$r = \begin{bmatrix} 12 \\ 64 \\ 4 \\ 82 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 9 & 6 & -3 & 3 \\ 6 & 20 & 2 & 22 \\ -3 & 2 & 6 & 2 \\ 3 & 22 & 2 & 28 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

 $r = 0 \longrightarrow \text{solução exata}.$

Matriz L

$$L = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 4 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 2 & 0 \\ 1 & 5 & -1 & 1 \end{bmatrix}.$$

Unicidade

$$\det(A) = \left(\prod_{i=1}^{4} l_{ii}\right)^2 = ((3)(4)(2)(1))^2 = 576,$$

 $\det(A) \neq 0 \longrightarrow \text{solução única.}$

Algoritmo: decomposição de Cholesky

```
Algoritmo Cholesky
{ Objetivo: Fazer a decomposição LL^T de uma matriz A }
  { simétrica e definida positiva }
parâmetros de entrada n, A { ordem e matriz a ser decomposta }
parâmetros de saída L, Det, Erro
  { fator, determinante e condição de erro }
  Det ← 1
  para j \leftarrow 1 até N faça
     Soma ← 0
    para k \leftarrow 1 até j - 1 faça
       Soma \leftarrow Soma + L(j, k)<sup>2</sup>
    fim para
    t \leftarrow A(j,j) - Soma; Det \leftarrow Det * t
     Erro \leftarrow t < 0
    { variável lógica: se verdadeiro tem erro e se falso não tem }
     se Erro então
       escreva "a matriz não é definida positiva"; abandone
     senão
       L(j,j) \leftarrow raiz_2(t); r \leftarrow 1/L(j,j)
    fim se
    para i \leftarrow j + 1 até n faça
       Soma ← 0
       para k \leftarrow 1 até j - 1 faça
         Soma \leftarrow Soma + L(i, k) * L(j, k)
       fim para
       L(i, j) \leftarrow (A(i, j) - Soma) * r
    fim para
  fim para
fim algoritmo
```

Complexidade: decomposição de Cholesky

 \square Matriz de ordem n

Operações	Complexidade				
Adições	$\frac{1}{6}n^3 + \frac{1}{2}n^2 + \frac{1}{3}n$				
Multiplicações	$\frac{1}{6}n^3 + \frac{1}{2}n^2 - \frac{2}{3}n$				
Divisões	n				
Raízes quadradas	n				

Desconsideradas as multiplicações para cálculo do determinante.

Decomposição espectral

- \square Uma matriz A de ordem n possui autovalores λ_i , $i = 1, 2, \dots, n$.
- Cada autovalor tem um autovetor correspondente.
- $lue{}$ Generalizando a relação $Av = \lambda v$

$$Av_i = \lambda_i v_i, \ i = 1, 2, \dots, n,$$

$$AV = V \wedge$$
.

- \land A = diag($\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$): matriz diagonal contendo os autovalores λ_i .
- \square V: matriz, cujas colunas são os autovetores v_i .
- $lue{}$ Pós-multiplicando por V^{-1}

$$AVV^{-1} = V \Lambda V^{-1} \longrightarrow A = V \Lambda V^{-1}$$
.

 \square Matriz A decomposta em termos de seus autovalores e autovetores.

Cálculo dos autovetores

lacksquare Da relação fundamental $Av_i = \lambda_i v_i$

$$(A - \lambda_i I)v_i = 0.$$

 \square Matriz $(A - \lambda_i I)$ é singular

$$\det(A - \lambda_i I) = 0.$$

- \square Sistema $(A \lambda_i I)v_i = 0$ é homogêneo.
- \square Ele apresenta infinitas soluções v_i .
- $lue{}$ Atribuir valor arbitrário a um elemento de v_i .
- \square Por exemplo, $v_{i1} = 1$.
- $lue{}$ Obter os demais elementos do autovetor v_i pela solução do sistema resultante de ordem n-1.

Exemplo de decomposição espectral

Fazer a decomposição espectral da matriz

$$A = \begin{bmatrix} 7 & 14 & -2 \\ -3 & -10 & 2 \\ -12 & -28 & 5 \end{bmatrix}.$$

Polinômio característico

$$D_3(\lambda) = \det \left(\begin{bmatrix} 7-\lambda & 14 & -2 \\ -3 & -10-\lambda & 2 \\ -12 & -28 & 5-\lambda \end{bmatrix} \right).$$

Desenvolvendo o determinante

$$D_3(\lambda) = -\lambda^3 + 2\lambda^2 + 11\lambda - 12.$$

☐ Os três zeros do polinômio característico são os três autovalores de *A*

$$\lambda_1 = 4, \ \lambda_2 = 1 \ e \ \lambda_3 = -3.$$

■ Matriz \(\lambda \) contendo os autovalores

$$\Lambda = \left[\begin{array}{ccc} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 \end{array} \right].$$

Autovetor v de $\lambda_1 = 4$

□ Matriz
$$A = \begin{bmatrix} 7 & 14 & -2 \\ -3 & -10 & 2 \\ -12 & -28 & 5 \end{bmatrix}$$
.

- □ Sistema homogêneo $(A \lambda_1 I)v = (A 4I)v = 0$.
- \square Autovetor v correspondente à $\lambda_1 = 4$

$$\begin{bmatrix} 3 & 14 & -2 \\ -3 & -14 & 2 \\ -12 & -28 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

- Equações 1 e 2 são redundantes.
- \square Elimina-se a segunda e faz-se $v_1=1$

$$\begin{bmatrix} 14 & -2 \\ -28 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ 12 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow v_2 = -0.5; \ v_3 = -2 \longrightarrow v = \begin{bmatrix} 1 \\ -0.5 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

Autovetor w de $\lambda_2 = 1$

- □ Sistema homogêneo $(A \lambda_2 I)w = (A I)w = 0$.
- \square Autovetor w correspondente à $\lambda_2 = 1$

$$\begin{bmatrix} 6 & 14 & -2 \\ -3 & -11 & 2 \\ -12 & -28 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

- Equações 1 e 3 redundantes.
- \square Elimina-se a terceira e faz-se $w_1=1$

$$\begin{bmatrix} 14 & -2 \\ -11 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_2 \\ w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -6 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow w_2 = -1, \ w_3 = -4 \longrightarrow w = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -4 \end{bmatrix}.$$

Autovetor z de $\lambda_3 = -3$

- □ Sistema homogêneo $(A \lambda_3 I)z = (A + 3I)z = 0$.
- Autovetor z correspondente à $\lambda_3 = -3$

$$\begin{bmatrix} 10 & 14 & -2 \\ -3 & -7 & 2 \\ -12 & -28 & 8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

- Equações 2 e 3 redundantes.
- \square Elimina-se a terceira e faz-se $z_1 = 1$

$$\begin{bmatrix} 14 & -2 \\ -7 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_2 \\ z_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -10 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow z_2 = -1, \ z_3 = -2 \longrightarrow z = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

Decomposição espectral de A

 $lue{}$ Matriz V contendo os autovetores de A

$$V = [v \ w \ z] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -0.5 & -1 & -1 \\ -2 & -4 & -2 \end{bmatrix}.$$

 \square Inversa de V

$$V^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & -0.5 \\ 0 & -2 & 0.5 \end{bmatrix}.$$

 $lue{}$ Decomposição espectral $A = V \Lambda V^{-1}$

$$\begin{bmatrix} 7 & 14 & -2 \\ -3 & -10 & 2 \\ -12 & -28 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -0,5 & -1 & -1 \\ -2 & -4 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & -0,5 \\ 0 & -2 & 0,5 \end{bmatrix}.$$

Solução de sistema

 \square Solução de Ax = b obtida por $x = A^{-1}b$.

$$x = (V \wedge V^{-1})^{-1}b$$

$$\rightsquigarrow x = (V \Lambda^{-1} V^{-1})b.$$

- \square Vetor solução x depende de λ_i^{-1} .
- \square Quase singularidade da matriz A.
- \square Solução x tem elementos muito grandes.

Exemplo

Calcular a solução do sistema

$$A = \begin{bmatrix} 7 & 14 & -2 \\ -3 & -10 & 2 \\ -12 & -28 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -10 \\ 14 \\ 29 \end{bmatrix}.$$

Sabendo que

$$x = (V\Lambda^{-1}V^{-1})b,$$

$$x = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -0.5 & -1 & -1 \\ -2 & -4 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{4} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & -0.5 \\ 0 & -2 & 0.5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -10 \\ 14 \\ 29 \end{bmatrix},$$

$$\Rightarrow x = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 5 \end{bmatrix}.$$

Solução exata

$$r = \begin{bmatrix} -10 \\ 14 \\ 29 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 7 & 14 & -2 \\ -3 & -10 & 2 \\ -12 & -28 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

- Grande custo computacional.
- Normalmente, não é utilizada para a solução de sistemas de equações lineares.

Uso da decomposição

- Resolver sistemas de equações lineares.
- Calcular o determinante de uma matriz.
- Refinamento da solução de sistemas.
- Cálculo da matriz inversa.

Refinamento da solução

- $\square x^0$: solução aproximada de Ax = b calculada por decomposição LU com pivotação parcial $LUx^0 = Pb \longrightarrow Lt = Pb$ e $Ux^0 = t$.
- \square Fatores L e U perdem exatidão.
- \Box Solução melhorada $x^1 = x^0 + c^0$,
- c^0 : vetor de correção $Ax^1 = b \longrightarrow A(x^0 + c^0) = b \longrightarrow Ac^0 = b Ax^0$ $Ac^0 = r^0$.
- □ Parcela de correção c^0 é a solução do sistema $LUc^0 = Pr^0 \longrightarrow Lt = Pr^0$ e $Uc^0 = t$.
- ☐ Melhor aproximação $x^2 = x^1 + c^1$,
- Esquematicamente

$$LUx^{0} = Pb \rightarrow Lt = Pb \in Ux^{0} = t,$$

$$r^{k} = b - Ax^{k}$$

$$LUc^{k} = Pr^{k} \rightarrow Lt = Pr^{k} \in Uc^{k} = t$$

$$x^{k+1} = x^{k} + c^{k}$$

$$k = 0, 1, 2, ...$$

Exemplo

 \square Resolver o sistema e refinar a solução até que $\|c\|_{\infty} < 10^{-3}$

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 & -1 \\ -3 & 5 & 6 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 19 \\ 11 \end{bmatrix}.$$

 $lue{lue}$ Decomposição LU com pivotação parcial

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.67 & 1 & 0 \\ -0.33 & 0.42 & 1 \end{bmatrix}, \ U = \begin{bmatrix} -3 & 5 & 6 \\ 0 & 6.33 & 3 \\ 0 & 0 & 2.74 \end{bmatrix}, \ P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

 \Box Cálculo de x^0

$$Ax^0 = b \longrightarrow LUx^0 = Pb$$

$$Lt = Pb \leadsto t = \begin{bmatrix} 19\\8,73\\13,6034 \end{bmatrix} \text{ e } Ux^0 = t \leadsto x^0 = \begin{bmatrix} 1,9731\\-0,9738\\4,9647 \end{bmatrix}.$$

Refinamento da solução

$$x^0 = \begin{bmatrix} 1,9731 \\ -0,9738 \\ 4,9647 \end{bmatrix},$$

$$r^{0} = b - Ax^{0} = \begin{bmatrix} -0,0601\\0\\0,0712 \end{bmatrix}, LUc^{0} = Pr^{0} \leadsto c^{0} = \begin{bmatrix} 0,0268\\-0,0262\\0,0352 \end{bmatrix},$$

$$x^{1} = x^{0} + c^{0} = \begin{bmatrix} 1,9999 \\ -1,0000 \\ 4,9999 \end{bmatrix},$$

$$r^{1} = b - Ax^{1} = \begin{bmatrix} 0,0001\\0\\0,0002 \end{bmatrix}, LUc^{1} = Pr^{1} \leadsto c^{1} = \begin{bmatrix} 0,0001\\0,0000\\0,0001 \end{bmatrix},$$

$$x^2 = x^1 + c^1 = \begin{bmatrix} 2,0000 \\ -1,0000 \\ 5,0000 \end{bmatrix}.$$

□ Final do refinamento: $||c^1||_{\infty} = 0,0001 < 10^{-3}$.

Cálculo da matriz inversa

Matriz inversa satisfaz

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I,$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{11} & v_{12} & \cdots & v_{1n} \\ v_{21} & v_{22} & \cdots & v_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ v_{n1} & v_{n2} & \cdots & v_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}.$$

- $V = A^{-1}$: usado para simplificar a notação.
- $lue{}$ Cálculo de V pela solução dos n sistemas

$$Av_i = e_i, i = 1, 2, \dots, n,$$

- $\bigcup v_i$: i-ésima coluna da matriz inversa.
- $lacktriangledown_i$: i-ésima coluna da matriz identidade.
- Mesma matriz A dos coeficientes.

Exemplo

Calcular a inversa da matriz

$$A = \begin{bmatrix} 4 & -6 & 2 \\ -6 & 10 & -5 \\ 2 & -5 & 30 \end{bmatrix}.$$

- ☐ A é simétrica.
- Decomposição de Cholesky

$$L = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 5 \end{bmatrix}.$$

Coluna 1

$$LL^Tv_1 = e_1 = \begin{bmatrix} 1\\0\\0 \end{bmatrix} \longrightarrow Lt = e_1 \rightsquigarrow t = \begin{bmatrix} 0,5\\1,5\\0,5 \end{bmatrix},$$

$$L^T v_1 = t \leadsto v_1 = \begin{bmatrix} 2,75\\ 1,70\\ 0,10 \end{bmatrix}.$$

Cálculo das colunas de A^{-1}

Coluna 2

$$LL^{T}v_{2} = e_{2} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \longrightarrow Lt = e_{2} \leadsto t = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0,4 \end{bmatrix},$$

$$L^T v_2 = t \leadsto v_2 = \begin{bmatrix} 1,70\\ 1,16\\ 0,08 \end{bmatrix}.$$

Coluna 3

$$LL^Tv_3 = e_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \longrightarrow Lt = e_3 \rightsquigarrow t = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0,2 \end{bmatrix},$$

$$L^T v_3 = t \leadsto v_3 = \begin{bmatrix} 0,10 \\ 0,08 \\ 0,04 \end{bmatrix}.$$

 \square Matriz inversa $A^{-1} = V = [v_1 \ v_2 \ v_3]$

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} 2,75 & 1,70 & 0,10 \\ 1,70 & 1,16 & 0,08 \\ 0,10 & 0,08 & 0,04 \end{bmatrix}.$$

Métodos iterativos estacionários

- \square Gerar, a partir de x^0 , uma seqüência de vetores $\{x^1, x^2, x^3, \dots, x^k, \dots\} \longrightarrow x.$
- Uma série de operações é repetida várias vezes.
- $lue{}$ Seja M a matriz de iteração e c um vetor constante

$$x^{k+1} = Mx^k + c.$$

- Método iterativo é dito estacionário quando a matriz M for fixa.
- Métodos de Jacobi e Gauss-Seidel.

Condição de convergência

■ Teorema (Condição necessária)

O método iterativo $x^{k+1} = Mx^k + c$ converge com qualquer valor inicial x^0 se, e somente se, $\rho(M) < 1$, sendo $\rho(M)$ o raio espectral (maior autovalor em módulo) da matriz de iteração M.

☐ Teorema (Condição suficiente)

É condição suficiente para a convergência dos métodos iterativos de Jacobi e Gauss-Seidel que a matriz dos coeficientes A seja diagonal estritamente dominante, ou seja,

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^{n} |a_{ij}|, i = 1, 2, \dots, n.$$

 \square Convergência não depende da escolha de x^0 .

Critério de parada

Solução exata de método iterativo

$$\lim_{k \to \infty} x^k = x.$$

Critérios de parada

$$\left|\frac{||x^k-x^{k-1}||}{||x^k||} \le \varepsilon \right| \text{ ou } \left[k \ge k_{\max}\right],$$

- \square ε : tolerância,
- □ k_{max}: número máximo de iterações.
- \square Adotando-se a norma- ∞

$$\frac{\max\limits_{1\leq i\leq n}\left|x_{i}^{k}-x_{i}^{k-1}\right|}{\max\limits_{1\leq i\leq n}\left|x_{i}^{k}\right|}\leq\varepsilon\,,$$

 \square x_i^k : i-ésimo componente do vetor x^k obtido na késima iteração.

Método de Jacobi

 $lue{}$ Decompor a matriz A, tal que

$$A = D - E - F,$$

- ightharpoonup D: matriz diagonal e E e F: matrizes triangulares inferior e superior com diagonals nulas.
- \square Sistema linear Ax = b escrito na forma

$$(D-E-F)x = b \longrightarrow Dx = (E+F)x + b.$$

Igualdade convertida em processo iterativo

$$x^{k+1} = (D^{-1}(E+F))x^k + D^{-1}b \longrightarrow$$

$$x^{k+1} = Jx^k + c.$$

Matriz de iteração do método de Jacobi

$$J = D^{-1}(E+F).$$

Forma análoga de dedução

Sistema linear na forma

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 + \dots + a_{3n}x_n = b_3$$

$$\vdots \qquad \vdots \qquad \vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + a_{n3}x_3 + \dots + a_{nn}x_n = b_n.$$

- \square Explicitar x_i na *i*-ésima equação.
- Equações de iterações do método de Jacobi

$$x_1^{k+1} = \frac{1}{a_{11}} \left(-a_{12} x_2^k - a_{13} x_3^k - \dots - a_{1n} x_n^k + b_1 \right),$$

$$x_2^{k+1} = \frac{1}{a_{22}} \left(-a_{21} x_1^k - a_{23} x_3^k - \dots - a_{2n} x_n^k + b_2 \right),$$

$$x_3^{k+1} = \frac{1}{a_{33}} \left(-a_{31} x_1^k - a_{32} x_2^k - \dots - a_{3n} x_n^k + b_3 \right),$$

$$\vdots$$

$$x_n^{k+1} = \frac{1}{a_{nn}} \left(-a_{n1} x_1^k - a_{n2} x_2^k - \dots - a_{n,n-1} x_{n-1}^k + b_n \right)$$

Forma matricial

☐ Forma de recorrência $x^{k+1} = Jx^k + c$

$$\begin{bmatrix} x_1^{k+1} \\ x_2^{k+1} \\ x_2^{k+1} \\ x_3^{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -\frac{a_{12}}{a_{11}} & -\frac{a_{13}}{a_{11}} & \cdots & -\frac{a_{1n}}{a_{11}} \\ -\frac{a_{21}}{a_{22}} & 0 & -\frac{a_{23}}{a_{22}} & \cdots & -\frac{a_{2n}}{a_{22}} \\ -\frac{a_{31}}{a_{33}} & -\frac{a_{32}}{a_{33}} & 0 & \cdots & -\frac{a_{3n}}{a_{33}} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\frac{a_{n1}}{a_{nn}} & -\frac{a_{n2}}{a_{nn}} & \cdots & -\frac{a_{nn-1}}{a_{nn}} & 0 \end{bmatrix} \underbrace{ \begin{bmatrix} x_1^k \\ x_2^k \\ x_2^k \\ x_3^k \end{bmatrix} + \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \frac{a_{22}}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n^k \end{bmatrix} }_{X^{k+1}} \underbrace{ \begin{bmatrix} x_1^k \\ x_2^k \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ x_n^k \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{22}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{11}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_2}{a_{11}} \\ \vdots \\ \frac{b_n}{a_{nn}} \end{bmatrix} }_{X^{k}} \underbrace{ \begin{bmatrix} \frac{b_1}{a_{11}} \\ \frac{b_1}{a_{$$

- \square Convergência independe do vetor inicial x^0 .
- Vetor inicial

$$x_i^0 = \frac{b_i}{a_{ii}}.$$

Algoritmo: método de Jacobi

```
Algoritmo Jacobi
{ Objetivo: Resolver sistema Ax = b pelo método de Jacobi }
parâmetros de entrada n, A, b, Toler, IterMax
  { ordem, matriz, vetor independente, }
  { tolerância e número máximo de iterações }
parâmetros de saída x, Iter, Erro
  { vetor solução, número de iterações e condição de erro }
  { Construção das matrizes para as iterações }
  para i ← 1 até n faça
    r \leftarrow 1/A(i,i)
    paraj ← 1 até n faça
      se i \neq j então A(i,j) \leftarrow A(i,j) * r fim se
    fim para
    b(i) \leftarrow b(i) * r; x(i) \leftarrow b(i)
  fim para; Iter \leftarrow 0
  { Iterações de Jacobi }
  repita
    Iter \leftarrow Iter + 1
    para i ← 1 até n faça
      Soma ← 0
      para j ← 1 até n faça
         se i \neq j então Soma \leftarrow Soma + A(i,j) * x(j) fim se
      fim para
      v(i) \leftarrow b(i) - Soma
    fim para
    Norma1 \leftarrow 0; Norma2 \leftarrow 0
    para i ← 1 até n faça
      se abs(v(i) - x(i)) > Normal então
         Norma1 \leftarrow abs(v(i) – x(i))
      fim se
      se abs(v(i)) > Norma2 então Norma2 \leftarrow abs(v(i)) fim se
      x(i) \leftarrow v(i)
    fim para
    DifMax ← Norma1/Norma2
    escreva Iter, x, DifMax
    { Teste de convergência }
    se DifMax < Toler ou Iter > IterMax então interrompa fim se
  fim repita
  Erro ← DifMax > Toler
  { variável lógica: se verdadeiro há erro e se falso não há erro }
fim algoritmo
```

Exemplo

Resolver o sistema de equações pelo método de Jacobi com $\varepsilon < 10^{-5}$ e $k_{\rm max} = 50$

$$\begin{bmatrix} 10 & 3 & -2 \\ 2 & 8 & -1 \\ 1 & 1 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 57 \\ 20 \\ -4 \end{bmatrix}.$$

Matriz diagonal estritamente dominante

$$|10| > |3| + |-2|, |8| > |2| + |-1| e |5| > |1| + |1|.$$

Equações de iterações

$$x_1^{k+1} = \frac{1}{10} \left(-3x_2^k + 2x_3^k + 57 \right),$$

$$x_2^{k+1} = \frac{1}{8} \left(-2x_1^k + x_3^k + 20 \right),$$

$$x_3^{k+1} = \frac{1}{5} \left(-x_1^k - x_2^k - 4 \right).$$

□ Vetor inicial: $x^0 = [5,7 \ 2,5 \ -0,8]^T$.

Coordenadas do vetor da primeira iteração

$$x_{1}^{1} = \frac{1}{10} \left(-3x_{2}^{0} + 2x_{3}^{0} + 57 \right),$$

$$x_{1}^{1} = \frac{1}{10} \left(-3(2,5) + 2(-0,8) + 57 \right) \rightsquigarrow x_{1}^{1} = 4,79;$$

$$x_{2}^{1} = \frac{1}{8} \left(-2x_{1}^{0} + x_{3}^{0} + 20 \right),$$

$$x_{2}^{1} = \frac{1}{8} \left(-2(5,7) + (-0,8) + 20 \right) \rightsquigarrow x_{2}^{1} = 0,975;$$

$$x_{3}^{1} = \frac{1}{5} \left(-x_{1}^{0} - x_{2}^{0} - 4 \right),$$

$$x_{3}^{1} = \frac{1}{5} \left(-(5,7) - (2,5) - 4 \right) \rightsquigarrow x_{3}^{1} = -2,44.$$

$$x_{3}^{1} = [4,79 \ 0.975 \ -2.44]^{T}.$$

Critério de parada

$$\frac{\|x^{1}-x^{0}\|_{\infty}}{\|x^{1}\|_{\infty}} = \frac{\max(|4,79-5,7|,|0,975-2,5|,|-2,44-(-0,8)|)}{\max(|4,79|,|0,975|,|-2,44|)},$$

$$\frac{\|x^{1}-x^{0}\|_{\infty}}{\|x^{1}\|_{\infty}} = \frac{\max(0,91; 1,525; 1,64)}{\max(4,79; 0.975; 2.44)} = 0,3424.$$

Resultados obtidos pelo algoritmo

Solucao de sistema linear pelo metodo de Jacobi

k	x1	x2	x 3	Epsilon
0	5.70000	2.50000	-0.80000	
1	4.79000	0.97500	-2.44000	3.42380e-01
2	4.91950	0.99750	-1.95300	9.89938e-02
3	5.01015	1.02600	-1.98340	1.80933e-02
4	4.99552	0.99954	-2.00723	5.29725e-03
5	4.99869	1.00022	-1.99901	1.64413e-03
6	5.00013	1.00045	-1.99978	2.88007e-04
7	4.99991	0.99999	-2.00012	9.12629e-05
8	4.99998	1.00001	-1.99998	2.72243e-05
9	5.00000	1.00001	-2.00000	4.59167e-06

Vetor solução

$$x \approx x^9 = [5,00000 \ 1,00001 \ -2,00000]^T.$$

Exemplo

Resolver o sistema pelo método de Jacobi com $\varepsilon < 10^{-3}$ e $k_{\text{max}} = 50$

$$\begin{bmatrix} 5 & 2 & 0 & -1 \\ 1 & 8 & -3 & 2 \\ 0 & 1 & 6 & 1 \\ 1 & -1 & 2 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \\ -5 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Matriz diagonalmente dominante

$$|5| > |2| + |0| + |-1|$$
, $|8| > |1| + |-3| + |2|$, $|6| > |0| + |1| + |1|$ e $|9| > |1| + |-1| + |2|$.

Equações de iterações

$$x_1^{k+1} = \frac{1}{5} \left(-2x_2^k + x_4^k + 6 \right),$$

$$x_2^{k+1} = \frac{1}{8} \left(-x_1^k + 3x_3^k - 2x_4^k + 10 \right),$$

$$x_3^{k+1} = \frac{1}{6} \left(-x_2^k - x_4^k - 5 \right),$$

$$x_4^{k+1} = \frac{1}{9} \left(-x_1^k + x_2^k - 2x_3^k \right).$$

□ Vetor inicial: $x^0 = [1,2 \ 1,25 \ -0,8333 \ 0]^T$.

Coordenadas do vetor da primeira iteração

$$x_{1}^{1} = \frac{1}{5} \left(-2x_{2}^{0} + x_{4}^{0} + 6 \right) = \frac{1}{5} \left(-2(1,25) + (0) + 6 \right),$$

$$= 0,7;$$

$$x_{2}^{1} = \frac{1}{8} \left(-x_{1}^{0} + 3x_{3}^{0} - 2x_{4}^{0} + 10 \right),$$

$$= \frac{1}{8} \left(-(1,2) + 3(-0,8333) - 2(0) + 10 \right) = 0,7875;$$

$$x_{3}^{1} = \frac{1}{6} \left(-x_{2}^{0} - x_{4}^{0} - 5 \right) = \frac{1}{6} \left(-(1,25) - (0) - 5 \right),$$

$$= -1,0417;$$

$$x_{4}^{1} = \frac{1}{9} \left(-x_{1}^{0} + x_{2}^{0} - 2x_{3}^{0} \right),$$

$$= \frac{1}{9} \left(-(1,2) + (1,25) - 2(-0,8333) \right) = 0,1907.$$

- Critério de parada

$$\frac{\|x^1 - x^0\|_{\infty}}{\|x^1\|_{\infty}} =$$

$$\frac{\max(|0,7-1,2|,|0,7875-1,25|,|-1,0417-(-0,8333)|,|0,1907-0|)}{\max(|0,7|,|0,7875|,|-1,0417|,|0,1907|)},$$

$$\frac{\|x^1 - x^0\|_{\infty}}{\|x^1\|_{\infty}} = \frac{\max(0.5; 0.4625; 0.2084; 0.1907)}{\max(0.7; 0.7875; 1.0417; 0.1907)} = 0.4800.$$

Resultados obtidos pelo algoritmo

Solucao de sistema linear pelo metodo de Jacobi

k	x1	x2	x3	x4	Epsilon
0	1.20000	1.25000	-0.83333	0.00000	
1	0.70000	0.78750	-1.04167	0.19074	4.80000e-01
2	0.92315	0.72419	-0.99637	0.24120	2.23960e-01
3	0.95856	0.70067	-0.99423	0.19931	4.21369e-02
4	0.95960	0.70751	-0.98333	0.19229	1.10879e-02
5	0.95545	0.71323	-0.98330	0.19051	5.81305e-03
6	0.95281	0.71420	-0.98396	0.19160	2.68474e-03
7	0.95264	0.71402	-0.98430	0.19215	5.56291e-04

Vetor solução

$$x \approx x^7 = \begin{bmatrix} 0,95264 \\ 0,71402 \\ -0,98430 \\ 0,19215 \end{bmatrix}.$$

Método de Gauss-Seidel

 $lue{}$ Decompor a matriz A, tal que

$$A = D - E - F$$

- ightharpoonup D: matriz diagonal e E e F matrizes triangulares inferior e superior com diagonals nulas.
- \square Sistema linear Ax = b escrito na forma

$$(D-E-F)x = b \longrightarrow (D-E)x = Fx + b.$$

Forma de iteração

$$x^{k+1} = ((D-E)^{-1}F) x^k + (D-E)^{-1}b \longrightarrow$$
$$x^{k+1} = Sx^k + d.$$

Matriz de iteração do método de Gauss-Seidel

$$S = (D - E)^{-1}F.$$

Forma análoga de dedução

Sistema linear na forma

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 + \dots + a_{3n}x_n = b_3$$

$$\vdots \qquad \vdots \qquad \vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + a_{n3}x_3 + \dots + a_{nn}x_n = b_n.$$

- \square Explicitar x_i na *i*-ésima equação.
- Equações de iterações de Gauss-Seidel

$$x_1^{k+1} = \frac{1}{a_{11}} \left(-a_{12} x_2^k - a_{13} x_3^k - \dots - a_{1n} x_n^k + b_1 \right),$$

$$x_2^{k+1} = \frac{1}{a_{22}} \left(-a_{21} x_1^{k+1} - a_{23} x_3^k - \dots - a_{2n} x_n^k + b_2 \right),$$

$$x_3^{k+1} = \frac{1}{a_{33}} \left(-a_{31} x_1^{k+1} - a_{32} x_2^{k+1} - \dots - a_{3n} x_n^k + b_3 \right),$$

$$\vdots$$

$$x_n^{k+1} = \frac{1}{a_{nn}} \left(-a_{n1} x_1^{k+1} - a_{n2} x_2^{k+1} - \dots - a_{n,n-1} x_{n-1}^{k+1} + b_n \right)$$

lacksquare Mesmo vetor inicial de Jacobi: $\left|x_i^0 = \frac{b_i}{a_{ii}}\right|$.

Algoritmo: método de Gauss-Seidel

```
Algoritmo Gauss-Seidel
{ Objetivo: Resolver o sistema Ax = b pelo método iterativo de }
  { Gauss-Seidel }
parâmetros de entrada n, A, b, Toler, IterMax
  { ordem, matriz, vetor independente, }
  { tolerância e número máximo de iterações }
parâmetros de saída x, Iter, Erro
  { vetor solução, número de iterações e condição de erro }
  { Construção das matrizes para as iterações }
  para i ← 1 até n faça
    r \leftarrow 1/A(i,i)
    para j \leftarrow 1 até n faça
       se i \neq j então A(i,j) \leftarrow A(i,j) * r fim se
    fim para
    b(i) \leftarrow b(i) * r; x(i) \leftarrow b(i)
  fim para; Iter \leftarrow 0
  { Iterações de Gauss-Seidel }
  repita
    Iter \leftarrow Iter + 1
    para i ← 1 até n faça
       Soma \leftarrow 0
       para i \leftarrow 1 até n faça
         se i \neq j então Soma \leftarrow Soma + A(i,j) * x(j) fim se
       fim para
       v(i) \leftarrow x(i); x(i) \leftarrow b(i) - Soma
    fim para
    Norma1 \leftarrow 0; Norma2 \leftarrow 0
    para i ← 1 até n faça
       se abs(x(i) - v(i)) > Norma1 então
         Norma1 \leftarrow abs(x(i) - v(i))
      fim se
       se abs(x(i)) > Norma2 então Norma2 \leftarrow abs(x(i)) fim se
    fim para
    DifMax ← Norma1/Norma2
    escreva Iter, x, DifMax
    { Teste de convergência }
    se DifMax < Toler ou Iter > IterMax então interrompa fim se
  fim repita
  Erro ← DifMax > Toler
  { variável lógica: se verdadeiro há erro e se falso não há erro }
fim algoritmo
```

Exemplo

Resolver o sistema pelo método de Gauss-Seidel com $\varepsilon < 10^{-5}$ e $k_{\text{max}} = 50$

$$\begin{bmatrix} 10 & 3 & -2 \\ 2 & 8 & -1 \\ 1 & 1 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 57 \\ 20 \\ -4 \end{bmatrix}.$$

Matriz diagonal estritamente dominante

$$|10| > |3| + |-2|, |8| > |2| + |-1| e |5| > |1| + |1|.$$

Equações de iterações

$$x_1^{k+1} = \frac{1}{10} \left(-3x_2^k + 2x_3^k + 57 \right),$$

$$x_2^{k+1} = \frac{1}{8} \left(-2x_1^{k+1} + x_3^k + 20 \right),$$

$$x_3^{k+1} = \frac{1}{5} \left(-x_1^{k+1} - x_2^{k+1} - 4 \right).$$

Vetor inicial

$$x^0 = [5,7 \ 2,5 \ -0,8]^T.$$

Coordenadas do vetor da primeira iteração

$$x_{1}^{1} = \frac{1}{10} \left(-3x_{2}^{0} + 2x_{3}^{0} + 57 \right),$$

$$x_{1}^{1} = \frac{1}{10} \left(-3(2,5) + 2(-0,8) + 57 \right) \rightsquigarrow x_{1}^{1} = 4,79;$$

$$x_{2}^{1} = \frac{1}{8} \left(-2x_{1}^{1} + x_{3}^{0} + 20 \right),$$

$$x_{2}^{1} = \frac{1}{8} \left(-2(4,79) + (-0,8) + 20 \right) \rightsquigarrow x_{2}^{1} = 1,2025;$$

$$x_{3}^{1} = \frac{1}{5} \left(-x_{1}^{1} - x_{2}^{1} - 4 \right),$$

$$x_{3}^{1} = \frac{1}{5} \left(-(4,79) - (1,2025) - 4 \right) \rightsquigarrow x_{3}^{1} = -1,9985.$$

$$x_{3}^{1} = [4,79, 1,2025, -1,9985]^{T}.$$

Critério de parada

$$\frac{\|x^{1} - x^{0}\|_{\infty}}{\|x^{1}\|_{\infty}} = \frac{\max(|4,79 - 5,7|, |1,2025 - 2,5|, |-1,9985 - (-0,8)|)}{\max(|4,79|, |1,2025|, |-1,9985|)},$$

$$\frac{\|x^{1} - x^{0}\|_{\infty}}{\|x^{1}\|_{\infty}} = \frac{\max(0,91; 1,2975; 1,1985)}{\max(4,79; 1,2025; 1,9985)} = 0,2709.$$

Resultados obtidos pelo algoritmo

Solucao de sistema linear pelo metodo de Gauss-Seidel

k	x1	x 2	x3	Epsilon
0	5.70000	2.50000	-0.80000	
1	4.79000	1.20250	-1.99850	2.70877e-01
2	4.93955	1.01530	-1.99097	3.78982e-02
3	4.99722	1.00182	-1.99981	1.15396e-02
4	4.99949	1.00015	-1.99993	4.55035e-04
5	4.99997	1.00002	-2.00000	9.55994e-05
6	5.00000	1.00000	-2.00000	5.32440e-06

Vetor solução

$$x \approx x^6 = [5,00000 \ 1,00000 \ -2,00000]^T.$$

Exemplo

Resolver o sistema pelo método de Gauss-Seidel com $\varepsilon < 10^{-3}$ e $k_{\text{max}} = 50$

$$\begin{bmatrix} 5 & 2 & 0 & -1 \\ 1 & 8 & -3 & 2 \\ 0 & 1 & 6 & 1 \\ 1 & -1 & 2 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \\ -5 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Matriz diagonal estritamente dominante

$$|5| > |2| + |0| + |-1|, |8| > |1| + |-3| + |2|,$$

 $|6| > |0| + |1| + |1| e |9| > |1| + |-1| + |2|.$

Equações de iterações

$$x_1^{k+1} = \frac{1}{5} \left(-2x_2^k + x_4^k + 6 \right),$$

$$x_2^{k+1} = \frac{1}{8} \left(-x_1^{k+1} + 3x_3^k - 2x_4^k + 10 \right),$$

$$x_3^{k+1} = \frac{1}{6} \left(-x_2^{k+1} - x_4^k - 5 \right),$$

$$x_4^{k+1} = \frac{1}{9} \left(-x_1^{k+1} + x_2^{k+1} - 2x_3^{k+1} \right).$$

□ Vetor inicial: $x^0 = [1,2 \ 1,25 \ -0,8333 \ 0]^T$.

Coordenadas do vetor da primeira iteração

$$x_{1}^{1} = \frac{1}{5} \left(-2x_{2}^{0} + x_{4}^{0} + 6 \right) = \frac{1}{5} \left(-2(1,25) + (0) + 6 \right),$$

$$= 0,7;$$

$$x_{2}^{1} = \frac{1}{8} \left(-x_{1}^{1} + 3x_{3}^{0} - 2x_{4}^{0} + 10 \right),$$

$$= \frac{1}{8} \left(-(0,7) + 3(-0,8333) - 2(0) + 10 \right) = 0,85;$$

$$x_{3}^{1} = \frac{1}{6} \left(-x_{2}^{1} - x_{4}^{0} - 5 \right) = \frac{1}{6} \left(-(0,85) - (0) - 5 \right),$$

$$= -0,975;$$

$$x_{4}^{1} = \frac{1}{9} \left(-x_{1}^{1} + x_{2}^{1} - 2x_{3}^{1} \right),$$

$$= \frac{1}{9} \left(-(0,7) + (0,85) - 2(-0,975) \right) = 0,2333.$$

- Critério de parada

$$\frac{\|x^{1}-x^{0}\|_{\infty}}{\|x^{1}\|_{\infty}} = \frac{\max(|0,7-1,2|, |0,85-1,25|, |-0,975-(-0,8333)|, |0,2333-0|)}{\max(|0,7|, |0,85|, |-0,975|, |0,2333|)}, \frac{\|x^{1}-x^{0}\|_{\infty}}{\|x^{1}\|_{\infty}} = \frac{\max(0,5; \ 0,4; \ 0,1417; \ 0,2333)}{\max(0,7; \ 0,85; \ 0,975; \ 0,2333)} = 0,5128.$$

Resultados obtidos pelo algoritmo

Solucao de sistema linear pelo metodo de Gauss-Seidel

k	x1	x2	x3	x4	Epsilon
0	1.20000	1.25000	-0.83333	0.00000	
1	0.70000	0.85000	-0.97500	0.23333	5.12821e-01
2	0.90667	0.71271	-0.99101	0.19867	2.08542e-01
3	0.95465	0.70937	-0.98467	0.19156	4.87314e-02
4	0.95456	0.71354	-0.98418	0.19193	4.22999e-03
5	0.95297	0.71383	-0.98429	0.19216	1.61801e-03
6	0.95290	0.71374	-0.98432	0.19216	9.20739e-05

Vetor solução

$$x \approx x^6 = \begin{bmatrix} 0,95290 \\ 0,71374 \\ -0,98432 \\ 0,19216 \end{bmatrix}.$$

Análise de convergência

 \square Erro ϵ^k na k-ésima iteração

$$\epsilon^k = x^k - x$$

- \square x: solução exata e x^k : solução aproximada.
- \square Para ϵ^{k+1}

$$e^{k+1} = x^{k+1} - x = (Mx^k + c) - x,$$

$$\epsilon^{k+1} = M(\epsilon^k + x) + c - x,$$

$$\epsilon^{k+1} = M\epsilon^k + (Mx + c - x).$$

Tomando o limite

$$\lim_{k \to \infty} x^{k+1} = \lim_{k \to \infty} Mx^k + c \longrightarrow x = Mx + c.$$

Propagação de erro na forma

$$\epsilon^{k+1} = M \epsilon^k$$
.

Análise de convergência

cont.

Matriz de iteração M

$$Mv_i = \mu_i v_i$$
.

 \Box Erro inicial ϵ^0

$$\epsilon^0 = \sum_{i=1}^n c_i v_i,$$

$$\epsilon^1 = M\epsilon^0 = \sum_{i=1}^n c_i M v_i \longrightarrow \epsilon^1 = \sum_{i=1}^n c_i \mu_i v_i.$$

Similarmente

$$\epsilon^2 = M\epsilon^1 = \sum_{i=1}^n c_i \mu_i M v_i \longrightarrow \epsilon^2 = \sum_{i=1}^n c_i \mu_i^2 v_i.$$

$$\square$$
 Na k -ésima iteração: $\left| \epsilon^k = \sum_{i=1}^n c_i \mu_i^k v_i \right|.$

- $| | \epsilon^k | | \to 0$ se, e somente se, $| \mu_i | < 1$.
- \square Taxa de convergência controlada por $\rho(M)$.

Comparação dos métodos iterativos

 \Box Seja Ax = b

$$\begin{bmatrix} 0,5 & 0,6 & 0,3 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0,4 & -0,4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,2 \\ 0 \\ -0,6 \end{bmatrix}.$$

- $lue{}$ Matriz A não é diagonalmente dominante.
- Matrizes de iteração

$$J = D^{-1}(E+F) = \begin{bmatrix} 0 & -1,2 & -0,6 \\ -1 & 0 & -1 \\ -0,4 & 0,4 & 0 \end{bmatrix} \rightsquigarrow$$

$$\rho(J) = 1,1200;$$

$$S = (D - E)^{-1}F = \begin{bmatrix} 0 & -1.2 & -0.6 \\ 0 & 1.2 & -0.4 \\ 0 & 0.96 & 0.08 \end{bmatrix} \sim$$

$$\rho(S) = 0.6928.$$

 \square Raios espectrais: $\rho(J) > 1$ e $\rho(S) < 1$.

Comparação dos métodos iterativos

 \Box Seja Ax = b

$$\begin{bmatrix} 0,5 & 0,6 & 0,3 \\ 1 & -1 & 1 \\ 0,4 & -0,4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,2 \\ 0 \\ -0,6 \end{bmatrix}.$$

- $lue{}$ Matriz A não é diagonalmente dominante.
- Matrizes de iteração

$$J = D^{-1}(E+F) = \begin{bmatrix} 0 & -1.2 & -0.6 \\ 1 & 0 & 1 \\ -0.4 & 0.4 & 0 \end{bmatrix} \rightsquigarrow$$

$$\rho(J) = 0.8266;$$

$$S = (D - E)^{-1}F = \begin{bmatrix} 0 & -1.2 & -0.6 \\ 0 & -1.2 & 0.4 \\ 0 & 0 & 0.4 \end{bmatrix} \sim$$

$$\rho(S) = 1,2000.$$

 \square Raios espectrais: $\rho(J) < 1$ e $\rho(S) > 1$.

Malcondicionamento

 \Box Sistema linear Ax = b

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0.99 \\ 0.99 & 0.98 \end{bmatrix} e \ b = \begin{bmatrix} 1.99 \\ 1.97 \end{bmatrix},$$

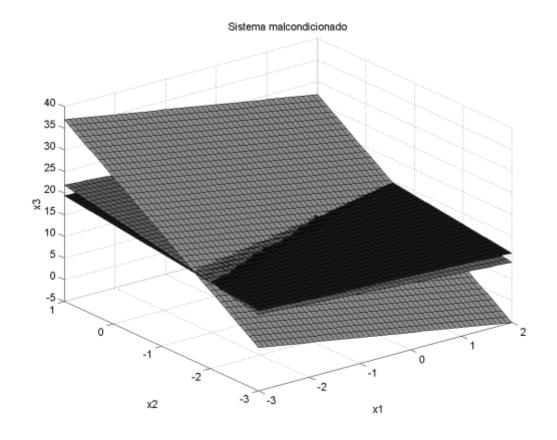
- \square solução exata: $x = [1 \ 1]^T$.
- ightharpoonup Vetor $\tilde{b} = [1,99 \ 1,98]^T \approx b$.
- Solução exata de $Ay = \tilde{b}$ é $y = [100 -99]^T$.
- Matriz

$$\tilde{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0.99 \\ 0.99 & 0.99 \end{bmatrix} \approx A.$$

- \square Solução exata de $\tilde{A}z = b$ é $z = [2 1/99]^T$.
- Problemas causados porque A é quase singular $(\det(A) = -10^{-4})$.
- Sistema linear malcondicionado.

Interpretação geométrica

- Três planos definidos por um sistema linear.
- Dois planos são quase coincidentes.
- Deslocamento no ponto de interseção.



Problemas do malcondicionamento

- \square Solução exata de Ax = b é $x = [1 \ 1]^T$.
- \blacksquare Resíduo para $\tilde{x} = [0.9 \ 1.1]^T$

$$\tilde{r} = b - A\tilde{x} = \begin{bmatrix} 1,99 \\ 1,97 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & 0,99 \\ 0,99 & 0,98 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0,9 \\ 1,1 \end{bmatrix}$$

$$\sim \tilde{r} = \left[\begin{array}{c} 10^{-3} \\ 10^{-3} \end{array} \right].$$

- \square $\tilde{x} \neq x$, mas $\tilde{r} \approx 0$.
- Resíduo não é bom indicador de exatidão de x quando Ax = b for malcondicionado.
- Instabilidade da solução.
- \square Se A e/ou b forem medidas experimentais.

Número de condição

- \square Medir singularidade de A por $\det(A)$ não constitui boa prática.
- \square $\det(A) \approx 0$ pode não indicar ocorrência de um malcondicionamento.
- Número de condição da matriz

Condição
$$(A) = \kappa(A) = ||A|| ||A^{-1}||,$$

- □ || · ||: uma norma matricial qualquer.
- \square Valor de $\kappa(A)$ depende da norma utilizada.
- Por exemplo

$$\kappa_2(A) = \begin{cases} \frac{\lambda_{\text{max}}}{\lambda_{\text{min}}} & \text{se } A = A^T \\ \frac{\sigma_{\text{max}}}{\sigma_{\text{min}}} & \text{se } A \neq A^T \end{cases}.$$

- $\square \lambda(A^{-1}) = \lambda^{-1}(A).$
- \square Sistema Ax = b é malcondicionado se $\kappa(A) \gg 0$.

Exemplo

 \square Calcular $\kappa_2(A)$ e $\kappa_2(B)$ para

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0.99 \\ 0.99 & 0.98 \end{bmatrix} e B = \begin{bmatrix} 5 & 3 & 0 \\ -1 & 8 & 6 \\ 4 & 2 & 9 \end{bmatrix}.$$

 \square Pela definição de $\kappa_2(A)$

$$\lambda(A) = (1,9801; -5,0504 \times 10^{-5}),$$

$$\sim \kappa_2(A) = \frac{|1,9801|}{|-5,0504 \times 10^{-5}|} = 3,9206 \times 10^4,$$

$$\lambda(B^TB) = (2,4548 \times 10^1; 3,7222 \times 10^1; 1,7423 \times 10^2)$$

$$\sim \kappa_2(B) = \sqrt{\frac{1,7423 \times 10^2}{2,4548 \times 10^1}} = 2,6641.$$

- ☐ A: sistema linear malcondicionado.
- $lue{lue}$ B: sistema bem-condicionado.

Sensibilidade da solução

- \square Sistema Ax = b e δb : perturbação em b.
- lacktriangle Modificação δx na solução $x=A^{-1}b$ satisfaz

$$\delta x = A^{-1} \delta b.$$

Propriedades das normas consistentes

$$||A|||x|| \ge ||b||$$
 e $||\delta x|| \le ||A^{-1}|| ||\delta b||.$

Combinando

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \le \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \leadsto$$

$$\left| \frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \le \kappa(A) \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \right|.$$

 \square Limite superior ao erro relativo na solução x.

Exemplo

 \square Sistema Ax = b, com

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0.99 \\ 0.99 & 0.98 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 1.99 \\ 1.97 \end{bmatrix} e \delta b = \begin{bmatrix} 0 \\ 0.01 \end{bmatrix}.$$

- □ Sejam $x = [1 \ 1]^T$, $\kappa_2(A) = 3,9206 \times 10^4$, $||b||_2 = 2,8002$ e $||\delta b||_2 = 10^{-2}$.
- Limite superior ao erro relativo

$$\frac{\|\delta x\|_{2}}{\|x\|_{2}} \le \kappa_{2}(A) \frac{\|\delta b\|_{2}}{\|b\|_{2}},$$

$$\frac{\|\delta x\|_{2}}{\|x\|_{2}} \le 3,9206 \times 10^{4} \frac{10^{-2}}{2,8002} = 1,4001 \times 10^{2}.$$

- □ Com δb , x variou de $[1 \ 1]^T$ para $[100 \ -99]^T \rightarrow \delta x = [100-1 \ -99-1]^T \sim ||\delta x||_2 = 1,4072 \times 10^2.$
- \square Sendo $||x||_2 = 1,4142$, na realidade,

$$\frac{\|\delta x\|_2}{\|x\|_2} = \frac{1,4072 \times 10^2}{1,4142} = 9,9505 \times 10^1.$$

Está dentro do limite previsto.

Perturbação em A

Seja

$$(A + \delta A)(x + \delta x) = b \rightarrow$$

$$Ax + A \delta x + \delta A x + \delta A \delta x = b \rightarrow$$

$$A \delta x = -\delta A(x + \delta x).$$

Tomando as normas consistentes

$$\|\delta x\| \le \|A^{-1}\| \|\delta A\| \|x + \delta x\|,$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x + \delta x\|} \le \kappa(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}.$$

- ☐ Maior malcondicionamento de Ax = b, maior influência de δA em A na solução x.
- □ Coeficientes de A conhecidos com precisão de 4 decimais e $\kappa(A) = 10^3$, x pode ter precisão de 1 decimal.

Exemplo

 \square Sistema Ax = b, com

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0.99 \\ 0.99 & 0.98 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 1.99 \\ 1.97 \end{bmatrix}, \delta A = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0.01 \end{bmatrix}.$$

- □ Sejam $\kappa_2(A) = 3,9206 \times 10^4$, $\|\delta A\|_2 = 10^{-2}$ e $\|A\|_2 = 1,9801$.
- Erro relativo

$$\frac{\|\delta x\|_2}{\|x + \delta x\|_2} \le \kappa_2(A) \frac{\|\delta A\|_2}{\|A\|_2},$$

$$\frac{\|\delta x\|_2}{\|x + \delta x\|_2} \le 3,9206 \times 10^4 \frac{10^{-2}}{1,9801} = 1,9800 \times 10^2.$$

- \square Com δA , x variou de $[1\ 1]^T$ para $\tilde{x} = [2\ -1/99]^T$.
- \Box Variação na solução $\delta x = [2-1 \ -1/99-1]^T$.
- Erro relativo real

$$\frac{\|\delta x\|_2}{\|x + \delta x\|_2} = \frac{1,4214}{2,0000} = 7,1070 \times 10^{-1}.$$

Está dentro do limite previsto.