## Práctico 4

## Matrices Definidas Positivas y Descomposición en Valores Singulares

## Problemas del libro de Strang: secciones I.7 y I.8

1. Suponga que  $S^T = S$  y que  $Sx = \lambda x$  y  $Sy = \alpha y$  son reales. Mostrar que

$$y^T S x = \lambda y^T x$$
,  $x^T S y = \alpha x^T y$ ,  $y \quad y^T S x = x^T S y$ .

Mostrar que  $y^T x$  debe ser cero si  $\lambda \neq \alpha$ : vectores propios ortogonales.

2. (Recomendado) Esta matriz M es antisimétrica y también \_\_\_\_\_. Entonces todos sus valores propios son puramente imaginarios y también se cumple que  $|\lambda| = 1$ . (||Mx|| = ||x|| para todo x tal que ||x|| = 1 para vectores propios.) Encontrar los cuatro valores propios a partir de la traza de M:

$$M = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1\\ -1 & 0 & -1 & 1\\ -1 & 1 & 0 & -1\\ -1 & -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

(Solo puede tener valores propios  $i \circ -i$ ).

3. Mostrar que esta *A* (simétrica pero compleja) tiene solo una línea de vectores propios:

$$A = \begin{bmatrix} i & 1 \\ 1 & -i \end{bmatrix}$$

No es diagonalizable: los valores propios son  $\lambda = 0$  y 0. La propiedad

$$A^T = A$$
,

no es una propiedad tan especial para matrices complejas. La buena propiedad es que  $A = A^T$ . Entonces todos los valores propios son reales y A tiene n vectores propios ortogonales.

4. Esta A es casi simétrica. Pero sus vectores propios están lejos de ser ortogonales:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 10^{-15} \\ 0 & 1 + 10^{-15} \end{bmatrix}$$

tiene vectores propios

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad y \quad [?]$$

¿Cuál es el ángulo entre los vectores propios?

- 5. ¿Qué matrices simétricas S son también ortogonales? Entonces  $S^T = S$  y  $S^T = S^{-1}$ .
  - (a) Mostrar cómo la simetría y la ortogonalidad llevan a  $S^2 = I$ .
  - (b) ¿Cuáles son los posibles valores propios de S? Describir todas las posibles matrices  $\Lambda$ .

Entonces  $S = Q\Lambda Q^T$  para alguna de esas matrices de valores propios  $\Lambda$  y una matriz ortogonal Q.

- 6. Si S es simétrica, mostrar que  $A^TSA$  también es simétrica (tomar la traspuesta de  $A^TSA$ ). Aquí A es  $m \times n$  y S es  $m \times m$ . ¿Los valores propios de S son iguales a los valores propios de S en caso de que S sea cuadrada e invertible, S se llama **congruente** a S se llama **congruente** a S se llama congruente a S se llama congruen
- 7. A partir de  $S=Q\Lambda Q^T$ , calcular la raíz cuadrada simétrica definida positiva  $Q\sqrt{\Lambda}Q^T$  de cada matriz. Verificar que esta raíz cuadrada satisface que  $A^TA=S$ :

$$S = \begin{bmatrix} 5 & 4 \\ 4 & 5 \end{bmatrix} \quad \text{y} \quad S = \begin{bmatrix} 10 & 6 \\ 6 & 10 \end{bmatrix}.$$

- 8. Suponga que C es definida positiva y que A tiene columnas independientes (es decir,  $Ax \neq 0$  siempre que  $x \neq 0$ ). Aplicar el test de energía a  $x^TA^TCAx$  para demostrar que  $S = A^TCA$  es **definida positiva**.
- 9. Sin multiplicar, dado

$$S = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix},$$

encontrar:

- (a) el determinante de *S*,
- (b) los valores propios de *S*,
- (c) los vectores propios de *S*,
- (d) una razón por la cual *S* es simétrica definida positiva.
- 10. Consideremos una matriz simétrica  $S = S^T$ , con vectores propios (ortonormales)  $v_1$  a  $v_n$ . Sean  $\lambda_1 \ge \cdots \ge \lambda_n$  sus valores propios.

Cualquier vector x se puede escribir como una combinación  $x = c_1v_1 + \cdots + c_nv_n$ .

a) Explicar entonces estas dos fórmulas:

$$x^{T}x = c_1^2 + \dots + c_n^2,$$
  
$$x^{T}Sx = \lambda_1 c_1^2 + \dots + \lambda_n c_n^2.$$

b) El problema anterior da una forma clara para el cociente de Rayleigh  $x^TSx/x^Tx$ :

$$R(x) = \frac{x^T S x}{x^T x} = \frac{\lambda_1 c_1^2 + \dots + \lambda_n c_n^2}{c_1^2 + \dots + c_n^2}.$$

¿Por qué el valor máximo de ese cociente es igual al mayor valor propio  $\lambda_1$ ? Esto puede ser la forma más simple de entender la "segunda construcción" de la SVD. Se puede ver que el cociente R(x) es máximo cuando  $c_1 = 1$  y  $c_2 = c_3 = \cdots = c_n = 0$ .

- c) Ahora aparece  $\lambda_2$  cuando  $x = v_2$ . Maximizamos  $R(x) = x^T S x / x^T x$  bajo la condición  $x^T v_1 = 0$ . ¿Qué implica esta condición sobre  $c_1$ ? ¿Por qué ahora el cociente en el Problema 11 se maximiza cuando  $c_2 = 1$  y  $c_1 = c_3 = \cdots = c_n = 0$ ?
- <u>d</u>) Siguiendo el anterior, ¿qué problema de maximización se resuelve con  $x = v_3$ ? La mejor elección es  $c_3 = 1$  y  $c_1 = c_2 = c_4 = \cdots = 0$ .

El máximo de

$$R(x) = \frac{x^T S x}{x^T x}$$

es  $\lambda_3$  bajo qué dos condiciones sobre x?

- 11. Mostrar que  $A^T$  tiene los mismos (no nulos) valores singulares que A. Entonces  $||A|| = ||A^T||$  para todas las matrices. Pero no es cierto que  $||Ax|| = ||A^Tx||$  para todos los vectores; para eso se necesita que  $A^TA = AA^T$ . ¿ Por qué?
- 12. ¿Cuál es la norma  $||A \sigma_1 u_1 v_1^T||$  cuando se elimina la pieza más grande de A? ¿Cuáles son todos los valores singulares de esta matriz reducida, y su rango?
- 13. Para maximizar  $\frac{1}{2}x^TSx$  con  $x^Tx$  = 1, Lagrange trabajaría con

$$L = \frac{1}{2}x^T S x + \lambda (x^T x - 1).$$

Mostrar que

$$\nabla L = \left(\frac{\partial L}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial L}{\partial x_n}\right) = 0$$

es exactamente  $Sx = \lambda x$ .

Una vez más, el máximo de R(x) es  $\lambda_1$ .

- 14. Si v es un vector propio de  $A^TA$  con  $\lambda \neq 0$ , entonces \_\_\_\_\_ es un vector propio de  $AA^T$ .
- 15. Si  $A = U\Sigma V^T$  es cuadrada e invertible, entonces  $A^{-1} = \underline{\hspace{1cm}}$ . Encontrar todos los valores singulares de  $A^TA$  (no de A).

3