

Clase No. 8:

Matrices bandadas

Cálculo de la inversa y determinante

Normas vectoriales y matriciales

MAT-251

Dr. Alonso Ramírez Manzanares
CIMAT A.C.

e-mail: alam@ciamat.mx

web: http://www.cimat.mx/~alam/met_num/

Dr. Joaquín Peña Acevedo
CIMAT A.C.

e-mail: joaquin@ciamat.mx

Cálculo del determinante de la matriz

Supongamos que tenemos una matriz \mathbf{A} de tamaño n y su factorización LU:

$$\mathbf{A} = \mathbf{LU}.$$

Entonces por propiedades del determinante

$$\det \mathbf{A} = \det(\mathbf{LU}) = \det \mathbf{L} \det \mathbf{U}.$$

Como las matrices \mathbf{L} y \mathbf{U} son triangulares, su determinante es igual al producto de los elementos de su diagonal. Además, para la factorización de Doolittle, se debe tener que $\det \mathbf{L} = 1$, por lo que

$$\det \mathbf{A} = \det \mathbf{U} = \prod_{i=1}^n u_{ii}.$$

Cálculo de la inversa de la matriz

Supongamos que tenemos una matriz \mathbf{A} de tamaño n y su factorización LU:

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U}.$$

Sea \mathbf{x}_i el vector solución del sistema lineal

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \mathbf{L}\mathbf{U}\mathbf{x}_i = \mathbf{e}_i.$$

para $i = 1, \dots, n$, donde \mathbf{e}_i es el i 'ésimo vector canónico. Si $\mathbf{X} = [\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n]$, entonces

$$\mathbf{A}\mathbf{X} = [\mathbf{A}\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{A}\mathbf{x}_n] = [\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n] = \mathbf{I}.$$

Esto es, \mathbf{X} es la inversa de \mathbf{A} . Así, si tenemos la factorización LU de matriz, solo tenemos que resolver n sistemas de ecuaciones lineales para obtener las columnas de la matriz inversa.

Normas para vectores

Definición de norma vectorial

Una norma en \mathbb{R}^n es una función $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ que tiene las propiedades:

- 1 $\|\mathbf{x}\| \geq 0 \quad \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$,
- 2 $\|\mathbf{x}\| = 0$ si y sólo si $\mathbf{x} = 0$,
- 3 $\|\alpha\mathbf{x}\| = |\alpha| \|\mathbf{x}\| \quad \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}$,
- 4 $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\| \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$.

Ejemplos: Para $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \quad (\text{Norma 2})$$

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad (\text{Norma 1})$$

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \quad (\text{Norma infinito})$$

Normas para vectores

En general, para $p \geq 1$, la norma p del vector $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ es

$$\|\mathbf{x}\|_p = (|x_1|^p + \dots + |x_n|^p)^{1/p}.$$

Además,

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$$

Normas para matrices (I)

Definición de norma matricial

Una norma en $\mathbb{R}^{n \times n}$ es una función $\|\cdot\| : \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}$ que tiene las propiedades para todo $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ y $\alpha \in \mathbb{R}$:

- 1 $\|\mathbf{A}\| \geq 0$ y $\|\mathbf{A}\| = 0$ si y sólo si $\mathbf{A} = \mathbf{0}$,
- 2 $\|\alpha\mathbf{A}\| = |\alpha| \|\mathbf{A}\|$,
- 3 $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|$,

Ejemplos: Para $\mathbf{A} = [a_{ij}]$,

Norma de Frobenius :
$$\|\mathbf{A}\|_F = \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \right)^{1/2}$$

Norma natural inducida por la norma vectorial $\|\cdot\|$:
$$\|\mathbf{A}\| = \sup_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}$$

Esta norma tiene algunas propiedades

Normas para matrices (II)

- $\|I\| = 1$.
- $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$.
- $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$.

Otra alternativa para definir la norma natural es

$$\|A\| = \sup_{\|x\|=1} \|Ax\| = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|.$$

Se puede ver que las normas naturales inducidas por las normas vectoriales l_1 y l_∞ son

Norma infinito: $\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$

Norma 1: $\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$