# Esercizi Esame ALAN

### 1 Esercizio 1: Errori

#### 1.1 Condizionamento

Calcolare il condizionamento usando l'algoritmo più semplice usando la formula:

$$C_f = \frac{x(f'(x))}{f(x)}$$

Poi calcolarne il limite:

- "Per piccoli valori di x"  $\rightarrow \lim_{x\rightarrow 0} C_f$
- "Per piccoli valori positivi di x"  $\rightarrow \lim_{x \rightarrow 0^+} C_f$
- "Per grandi valori di x"  $\to \lim_{x \to +\infty} C_f$

Se il limite intorno a  $\pm 1$  è ben condizionato, altrimenti è mal condizionato.

Il risultato del limite serve per calcolare l'errore inerente:

$$Err.Inerente = C_f \cdot Err.Input$$

# 1.2 Errori negli algoritmi

Si disegnano i grafi degli algoritmi e l'etichetta degli archi è:

$a \pm b$	$\varepsilon_{a\pm b} = \frac{a}{a\pm b}\varepsilon_a \pm \frac{b}{a\pm b}\varepsilon_b$
$a \cdot b$	$\varepsilon_{a \cdot b} = \varepsilon_b + \varepsilon_a$
$\frac{a}{b}$	$\varepsilon_{\frac{a}{b}} = \varepsilon_b - \varepsilon_a$
g(x)	$\varepsilon_{g(x)} = C_{g(x)} \cdot \varepsilon_x$

Per ogni nodo (a partire dal fondo) si apre una parentesi e dentro si moltiplicano tutti gli archi a partire da quel nodo fino alla fine, se ci sono percorsi alternativi si fa la somma dei percorsi.

$$\varepsilon\{(I \cdot II \cdot \ldots) + (\ldots) + \ldots\}$$

Per verificare la stabilità dell'algoritmo bisogna fare il limite tendente a  $0^+$  di tutti gli archi e se viene finito (per tutti gli archi) è stabile, altrimenti è instabile (ne basta uno per verificarlo).

#### Esempio

# 2 Esercizio 2: Rotazioni/Riflessioni

#### 2.1 Rotazioni di Givens

Si indica una rotazione di Givens con:

$$G(i, j, \theta)$$

dove i rappresenta la posizione del perno all'interno della matrice, j la posizione dell'elemento da azzerare e  $\theta$  l'angolo di rotazione (che ignoreremo per l'esercizio). Ogni rotazione azzera un elemento (j) e cambia il valore del perno i (0 non può essere perno). Si calcola il valore di c e s ad ogni passaggio:

$$c = \cos(\theta) = \frac{x_i}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}$$

$$s = \sin(\theta) = \frac{-x_j}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}$$

Si costruisce la matrice quadrata (della stessa dimensione dei vettori) inserendo c e s:

- $c \in -s$  nella riga i
- $\bullet \ c \in s$ nella rigaj

c va nella diagonale, s e -s bisogna posizionarli nella colonna dove c'è l'altro c.

Si moltiplica la matrice per il vettore iniziale per ottenere il vettore finale/intermedio  $\gamma$ . Usiamo  $\gamma$  per fare un'altra rotazione fino a quando non è uguale al vettore finale.

Esempio

$$\mathcal{L} = \text{ROND} = \frac{x_{12}}{\sqrt{x_{11}^{2} + x_{13}^{2}}} = 0$$

$$\lambda = \lambda_{11} \wedge 0 = \frac{-x_{11}}{\sqrt{x_{11}^{2} + x_{13}^{2}}} = 1$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 0 & 0$$

#### 2.1.1 Interpretazione geometrica

Per ogni rotazione, scrivere su che piano è stata fatta, ad esempio con la rotazione  $G(2,1,\theta)$  si può dire: "si tratta di una rotazione nel piano  $< e_2, e_1 >$ ". Visto che sono tutte isometrie:

||vettore iniziale|| = ||vettore finale||

Si può usare come prova.

#### 2.2 Riflessioni di Householder

**NB:** abbiamo visto solo come ottenere una riflessione di Householder nel caso in cui  $\alpha$  sia il primo elemento del vettore risultante.

- 1. Si calcola  $\alpha = ||x||_2$
- 2. Si calcola  $u = x \begin{pmatrix} \alpha \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$
- 3. Si calcola  $u^T \bigotimes u \to \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \bigotimes \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \cdot y_1 & x_1 \cdot y_2 \\ x_2 \cdot y_1 & x_2 \cdot y_2 \end{pmatrix}$
- 4. Si crea la matrice (quadrata) identità I con dimensione del vettore x
- 5. Si calcola P:

$$P = I - \frac{2}{\|u\|^2} \cdot uu^T$$

6. Infine si calcola Px trovando così il vettore risultante

#### 2.2.1 Verifiche

- P è ortogonale: colonne perpendicolari, prodotto scalare = 0, colonne normalizzate ( $\|$ colonna $\|_2 = 1$ )
- $P \cdot x = \alpha e_1$

#### 2.2.2 Interpretazione geometrica

Si scrive: P = (...) riflette x = (:) rispetto al piano perpendicolare (al vettore w)

2. Determinare una riflessione di Householder che porti il vettore  $x=\begin{pmatrix} -3\\4 \end{pmatrix}$  nella forma  $\begin{pmatrix} \eta\\0 \end{pmatrix}$ , con  $\eta$  opportuno (esplicitare la matrice). Dare inoltre un'interpretazione geometrica dell'esercizio svolto.

$$\begin{aligned}
\alpha &= || \times || = \sqrt{9 + 46} = \sqrt{25 = 5} \\
u &= {\binom{-3}{4}} - {\binom{5}{6}} = {\binom{-8}{4}} \\
|| u || &= \sqrt{64 + 46} = \sqrt{80} \\
u u^{T} &= u \otimes u^{T} = {\binom{-9}{4}} (-8 \text{ u}) = {\binom{64}{4}} - 32 \\
& = \sqrt{\frac{8}{100}} \left( {\binom{40}{64}} - {\binom{54}{4}} - {\frac{25}{36}} {\binom{64}{4}} - {\frac{32}{46}} \right) = \frac{1}{40} \left( {\binom{40}{64}} - {\binom{54}{32}} - {\binom{34}{4}} \right) = {\binom{-345}{5}} {\binom{45}{5}} \\
& = \sqrt{-345} {\binom{45}{5}} {\binom{-3}{5}} {\binom{-3}{4}} = {\binom{\frac{9}{4}}{46}} {\binom{46}{5}} - {\binom{5}{4}} - {\binom{54}{4}} - {\binom{$$

# Esercizio 3: Minimi quadrati

$$f(x) = \alpha g(x) \pm \beta h(x) \pm \ldots \pm \gamma k(x)$$

$$A = \begin{pmatrix} g(x_1) & h(x_1) & \dots & \gamma k(x_1) \\ g(x_2) & h(x_2) & \dots & \gamma k(x_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ g(x_n) & h(x_n) & \dots & \gamma k(x_n) \end{pmatrix}$$

- Se c'è solo la costante senza funzione associata, la sua colonna corrispondente sarà composta solo da 1
- Matrice incognite:  $A^T A$
- Matrice soluzioni:  $A^T \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$
- Usiamo la matrice delle incognite per costruire il sistema (ad esempio  $\alpha$  è associata alla prima colonna,  $\beta$  alla seconda e così via moltiplicando le incognite con i valori della colonna e sommandoli tra loro) e poniamo ogni riga uguale alla corrispondente riga della matrice soluzioni. Isolo le incognite e poi le sostituisco nella funzione di partenza.

### 2.3 Interpretazione geometrica

Disegnare il grafico con i punti e la funzione ricavata, evidenziando le distanze tra i punti dati e il grafico. In più si può scrivere: "la retta di regressione minimizza la somma degli scarti tra i valori di y dei punti ed i valori (equazione del grafico) dell\* (nome funzione) calcolat\* nelle ascisse x dei punti dati".

### 2.4 Esempio

3. Data la funzione

$$g(x) = a\frac{6}{x} + b x + c$$

calcolare i coefficienti  $a,\,b$ e c per approssimare ai minimi quadrati i seguenti dati:

Dare inoltre un'interpretazione geometrica dell'esercizio svolto.

$$A = \begin{pmatrix} -4 & -6 & 1 \\ 6 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \qquad b = \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$A^{T}A = \begin{pmatrix} -1 & 6 & 3 & 2 \\ -6 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -6 & 1 \\ 6 & 1 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 50 & 24 & 10 \\ 24 & 50 & 0 \\ 10 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$A^{T}A = \begin{pmatrix} -1 & 6 & 3 & 2 \\ -6 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 26 \\ -26 \\ 10 \end{pmatrix}$$

$$A^{T}B = \begin{pmatrix} -1 & 6 & 3 & 2 \\ -6 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 26 \\ -26 \\ 10 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} 50 & x + 24b & 40 & x = 76 \\ 24a & 4 & 50b = -26 \\ 10 & x + 4a & x = 40 \end{cases} \begin{cases} A = 1 \\ A = -1 \\ x = \emptyset \end{cases} \qquad \Re(x) = \frac{6}{x} - x$$

# Esercizio 4: Diagonalizzazione

- 1. Controllare se A è simmetrica, se lo è, allora è diagonalizzabile
- 2. Trovare gli autovalori risolvendo

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

e ordinarli in ordine decrescente

- 3. Verificare che la quantità di autovalori sia uguale all'ordine della matrice (es. una  $2 \times 2$  ha ordine 2), altrimenti non è diagonalizzabile
- 4. Per ogni autovalore trovare gli autovettori usando la matrice  $A \lambda I$  (sostituendo a  $\lambda$  l'autovalore) e risolvendo il sistema

$$(A - \lambda I) \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

- 5. Normalizzare gli autovettori usando:  $\frac{x_i}{\|v\|}$  dove v è l'autovettore e  $x_i$  è l'elemento i-esimo dell'autovettore, controllare se sono indipendenti tra di loro altrimenti non è diagonalizzabile
- 6. Creare la matrice V composta dagli autovettori, e la sua inversa
- 7. Creare la matrice D usando gli autovalori in ordine decrescente sulla diagonale.  $\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$
- 8. Si otterrà la diagonalizzazione della matrice di partenza composta nel seguente modo:

$$A = VDV^{-1}$$

### Esempio

$$det \begin{pmatrix} 2-\lambda & A \\ 0 & -2-\lambda \end{pmatrix} = -4+\lambda^{2} \qquad \lambda = \pm 2 \qquad \lambda = \left\{2, -2\right\}$$

$$\lambda = 2 \qquad \begin{pmatrix} 0 & A \\ 0 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{2} = 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1}$$

## 2.5 Convergenza: Metodo delle potenze

Converge all'autovalore di massimo modulo

- 1. Si riordinano gli autovalori in base al massimo modulo, ottenendo  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  dove  $\lambda_1$  è l'autovalore di massimo modulo
- 2. Converge se  $\lambda_1 > \lambda_2$
- 3. k il numero di volte in cui si esegue la moltiplicazione  $v_i = A \cdot v_{i-1}, v_n = A \cdot v_{n-1} = A^2 \cdot v_{n-2} = \ldots = A^n \cdot v_0$
- 4. Si trova la velocità di convergenza con:

$$V = \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^k$$

#### 2.6 Convergenza: Metodo delle potenze inverse

- 1. Dato uno shift p, bisogna trovare l'autovalore più vicino a  $p(\lambda_1)$  ed il secondo più vicino a  $p(\lambda_2)$
- 2. Si calcola

$$\mu_1 = \frac{1}{\lambda_1 - p}$$

- 3.  $\mu_1$  sarà quello di massimo modulo tra tutti i  $\mu$  calcolati, mentre  $\mu_2$  sarà il secondo di massimo modulo
- 4. La velocità di convergenza si calcola:

$$V = \left(\frac{\mu_2}{\mu_1}\right)^k$$

Se si hanno due autovalori con lo stesso modulo massimo, allora non converge.

# 3 Esercizio 5: Spline

Si ha una spline se:

- S è composta da polinomi di grado  $\leq n$ , dove n è il grado della spline (ad esempio, una spline di grado 3 sarà composta da soli polinomi di grado  $\leq 3$ )
- S è continua negli estremi interni dei vari intervalli facendo:

$$\lim_{x \to n^-} S(x) = \lim_{x \to n^+} S(x)$$

• S' è continua negli estremi interni dei vari intervalli facendo:

$$\lim_{x \to n^-} S'(x) = \lim_{x \to n^+} S'(x)$$

• S'' è continua negli estremi interni dei vari intervalli facendo:

$$\lim_{x \to n^{-}} S''(x) = \lim_{x \to n^{+}} S''(x)$$

#### 3.1 Calcolo dei momenti

Dato un nodo K, si calcola S''(K)

## 3.2 Periodicità di una spline

Una spline è periodica se:

$$\lim_{x \to e_1^-} S(x) = \lim_{x \to e_2^+} S(x)$$

$$\lim_{x \to e_1^-} S'(x) = \lim_{x \to e_2^+} S'(x)$$

$$\lim_{x \to e_1^-} S''(x) = \lim_{x \to e_2^+} S''(x)$$

Dove  $e_1$  e  $e_2$  sono i due estremi (sinistro e destro rispettivamente) della spline.

# 4 Esercizio 5: Condizionamento matrice e di una norma

Per verificare se la matrice  $A^{-1}$  è l'inversa bisogna vedere se  $\det(A) \neq 0$  e se  $A^{-1}A = I$ . Per calcolare il condizionamento relativo ad una norma, bisogna fare:

$$||A||_{nm}$$
$$||A^{-1}||_{nm}$$

dove nm indica la norma in questione. Poi  $M(A) = ||A||_{nm} \cdot ||A^{-1}||_{nm}$  per calcolare la maggiorazione dell'errore:

$$\varepsilon_x = \frac{\|\bar{x} - x\|_{nm}}{\|x\|_{nm}}$$

$$\varepsilon_b = \frac{\|\delta b\|_{nm}}{\|b\|_{nm}}$$

$$\varepsilon_x \le u(A)\varepsilon_b$$

Quindi se l'esercizio chiede di calcolare una maggiorazione, basta calcolarsi u(A) e  $\varepsilon_b$ 

# 4.1 Norme

## 4.1.1 Vettori

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

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

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

#### 4.1.2 Matrici

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

(Somma di tutti gli elementi in modulo di una colonna e prendo il massimo)

$$||A||_{2}$$

Esiste ma non calcolabile esplicitamente

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

(Somma di tutti gli elementi in modulo di una riga e prendo il massimo)

# 5 Esercizio 5: SVD

Una SVD viene utilizzata per trovare una diagonalizzazione di una matrice non simmetrica scritta nella forma

$$A = U\Sigma V^T$$

- U è una matrice ortogonale (ovvero  $U^TU = UU^T = I$ )
- $\bullet~\Sigma$ è una matrice diagonale con i valori singolari sulla diagonale in ordine decrescente
- V è una matrice ortogonale (ovvero  $V^TV = VV^T = I$ )

# 5.1 Proprietà

Data una matrice  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 

Immagine: trovare il valore singolare r-esimo, ovvero il più piccolo elemento strrettamente maggiore di 0. Per trovare l'immagine scriveremo tutti i vettori u da 1 a r:

$$R(A) = \langle u_1, u_2, \dots, u_r \rangle$$

Nucleo: indichiamo con v i vettori che lo compongono, partiranno da r+1 fino a n:

$$N(A) = \langle v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_n \rangle$$

Certi esercizi potrebbero chiedere di determinare i valori singolari delle matrici  $A^TA, AA^T, A^T$ : esistono proprietà specifiche per questi casi.

#### 5.2 Pseudoinversa

Dimensione:  $\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n} : \exists A^T \in \mathbb{R}^{m \times n}$