

Eliminación Gaussiana

ALN 2022
Clase 17
1 Nov

Es el método más conocido para resolver sistemas lin.

El proceso de E-G tiene por finalidad transformar ~~el~~ el sistema en una triangular. Veamos un ejemplo: \mathcal{S}

Supongamos que queremos resolver el sistema con matriz A

dada por $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 3 & 9 \end{pmatrix}$. La idea es introducir

ceros en 1^{ra} columna (debajo del coef. (1,1)).

Observa que eso lo logramos multiplicando q izquierda

$$\text{por } \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \\ -7 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 3 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & -12 \end{pmatrix}$$

y luego multiplicar

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & -12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & -3 \end{pmatrix} \checkmark$$

Observar que en el fondo lo que estamos haciendo es multiplicar a izquierda ~~para llevarlo a \mathcal{S}~~ por matrices triangulares inferiores.

Es deia q $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ tenem que el procés de eliminació Gaussiana introduec ceros per baix, de la diagonal mitjançant la multiplicació de matrius triang. inf. a ijguich, i.e.

$$L_{m-1} \cdot L_{m-2} \cdots L_1 A = U$$

con U triang. superior. Doncs $L = L_1^{-1} \cdots L_{m-1}^{-1}$

tenem que $A = L \cdot U$ con L triang. inf. y

U triang. sup. (Podem resoldre el sistema $Ax=b$ per bandes substituint $Ax=b \Leftrightarrow LUx=b \rightarrow Ly=b, y=Ux$)

Hasta ahora hemos visto 3 tipos de procesos de factorización:

i) $A = QR$ (G-S, "ortogonalización triangular")

ii) $A = QR$ (Householder: "triangularización ortogonal")

iii) $A = L \cdot U$ (E-G; "triangularización triangular")

Observa que si comencem per $A = \begin{bmatrix} \circ & * \\ * & * \end{bmatrix}$ ya estamos en problemas. Lo por lo que lo natural es introducir permutaciones (pivots). Para estudiar la estabilidad se recomienda ver cap. 22 de Trefler. No lo veremos en este curso.

Factorización de Cholesky

Sea $A \in \mathbb{C}^{m \times m}$ una matriz Hermitiana (o simétrica)

Recordar que esto significa que $a_{ij} = \overline{a_{ji}}$ ($a_{ij} = a_{ji}$) : $A^* = A$.

Como forma cuadrática tenemos que $x^* A y = \overline{y^* A x}$ $\forall x, y \in \mathbb{C}^m$

$$(x^T A y = y^T A x, x, y \in \mathbb{R}^m)$$

En particular $x^* A x \in \mathbb{R}$ $\forall x \in \mathbb{C}^m$

Si además pedimos $x^* A x > 0$ $\forall x \in \mathbb{C}^m$ entonces decimos que A es hermitiana definida positiva y escribimos $(A > 0)$

Recordar que por ser hermitiana A tiene valores propios reales, y sus vectores propios forman una base ortonormal: i.e.

$$A = Q^* \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m \end{pmatrix} Q \quad \text{con } Q \text{ unitaria. (Teo Spectral)}$$

Si además pedimos $A > 0$ eso sucede si y sólo si $\lambda_i > 0$.

Si $X \in \mathbb{C}^{m \times n}$ ($m > n$) de rango máximo, entonces $X^* A X > 0$:

$$(X^* A X)^* = X^* A X \quad \checkmark, \quad \cancel{A} \quad x^* X^* A X x = (Xx)^* A (Xx)$$

> 0 dado que $Xx \in \mathbb{C}^m$ es no nulo.

Por lo tanto por inducción ~~construcción~~ tenemos

$$A = R_1^* \cdots R_m^* R_m \cdots R_1.$$

Unicidad: Supongamos $A = R^* R = T^* T$ con T

triangular sup. y $t_{ii} > 0$.

$$\text{Sup } Id = \bar{R}^* \bar{T}^* \bar{T} \bar{R}^{-1} = (T \bar{R}^{-1})^* (T \bar{R}^{-1})$$

Observar que $T \bar{R}^{-1}$ es triangular sup. y por lo anterior se tiene $T \bar{R}^{-1} = D$ es una matriz diagonal. (col. $T \bar{R}^{-1}$ son bonos i.e. unitaria.)

La condición $t_{ii} > 0$, $t_{ii} > 0$ implica que los términos de la diagonal de D son positivos y por lo tanto $D = Id$.
($Id = D^2$). □

Se puede probar que la cantidad de pasos necesarios para el fact. de Cholesky es del orden $\frac{1}{3} m^3$ pasos, y que ~~esto~~ sin necesidad de pivots ~~de~~ ~~este~~ ³ todos los problemas que pueden surgir de la eliminación Gaussiana. En particular si $A = R^* R$ entonces $\|R\| = \|R^*\| = \|A\|^{1/2}$ (SVD mediante) y esto asegura que los coef. de R se mantienen controlados.