

2 Sistemes sobredeterminats. Aproximació per mínims quadrats

S'anomena *sistema sobredeterminat* a un sistema lineal en el qual el nombre d'observacions m és major que el nombre n d'incògnites, és a dir, del tipus

$$Ax = b, \quad A \in \mathcal{M}_{m \times n}, \quad m > n.$$

Aquests sistemes, típicament, no tenen solució. El que es busca en canvi es trobar aquella solució x tal que minimitzi $\|Ax - b\|_2$. Per aquest motiu es coneix com a *aproximació per mínims quadrats*. Una manera usual de resoldre'l és projectant el vector b sobre l'espai vectorial generat pels vectors columna de la matriu A :

$$A^\top Ax = A^\top b. \quad (1)$$

L'expressió (1) s'anomena *Equacions Normals*. Si la matriu inicial A té rang màxim (o sigui n), aleshores la matriu $A^\top A \in \mathcal{M}_{n \times n}$ és regular. Malgrat això, és fàcil trobar exemples de matrius A de rang màxim que en aritmètica de coma flotant de doble precisió proporcionen $A^\top A$ molt propera a singular.

Fins i tot en el cas de que $A^\top A$ sigui regular aplicar un mètode gaussià per a resoldre (1) no és tampoc el més convenient en general. Concretament, atès que $A^\top A$ és simètrica, seria raonable aplicar una descomposició de Choleski $A^\top A = LL^\top$, amb L matriu triangular inferior. La dificultat numèrica prové del fet que el *nombre de condició* de la matriu $A^\top A$ i el de la matriu L poden créixer considerablement.

Una manera de preservar un mínim control sobre el nombre de condició $\mu_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2$ es basa en l'anomenada *descomposició QR* de la matriu A : escrivim $A = QR$, on Q és ortogonal (unitària si és complexa) i R triangular superior. Així,

$$A^\top Ax = A^\top b \Leftrightarrow (QR)^\top (QR)x = (QR)^\top b \Leftrightarrow R^\top Q^\top QRx = R^\top Q^\top b \Leftrightarrow Rx = Q^\top b$$

El sistema final a resoldre

$$Rx = Q^\top b$$

és triangular superior i els valors $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ s'obtenen per *substitució cap a endarrere*.

El mètode que haureu de programar és una versió modificada de l'algorisme d'ortogonalització de Gram-Schmidt i té l'avantatge respecte d'aquest que la matriu Q obtinguda és de mida $m \times n$ enlloc de $m \times m$ i el nombre d'operacions emprades.

Problema: Donada una matriu $A \in \mathcal{M}_{m,n}$, calculeu la seva descomposició QR , amb Q ortogonal ($Q^\top Q = I$) i R triangular superior.

Algorisme:

⁰T. Lázaro, M. Ollé i J.R. Pacha. Departament de Matemàtica Aplicada I

Pas 0: Definiu $A_1 = A = \begin{pmatrix} a_1^{(1)} & a_2^{(1)} & \cdots & a_n^{(1)} \end{pmatrix}$ on $a_j^{(1)}$ indica la columna j -ésima de la matriu A_1 .

Pas 1: Normalitzem la columna $a_1^{(1)}$:

$$r_{11} = \|a_1^{(1)}\|, \quad q_1 = \frac{a_1^{(1)}}{r_{11}}.$$

Ortogonalitzem respecte a aquesta columna totes les columnes posteriors:

$$r_{1s} = q_1^\top a_s^{(1)}, \quad a_s^{(2)} = a_s^{(1)} - r_{1s}q_1.$$

Obtenim així la matriu $A_2 = \begin{pmatrix} q_1 & a_2^{(2)} & a_3^{(2)} & \cdots & a_n^{(2)} \end{pmatrix}$.

Pas k : Suposem que tenim ara la matriu $A_k = \begin{pmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_{k-1} & a_k^{(k)} & a_{k+1}^{(k)} & \cdots & a_n^{(k)} \end{pmatrix}$. Per construcció, les seves columnes satisfan

$$q_j^\top q_\ell = \delta_{j\ell}, \quad q_j^\top a_s^{(k)} = 0, \quad j, \ell = 1 \div k-1, \quad s = k \div n.$$

Normalitzem la columna k -ésima,

$$r_{kk} = \|a_k^{(k)}\|, \quad q_k = \frac{a_k^{(k)}}{r_{kk}},$$

i orthogonalitzem respecte de q_k les columnes $a_{k+1}^{(k)}, \dots, a_n^{(k)}$,

$$r_{ks} = q_k^\top a_s^{(k)}, \quad a_s^{(k+1)} = a_s^{(k)} - r_{ks}q_k, \quad s = k+1 \div n.$$

S'obté d'aquesta manera $A_{k+1} = \begin{pmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_k & a_{k+1}^{(k+1)} & a_{k+2}^{(k+1)} & \cdots & a_n^{(k+1)} \end{pmatrix}$ que verifica $q_j^\top q_\ell = \delta_{j\ell}$ i $q_j^\top a_s^{(k)} = 0$ per a $j, \ell = 1 \div k, s = k+1 \div n$.

Pas n : Després de n iteracions obtenim $A_{n+1} = (q_1 \ q_2 \ \cdots \ q_n)$, matriu ortogonal satisfent que

$$A = QR, \quad Q = A_{n+1}, \quad R = (r_{ks}).$$

Recordeu que si A és regular i totes les $r_{kk} > 0$ – com al nostre cas – la descomposició QR és única.

Exercici 2.1 Programeu la descomposició QR d'una matriu A seguint aquest mètode. Useu-la per a calcular A^{-1} , $\mu_2(A)$ i $\mu_\infty(A)$, on $\mu_p(A) = \|A\|_p \|A^{-1}\|_p$ és el número de condició (en norma sub- p) de la matriu A .

Exercici 2.2 Les xifres oficials corresponents al padró municipal de Catalunya (vegeu la pàgina web de l'Institut d'Estadística de Catalunya [IDESCAT](#)) entre els anys 2000 i 2010 són aquestes:

2000	2001	2002	2003	2004	2005
6.261.999	6.361.365	6.506.440	6.704.146	6.813.319	6.995.206
2006	2007	2008	2009	2010	
7.134.697	7.210.508	7.364.078	7.475.420	7.512.381	

Aleshores,

- (i) Busqueu el polinomi del grau escaient que millor approximi aquesta taula en norma sub-2. Justifiqueu l'elecció mostrant una fita de l'error d'aquest i de la resta amb els que heu provat.
- (ii) Useu-lo per a extrapolar la població de Catalunya l'any 2011 i compareu-la amb la xifra oficial (7.535.251). Quina seria la predicció pel 2012 ?
- (iii) Feu una gràfica on apareguin els punts de la taula (representants per una rodona) i les gràfiques de les tres millors aproximacions.
- (iv) Considereu el cas de $p_{10}(x)$, polinomi de grau 10 obtingut per mínims quadrats. Representeu-lo juntament amb els punts de la taula (aquests amb una rodona). Què observeu? Comenteu-lo.

Comentari 2.3 Numèricament és millor que considereu la taula anterior amb abscisses $0, 1, \dots, 10$ enlloc de 2000, 2001, \dots , 2010.

Un segon mètode, equivalent per a resoldre un sistema lineal sobredeterminat i per a trobar la projecció ortogonal d'una funció f sobre un espai de funcions \mathcal{F} , és trobar una base de polinomis ortogonals. En el cas de l'exercici 2.2, les abscisses són equidistants i, llavors, podem fer servir els anomenats *polinomis de Gram*, $P_{j,m}(t)$. Aquesta família de polinomis és ortogonal respecte de la taula $t_k = k$, $k = \div m$. Es poden obtenir a través de la següent recurrència:

$$P_{0,m}(t) = 1, \quad P_{1,m}(t) = 1 - \frac{2t}{m},$$

$$(j+1)(m-j)P_{j+1,m}(t) = (2j+1)(m-2t)P_{j,m}(t) - j(m+j+1)P_{j-1,m}(t), \quad j = 1 \div m-1.$$

En el cas que les nostres $m+1$ abscisses x_k estiguessin equidistribuïdes a l'interval $[a, b]$, caldria considerar el canvi de variable

$$x = a + \frac{b-a}{m}t \Leftrightarrow t = \frac{x-a}{b-a}m$$

i treballar amb els polinomis ortogonals $\tilde{P}_{j,m}(x) = P_{j,m}\left(\frac{x-a}{b-a}m\right)$

Exercici 2.4 (Continuació de l'exer. 2.2) *Considereu novament el problema de buscar un model per a la població catalana a la darrera dècada.*

- (i) *Amb l'ajut d'un manipulador algebraic (Maple, Matlab, Octave, ...) calculeu els polinomis de Gram $P_{j,m}(t)$ associats a les abscisses $0, 1, \dots, 10$ (que correspon al nostre cas, vegeu Comentari 2.3). Guardeu-los en un programa C o C++, conservant únicament els seus coeficients.*
- (ii) *Plantegeu la resolució del problema 2.2 fent servir aquesta família de polinomis i responeu a les mateixes preguntes. Compareu els resultats obtinguts en ambdós casos. Recordeu que si necessiteu avaluar un polinomi en un cert punt una manera eficient de fer-ho és fent servir la Regla de Horner.*

Bibliografia

- [1] A. Aubanell, A. Benseny, A. Delshams. *Eines bàsiques de càlcul numèric*. Universitat Autònoma de Barcelona, Barcelona, 1991.
- [2] C. Bonet, À. Jorba, T.M-Seara, J. Masdemont, M. Ollé, A. Susin, M. Valencia. *Càlcul numèric*. Aula Teòrica 23, Edicions UPC, Barcelona, 1994.
- [3] G. Dahlquist, A. Björck. *Numerical methods*. Prentice Hall Inc., New Jersey, 1974.
- [4] A. Quarteroni, F. Saleri. *Scientific Computing with MATLAB and Octave, Second Edition*. Springer-Verlag, Berlín, Heidelberg, 2006.
- [5] J. Stoer, R. Bulirsch. *Introduction to numerical analysis* (third edition). Texts in Applied Mathematics, Springer-Verlag, New York - Berlin - Heidelberg, 2002.