

Es: $F(2,3)$; $\xi = 2^{-1} 0,101$; $\xi' = 2^3 0,100$

* $\sigma(\xi) = 2^{-1} 0,110$; $\pi(\xi) = 2^{-1} 0,100$

* $\sigma(\xi') = 2^3 0,101$; $\pi(\xi') = 2^2 0,111$

Oss: per $\xi < 0$ si ha $\sigma(\xi) = -\pi(-\xi)$ e $\pi(\xi) = -\sigma(-\xi)$.

TEO (densità dei ndm): $F(\beta, m)$, $\xi = \beta^b g$ ($\Rightarrow \xi > 0$)

* $\frac{\sigma(\xi) - \xi}{\beta^b} = \beta^{-m}$ (dim ...)

Es: $M_{10} = F(10,3)$, $M_2 = F(2,3)$

* $\beta^{-m} = 10^{-3}$, $\beta^{-m} = 2^{-3} \Rightarrow M_{10}$ è "più denso" di M_2

* MA $M_2 \not\subset M_{10}$ (es: 2^{10}) e $M_2 \not\supset M_{10}$ (es: 10^{-1})

* distanza tra consecutivi

- in M_2 (vicino a $2^{10} \approx 10^3$): $2^7 = 128$
- in M_{10} (vicino a $10^3 \approx 2^{10}$): $1 \ll 128$

Oss: $F(\beta, m)$ è utilizzato "per approssimare \mathbb{R} !"

def (f. arrotondamento): $rd: \mathbb{R} \rightarrow M$ t.c. $rd(x) = \dots$
(è la scelta "migliore form.")

- Oss:
- rd è dispari ($rd(-x) = -rd(x)$)
 - rd è non decrescente ($x' > x'' \Rightarrow rd(x') \geq rd(x'')$)
 - $rd(x) = 0 \Leftrightarrow x = 0$ (dim: siccome 0 è di accumulazione...)
 - $x \in M \Leftrightarrow rd(x) = x$

Es: • $x = \frac{7}{8}$, $M = F(2,2)$; determ $rd(x)$.

(Sol: determ gli elem di M adiacenti ad x e poi quello più vicino...)

• PER CASA: $x = \frac{1}{10}$, $M = F(2,3)$; determ $rd(x)$.

def (f. errore abs e rel): $M = F(\beta, m)$

- $\delta: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $\delta(x) = rd(x) - x$ f. errore ASSOLUTO
- $\epsilon: \mathbb{R} \setminus \{0\} \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $\epsilon(x) = \frac{rd(x) - x}{x}$ f. errore RELATIVO

Oss (proprietà delle f. errore):

- $\delta(-x) = rd(-x) + x = x - rd(x) = -\delta(x) \Rightarrow \delta$ dispari
- $\epsilon(-x) = \dots = \epsilon(x) \Rightarrow \epsilon$ pari

TEO (stime per f. errore): $F(\beta, m)$, $x < \dots$
reale positivo
 $= \beta^b g$

• $|\delta(x)| \leq \frac{1}{2} \beta^{b-m}$; $|\epsilon(x)| \leq \frac{1}{2} \beta^{1-m}$

(dim: esp(x) = b \Rightarrow ~~$\beta^{b,1}$~~ ~~$\beta^{b+1,1} = \beta^b$~~ etc...)

def: $\frac{1}{2} \beta^{1-m} = u$ PRECISIONE di MACCHINA

Oss: la stima per l'err RELATIVO è INDIPENDENTE da x , quella per l'err ASSOLUTO no.

Teo (stima f. errore): $F(\beta, m)$, $x < \begin{matrix} \text{reale positivo} \\ = \beta^b \end{matrix}$

$|\delta(x)| \leq \frac{1}{2} \beta^{b-m}$; $|\epsilon(x)| \leq \frac{1}{2} \beta^{1-m}$

(dim: $\text{exp}(x) = b \Rightarrow x \in \left[\frac{\beta^{b-1}}{2}, \frac{\beta^b}{2} \right) \Rightarrow |\delta(x)| \leq \frac{\text{distanza tra course}}{2} = \frac{1}{2} \beta^{b-m}$; $|x| \geq \beta^{b-1} \Rightarrow$ stima per $|\epsilon(x)|$.)

- Oss:
- $\text{rd}(x) = x + \delta(x)$
 - $\text{rd}(x) = x(1 + \epsilon(x))$ ($x \neq 0$)

Es: $x = \frac{1}{3}$, $M = F(10, 3)$; calcolare $\text{rd}(x)$, $\delta(x)$, $\epsilon(x)$ e verif dirup del Teo.

$x = 7$, \tilde{x} t.c. $|\frac{\tilde{x}-x}{x}| \leq \frac{1}{100}$; quali \tilde{x} verificano?

PER CASA: $x = 7$, \tilde{x} t.c. $|\frac{\tilde{x}-x}{x}| \leq 1$; quali \tilde{x} verificano?

Es: $M = F(2, 4)$; mostrare che tutti gli elem positivi di M con esponenti ≥ 4 sono interi;

mostrare che tutti gli interi positivi rappresentabili con al piu' 4 cifre in base 2 sono in M ;

determ $\max \{ \xi \in M \mid \xi > 0 \text{ e } \xi \notin \mathbb{Z} \}$.

$M = F(\beta, m)$; $\Phi =$ l'insieme di tutte le funz da M in M , anche di piu' variabili.

PSEUDO-OPERAZIONI ARITMETICHE

Es: $\oplus, \ominus, \otimes, \oslash$ def da $\xi_1 \oplus \xi_2 = \text{rd}(\xi_1 * \xi_2)$ sono elem di Φ ;

$F: \xi \rightarrow$ esponenti di ξ non i elem di Φ .

def: le funzioni predefinite sono un sottoinsieme finito di Φ ; una elaborazione elementare e' il calcolo di una f predef o il confronto di due elem di M ($=, \neq, >, \geq$).

CALCOLATORE: dispositivo capace di eseguire sequenze finite di elaborazioni elementari. (II)

Oss: le pseudo-op aritmetiche $\oplus: M \times M \rightarrow M$ approssimano le op aritmetiche $*$: $\mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ("nel modo migliore possibile"...). Tutte le f predef devono essere pensate come elementi di Φ che approssimano (in qualche misura...) qualche funzione da \mathbb{R} in \mathbb{R} .

Es: per ogni x non neg, $\text{SQRT}(x) = \text{rd}(\sqrt{x})$ e' (sempre!) una f predefinita. E' quella pensata per approssimare la f def per ogni reale non negativo x da $x \rightarrow \sqrt{x}$.

Oss: data $\varphi: A \rightarrow M$ elem di Φ , un calcolatore puo' essere utilizzato per calcolare $\varphi(\xi)$ $\forall \xi \in A$, $\varphi(\xi)$ si puo' ottenere con una sequenza finita di elab elementari. Qualunque descriz di φ in termini di seq. finite di elab elem si chiama algoritmo (che calcola φ).

Es: si cons il calc def da $M = F(10, 2)$ e f predef $\{ \oplus, \otimes, \oslash \}$;

determ tutti gli elem $\alpha \in M$ t.c. $\alpha \oplus 1 = 1$;

decidere se $\forall \xi \in M$ e $m \in \mathbb{Z}$ si ha $10^m \otimes \xi = 10^m \xi$;

decidere se si ha: $(1 \oslash 3) \otimes 3 = 1$.

Es: $M_2 = F(2, 3)$, $M_{10} = F(10, 2)$

verif che $x = \frac{1}{10} \in M_{10}$ e calc $\xi = \text{rd}_2(x)$;

calc $\tilde{x} = \text{rd}_{10}(\xi)$ e decider se $\tilde{x} = x$.

Es: $M = F(10, 6)$; calcolare $(10^6 \oplus 1) \otimes 10^8$ e $10^8 \otimes (1 \ominus 10^8)$.

Oss: si cons • $f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $f(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + x_3$;

• il calc def de $M = F(10, 3)$ e f. predet $\supset \oplus$;

• le funz $\varphi_1, \varphi_2: M^3 \rightarrow M$ def de

$$\varphi_1(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = \xi_1 \oplus^1 \xi_2 \oplus^2 \xi_3$$

$$\varphi_2(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = \xi_1 \oplus^2 \xi_2 \oplus^1 \xi_3$$

* è "ragionevole" cons di'utilizz φ_1 o φ_2 per appross f (l'i om. che sia φ_1 che φ_2 possono essere calcolati dal calc)

* $\varphi_1 \neq \varphi_2$ [Oss: $\varphi_1(10^{-2} 0,371; 10^0 0,865; -10^0 0,869) = 0$ e $\varphi_2(\cdot; \cdot; \cdot) = -10^{-3} 0,290$ — VERIFICARE!]

* **DOMANDA**: quale tra φ_1 e φ_2 approssima meglio la f ?

ERRORI NEL CALCOLO di UNA FUNZIONE

• $A \subset \mathbb{R}^m, f: A \rightarrow \mathbb{R}, \varphi: A \cap M^m \rightarrow M$;

• dati $x \in A, \xi \in A \cap M^m$ si utilizza $\varphi(\xi)$ per appross $f(x)$

def (errore totale, trasmesso, algoritmico):

• $\delta_t = \varphi(\xi) - f(x); \delta_d = f(\xi) - f(x); \delta_a = \varphi(\xi) - f(\xi)$

$\Rightarrow \delta_t = \delta_d + \delta_a$

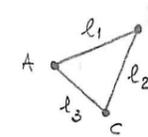
errore ASSOLUTO ... $\left\{ \begin{array}{l} \text{TOTALE (t)} \\ \text{TRASMESSO dai DATI (d)} \\ \text{ALGORITMICO (a)} \end{array} \right.$

• $\varepsilon_t = \frac{\varphi(\xi) - f(x)}{f(x)}, \varepsilon_d = \frac{f(\xi) - f(x)}{f(x)}, \varepsilon_a = \frac{\varphi(\xi) - f(\xi)}{f(\xi)}$

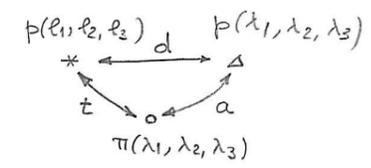
$\Rightarrow \varepsilon_t = \varepsilon_d + \varepsilon_a + \varepsilon_d \varepsilon_a$

errore RELATIVO ... $\left\{ \begin{array}{l} \text{=} \\ \text{(attenzione ai denom!)} \end{array} \right.$

Oss: • err trasmesso dai dati $\neq 0 \Leftrightarrow f(x) \neq f(\xi), \Rightarrow x \neq \xi$ [errore sui DATI $\neq 0$]
 • err algo $\neq 0 \Leftrightarrow \varphi(\xi) \neq f(\xi) \Rightarrow \varphi \neq f$ [l'algoritmo non calcola f]

Es:  , calcolare il perimetro del triangolo.

• $p(l_1, l_2, l_3) = l_1 + l_2 + l_3: \mathbb{R}_+^3 \rightarrow \mathbb{R}$
 • $\pi(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3) = \lambda_1 \oplus^1 \lambda_2 \oplus^2 \lambda_3: M_+^3 \rightarrow M$



Oss: • se d ed a piccoli anche t è piccolo
 • $l \neq \lambda$ perché $l \notin M$ oppure la misura (inesatta) di l ...

(I) Studio dell'ERRORE TRASMESSO dai dati (CONDIZIONAM.)

def: $x, \tilde{x} \in \mathbb{R}^n; \delta_k = \tilde{x}_k - x_k$ err. assol. SUL DATO k -esimo
 se $x_k \neq 0: \varepsilon_k = \frac{\tilde{x}_k - x_k}{x_k}$ " relativo SUL DATO k -esimo

• $\delta_d = f(\tilde{x}) - f(x) = f(\tilde{x}_1, \dots, \tilde{x}_m) - f(x_1, \dots, x_m) \dots$
 $\dots = f(x_1 + \delta_1, \dots, x_m + \delta_m) - f(x_1, \dots, x_m) = F_\delta(x_1, \dots, x_m; \delta_1, \dots, \delta_m)$
 $\dots = f(x_1(1+\varepsilon_1), \dots, x_m(1+\varepsilon_m)) - f(x_1, \dots, x_m) = G_\varepsilon(x_1, \dots, x_m; \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_m)$

• $\varepsilon_d = \dots = F_\varepsilon(x_1, \dots, x_m; \delta_1, \dots, \delta_m)$
 $\dots = G_\varepsilon(x_1, \dots, x_m; \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_m)$

$F_\delta, F_\varepsilon, G_\delta, G_\varepsilon$ sono esempi di FUNZIONE di CONDIZIONAMENTO — che esprime l'errore trasmesso dai dati in termini di dati (x) e di errore sui dati.

Es (f. di condiz per le op aritmetiche)

1) $f(x_1, x_2) = x_1 + x_2$

• $\delta_d = (x_1 + \delta_1) + (x_2 + \delta_2) - (x_1 + x_2) = \delta_1 + \delta_2$ (indip dal dato!)

• $\varepsilon_d = \dots = \frac{x_1}{x_1 + x_2} \varepsilon_1 + \frac{x_2}{x_1 + x_2} \varepsilon_2$

* Se $x_1, x_2 > 0$ allora:
 $|\varepsilon_d| \leq \left| \frac{x_1}{x_1 + x_2} \right| |\varepsilon_1| + \left| \frac{x_2}{x_1 + x_2} \right| |\varepsilon_2| < |\varepsilon_1| + |\varepsilon_2|$

* Se, ad es. $x_1 = 10^6 + 1, x_2 = -10^6$:

$\varepsilon_d = (10^6 + 1) \varepsilon_1 + 10^6 \varepsilon_2$

Nel caso * poniamo dir err trasm \approx err sui dati;
 nel caso * no!

Oss: Studiare il condiz (del pb. del calcolo di f) significa studiare la funzione di condiz.

Es (f di condizionam per le of aritmetich):

1) $f(x_1, x_2) = x_1 + x_2$

- $\delta_d = \delta_1 + \delta_2$ (indip dal dato!)
- $\varepsilon_d = \frac{x_1}{x_1+x_2} \varepsilon_1 + \frac{x_2}{x_1+x_2} \varepsilon_2$

Oss: • Se $x_1, x_2 > 0$ allora $|\frac{x_1}{x_1+x_2}| < 1$ e $|\frac{x_2}{x_1+x_2}| < 1$

e quindi: $|\varepsilon_d| < |\varepsilon_1| + |\varepsilon_2|$ ("caso buono")

• Se, ad es, $x_1 = 10^6$, $x_2 = 1 - 10^6$; $\varepsilon_d = 10^6 \varepsilon_1 + (1 - 10^6) \varepsilon_2$

e PUÒ ACCADDERE che $|\varepsilon_d| \gg |\varepsilon_1|, |\varepsilon_2|$ ("caso cattivo")

2) $f(x_1, x_2) = x_1 x_2$

- $\delta_d = \dots = x_1 \delta_2 + x_2 \delta_1 + \delta_1 \delta_2$
- $\varepsilon_d = \dots = \varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_1 \varepsilon_2$ (indip dal dato!)

3) $f(x_1, x_2) = x_1/x_2$

- $\delta_d = \frac{x_2 \delta_1 - x_1 \delta_2}{x_2(x_2 + \delta_2)}$
- $\varepsilon_d = \frac{\varepsilon_1 - \varepsilon_2}{1 + \varepsilon_2}$ (indip dal dato!)

Es. Altezza di una RISMA di fogli A4: $h \in [4,9; 5,1]$ cm



1 RISMA = 500 fogli

spessore di 1 foglio: $s = h/500$

• Se $h = h_0 + \delta$ cm $h_0 = 5$ cm e $|\delta| \leq 0,1$ cm

allora: $s = h_0/500 + \delta/500 = s_0 + \delta'$ cm: $s_0 = \frac{1}{100}$ cm = 100 μ m

utilizz (3): $\delta_d = \frac{\delta_1}{x_2}$ e $|\delta_d| \leq \frac{0,1}{500}$ cm

$\delta_2 = 0$ \rightarrow δ \rightarrow δ_1

• se $h = h_0(1 + \varepsilon)$ cm $h_0 = 5$ cm e $|\varepsilon| \leq \frac{1}{50}$

allora: $s = \frac{h_0}{500}(1 + \varepsilon) = s_0(1 + \varepsilon)$ cm: $s_0 = 100 \mu$ m

utilizz (3): $\varepsilon_d = \varepsilon_1$ e ...

$\varepsilon_2 = 0$ \rightarrow ε \rightarrow ε_1

Oss: * l'errore relativo non cambia!

* $\varepsilon_d = \frac{s_0 - s}{s_0}$ (attenzione...!)

Oss (condizionam. per funzioni \mathcal{C}^1):

Sia $f \in \mathcal{C}^1(\mathbb{R})$; $x, \tilde{x} \in \mathbb{R}$; $\delta = \tilde{x} - x$; $\epsilon = \frac{\tilde{x} - x}{x}$

$$\bullet \delta_d = f(\tilde{x}) - f(x) = f(x + \delta) - f(x) \\ = f'(\tau) \delta \quad \text{con } \tau \text{ tra } x \text{ ed } x + \delta \quad (\tau \in \mathbb{R} \dots)$$

$$\Rightarrow \delta_d = f'(T(x, \delta)) \delta \quad \tau = T(x, \delta) \\ \text{f. di condizionamento}$$

* SE $|f'(x)| \leq L$ per tutti gli $x \in \mathbb{R}$

$$\text{ALLORA: } |\delta_d| \leq L \delta$$

$$\bullet \lim_{\delta \rightarrow 0} \frac{\delta_d}{\delta} = \lim_{\delta \rightarrow 0} f'(T(x, \delta)) = f'(x)$$

$$\bullet \epsilon_d = \frac{f(\tilde{x}) - f(x)}{f(x)} = \frac{f(x + \epsilon x) - f(x)}{f(x)} = \frac{f'(\tau) \epsilon x}{f(x)}$$

$$\Rightarrow \epsilon_d = \frac{f'(T(x, \epsilon))}{f(x)} \times \epsilon \quad \text{con } \tau \text{ tra } x \text{ ed } x + \epsilon x \\ \tau = T(x, \epsilon) \\ \text{f. di condiz.}$$

* SE $\left| \frac{f'(x)}{f(x)} \right| \times x \leq L$ per tutti gli $x \in \mathbb{R}$

$$\text{ALLORA: } |\epsilon_d| \leq L \epsilon$$

$$\bullet \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{\epsilon_d}{\epsilon} = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{f'(T(x, \epsilon))}{f(x)} \times x = \frac{f'(x)}{f(x)} \times x$$

Es: $f(x) = e^x$, $x \in \mathbb{R}$; $f'(x) = e^x$, $\frac{f'(x)}{f(x)} \times x = x$
casi "cattivi": err. abs. $x \gg 0$, err. rel. $|x| \gg 0$.

(II) Studio dell'errore algoritmico (STABILITA')

Oss (caso "elementare"): $f: A \rightarrow \mathbb{R}$, $\varphi: A \cap M^n \rightarrow M$ t.c. $\varphi(\xi) = \text{rd}(f(\xi))$

$$\text{ALLORA: } |\delta_a| = |\varphi(\xi) - f(\xi)| = |\text{rd}(f(\xi)) - f(\xi)| \leq \frac{1}{2} \beta^{b-m}$$

$$|\epsilon_a| = \dots \leq u$$

Es (pseudo-op aritmetiche): per $* \in \{+, -, \times, /\}$ si ha
 $f(x_1, x_2) = x_1 * x_2$, $\varphi(\xi_1, \xi_2) = \xi_1 \otimes \xi_2 = \text{rd}(f(\xi_1, \xi_2)) \dots$

Es (caso non elementare): $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2)x_3$; $\varphi(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = (\xi_1 \oplus \xi_2) \otimes \xi_3$

siccome • $\xi_1 \oplus \xi_2 = rd(\xi_1 + \xi_2) = (\xi_1 + \xi_2)(1 + \varepsilon_{a1})$, $|\varepsilon_{a1}| \leq u$

• $\xi_1 \otimes \xi_2 = \dots = \xi_1 \xi_2 (1 + \varepsilon_{a2})$, $|\varepsilon_{a2}| \leq u$

allora: $\varphi(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = (\xi_1 + \xi_2)(1 + \varepsilon_{a1}) \xi_3 (1 + \varepsilon_{a2}) = F(\xi_1, \xi_2, \xi_3; \varepsilon_{a1}, \varepsilon_{a2})$

dunque si ha • $\delta_a = \varphi(\xi_1, \xi_2, \xi_3) - f(\xi_1, \xi_2, \xi_3) =$

$$= F(\xi_1, \xi_2, \xi_3; \varepsilon_{a1}, \varepsilon_{a2}) - f(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = \Delta(\xi_1, \xi_2, \xi_3; \varepsilon_{a1}, \varepsilon_{a2})$$

• $\varepsilon_a = \dots = F(\xi_1, \xi_2, \xi_3; \varepsilon_{a1}, \varepsilon_{a2})$

FUNZIONE d' STABILITA'
(quando si utilizza φ
per appross. f)

Es: $f(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + x_3$; $M = F(10, 3)$, f .predef $\supset \oplus$

$\varphi_1(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = (\xi_1 \oplus \xi_2) \oplus \xi_3$, $\varphi_2(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = \xi_1 \oplus (\xi_2 \oplus \xi_3)$

$$\xi_1 = 10^{-2} 0,371; \quad \xi_2 = 10^0 0,865; \quad \xi_3 = -10^0 0,869 \quad \left| \begin{array}{l} \varphi_1(\dots) = 0 \\ \varphi_2(\dots) = -10^{-3} 0,290 \end{array} \right.$$

• siccome $\varphi_1(\dots) = 0$, stimiamo l'ERR. ASSOLUTO:

$$\textcircled{1} \delta_a = \varphi_1(\xi) - f(\xi) = \dots = \delta_{a1} + \delta_{a2} \quad \begin{cases} |\delta_{a1}| \leq \frac{1}{2} 10^{0-3} = 0,5 \cdot 10^{-3} \\ |\delta_{a2}| = 0 \end{cases}$$

$$\Rightarrow |\delta_a| \leq 0,5 \cdot 10^{-3}$$

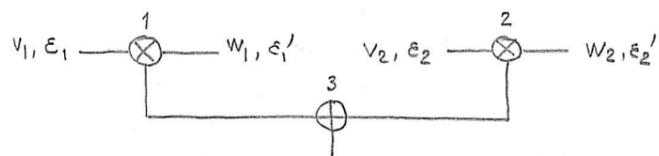
$$\textcircled{2} \delta_a = \varphi_2(\xi) - f(\xi) = \delta_{a1} + \delta_{a2} \quad \begin{cases} |\delta_{a1}| \leq \frac{1}{2} 10^{-2-3} = 0,5 \cdot 10^{-5} \\ |\delta_{a2}| \leq \frac{1}{2} 10^{-3-3} = 0,5 \cdot 10^{-6} \end{cases}$$

$$\Rightarrow |\delta_a| \leq 0,55 \cdot 10^{-5}$$

Q. di φ_2 è più affidabile di φ_1 per appross. $f(\xi)$

Es: Si approssima il p.s. canonico in \mathbb{R}^2 con $PS(v,w) = (v_1 \otimes w_1) \oplus (v_2 \otimes w_2)$.

• condizionam del p.s. canonico:



$$\epsilon_{1d} = \epsilon_1 + \epsilon_1' + \epsilon_1 \epsilon_1'$$

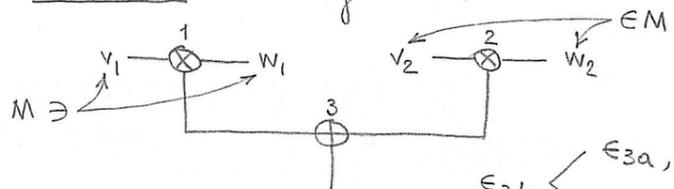
$$\epsilon_{2d} = \epsilon_2 + \epsilon_2' + \epsilon_2 \epsilon_2'$$

$$\epsilon_{3d} = \frac{v_1 w_1}{v_1 w_1 + v_2 w_2} \epsilon_{1d} + \frac{v_2 w_2}{v_1 w_1 + v_2 w_2} \epsilon_{2d}$$

* SE $v_1 w_1$ e $v_2 w_2$ concordi: "tutto bene"

ALTRIMENTI attenzione (ad es: se v, w quasi ortogonali...)

• stabilita' dell' algoritmo:



$$\epsilon_{1t} = \epsilon_{1a}, |\epsilon_{1a}| \leq u$$

$$\epsilon_{2t} = \epsilon_{2a}, |\epsilon_{2a}| \leq u$$

$$\epsilon_{3t} = \frac{v_1 w_1}{v_1 w_1 + v_2 w_2} \epsilon_{1t} + \frac{v_2 w_2}{v_1 w_1 + v_2 w_2} \epsilon_{2t}$$

* SE $v_1 w_1$ e $v_2 w_2$ concordi...
ALTRIMENTI...

Pu' dettagliatamente:

posto: $p_1 = v_1 \otimes w_1, r_1 = v_1 w_1$
 $p_2 = v_2 \otimes w_2, r_2 = v_2 w_2$

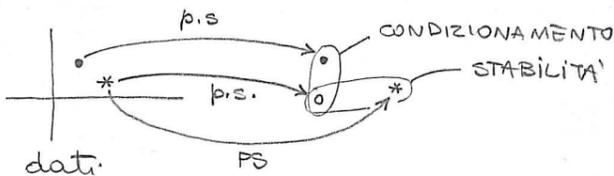
si ha: $\epsilon_{3t} = \frac{p_1 \oplus p_2 - (r_1 + r_2)}{r_1 + r_2}$

che si scompone in: $\epsilon_{3a} = \frac{p_1 \oplus p_2 - (p_1 + p_2)}{p_1 + p_2}; \epsilon_{3d} = \frac{(p_1 + p_2) - (r_1 + r_2)}{r_1 + r_2}$

e l'errore sui dati e': $\frac{p_1 - r_1}{r_1} = \epsilon_{1t}, \frac{p_2 - r_2}{r_2} = \epsilon_{2t}$.

Ad es, per calcolare

$$\begin{bmatrix} \sqrt{2} \\ 1/3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \pi \\ 1/10 \end{bmatrix} \dots$$



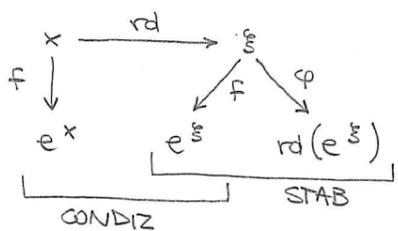
Es: Per appross $f(x) = e^x$ si utilizza $\varphi(\xi) = rd(e^\xi)$, che si suppone calcolabile (\in f. predef)

• STABILITA': $\epsilon_a = \frac{\varphi(\xi) - f(\xi)}{f(\xi)} = \frac{rd(e^\xi) - e^\xi}{e^\xi};$ caso elem $\Rightarrow |\epsilon_a| \leq u$

• CONDIZIONAM: $\epsilon_d = \frac{e^{x(1+\epsilon)} - e^x}{e^x} = e^{\epsilon x} - 1$ (f. di condizionam)

Oss: per x piccolo, $e^{\epsilon x} - 1 \approx \epsilon x$

In pratica:



Ad es: in $F(10,3), x = 100\pi$

• $|\epsilon_a| \leq u = \frac{1}{2} 10^{-3} = 0,5 \cdot 10^{-3}$

• $\xi = rd(x) = 314$

• $|\epsilon_d| = \left| \frac{e^{314} - e^{100\pi}}{e^{100\pi}} \right| \approx 0,15$

Oss (rapido sguardo sulle realta'): :

CALCOLO SCIENTIFICO

COMPUTER ALGEBRA

• $M = F(\beta, m)$

• $\oplus, \ominus, \otimes, \odot : M \times M \rightarrow M$

e' modello di "calcolatore reale" (IEEE 754):

• $M = F(\beta, m, L, U),$

ovvero b intero $\in [L, U]$

(\Rightarrow ad es: M finito, 0 non di accumulaz
 $\exists \max M, \min M,$
 $\min \{ \xi \in M, \xi > 0 \} \dots$)

Es: MATLAB, SCI'LAB, OCTAVE...

Es: MAPLE, MATHEMATICA, AXIOM...

• Per appross $\xi_1 + \xi_2 + \xi_3 :$

$$(\xi_1 \oplus \xi_2) \oplus \xi_3 = 0$$

con stima: $|\epsilon_a| \leq 0,5 \cdot 10^{-3}$

• $10^{-45} = 10^{-44} \cdot 0,1 \in F(10,3)$

$1 \oplus 10^{-45} = 1$ (approssimato...)

• $\xi_1 + \xi_2 + \xi_3 = -0,29 \cdot 10^{-3}$
(esatto!)

• $1 + 10^{-45} = \frac{10^{45} + 1}{10^{45}}$
... rapporto di due interi su 46 cifre
esatto...

SPAZIO per rappres $\xi \in M :$
indip da $\xi !!$

(Oss: FALSO se esponenti non lim...)

\Rightarrow "facile" gestire tanti elem.

TEMPO per calcolare $\xi_1 \otimes \xi_2 :$
indip da $\xi_1, \xi_2 !!$

\Rightarrow "facile" prevedere durata calcoli.

SPAZIO per rappres $\xi \in \mathbb{Q} :$
dipende da $\xi !!$

\Rightarrow "difficile" gestire tanti elem.

TEMPO per calcolare $\xi_1 \cdot \xi_2 :$
dipende da $\xi_1, \xi_2 !!$

\Rightarrow "difficile" prevedere durata calcoli.

Oss: Altro modello: VIRGOCA FISSA (v. App.F, p.45). Uso: DSP

1) ZERI' di FUNZIONI di VARIABILE REALE

Pb: $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, continua, determinare $\alpha \in [a, b]$ t.c. $f(\alpha) = 0$

- Vedremo:
- METODO di BISEZIONE;
 - METODI ad UN PUNTO;
 - * caso particolare: METODO di NEWTON.

Schema della presentazione:

Pb, descrizione e discussione di un metodo di soluzione OPERANDO in \mathbb{R} ,
discussione del metodo OPERANDO in M .

• Metodo di bisezione.

idea: utilizzz il TEO di ESISTENZA degli ZERI'

per costruire una successione di intervalli I_k , ciascuno contenente uno zero e t.c. $I_{k+1} \subset I_k$, $\lim_{k \rightarrow \infty} \text{mis}(I_k) = 0$.

SE $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ continua e $f(a)f(b) < 0$ ALLORA \exists zero di f in (a, b)

* descrizione del metodo (operando in \mathbb{R})

dati: $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, continua e $f(a)f(b) < 0$;

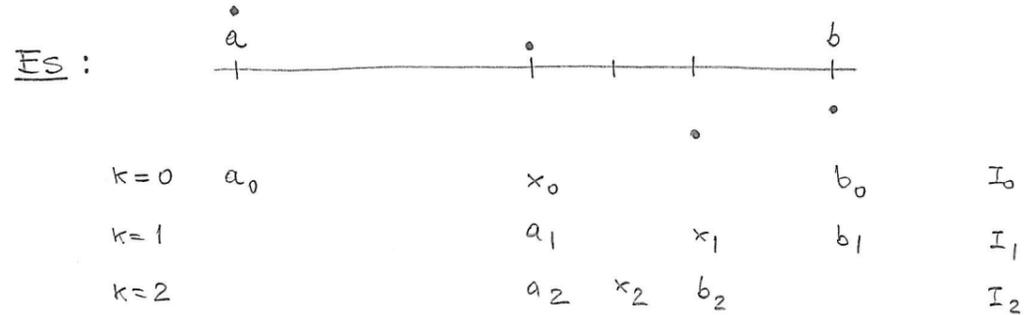
$a_0 = a, b_0 = b, I_0 = [a_0, b_0], x_0 = \frac{a_0 + b_0}{2}$;

per $k = 1, 2, \dots$ ripeti'

se $f(x_{k-1}) = 0$ allora STOP

- altrimenti
- se $f(x_{k-1})f(b_{k-1}) < 0$ allora $a_k = x_{k-1}, b_k = b_{k-1}$;
 - se $f(a_{k-1})f(x_{k-1}) < 0$ allora $a_k = a_{k-1}, b_k = x_{k-1}$;
 - $I_k = [a_k, b_k], x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$;

uscita: quando un opportuno criterio d'arresto è verificato, x_k, I_k .



Oss: I_k è il semintervallo (destra \rightarrow sinistra) di I_{k-1} ...

$$\text{mis}(I_k) = \frac{\text{mis}(I_{k-1})}{2^1} = \frac{\text{mis}(I_{k-2})}{2^2} = \dots = \frac{\text{mis}(I_0)}{2^k}$$

$$\Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \text{mis}(I_k) = 0.$$

Oss (criterio d'arresto, ASSOLUTO): dato $\delta > 0$, decidiamo di arrestare l'iterazioni... se $\text{mis}(I_k) < \delta$ allora STOP

• $\forall k, \text{mis}(I_k)$ è calcolabile ($= |b_k - a_k|$) e, per quanto detto sopra, la disuguaglianza è CERTAMENTE verificata dopo un numero FINITO di iterazioni!

• Quando il criterio d'arresto è verificato (ad es. $k = N$) si ha:

- * $\exists \alpha \in I_N$ t.c. $f(\alpha) = 0$
- * $|x_N - \alpha| < \frac{\text{mis}(I_N)}{2} < \delta/2$

q.d. si è ottenuta un'approssimazione di α con ERRORE ASSOLUTO $< \delta/2$.

Es: dato $\delta = 2^{-n} g$ (esponente $-n < 0, \frac{1}{2} \leq g < 1$), determinare k t.c. $\text{mis}(I_k) < \delta$ (ovvero: il numero di iterazioni minimo che rende verificato il criterio di arresto).
(Sol: $k > \log_2 \text{mis}(I_0) - \log_2 g + n$)

EA: $M = F(10, 16)$, determ un intervallo I , con estremi in M t.c. $I \ni \sqrt{2}$ e $\text{mis}(I) < 10^{-15}$.

Sol: $\sqrt{2} = 10^1 0,1\dots \Rightarrow$ distanza tra elem consecutivi di $M = 10^{-15}$
 $\Rightarrow \#$ intervalli con le proprietà richieste.

Oss: Se utilizziamo un calc che opera in $F(10, 16)$ per appross lo zero positivo di $f(x) = x^2 - 2$ con il metodo di bisezione, con criterio d'arresto assoluto $\text{mis}(I_k) < \delta$, usare $\delta \leq 10^{-15}$ fa sì che l'esecuzione della procedura non si arresti mai.

Oss (criterio d'arresto, RELATIVO): se I_k contiene uno zero (α) di f e non contiene 0, posto $m_k = \min\{|a_k|, |b_k|\}$ si ha

$$\left| \frac{x_k - \alpha}{\alpha} \right| \leq \frac{\text{mis}(I_k)}{2m_k}$$

Perciò, dato $\varepsilon > 0$, decidiamo di arrestare l'iterazione...

se $\frac{\text{mis}(I_k)}{m_k} < \varepsilon$ allora STOP

ottenendo così un'appross (x_k) di α con ERRORE RELATIVO $< \varepsilon/2$.

Oss: • Se $0 \notin I_0$: $\forall k$, $\frac{\text{mis}(I_k)}{m_k}$ è calcolabile (perché $m_k \neq 0$), ed il criterio è certamente verificato dopo un numero finito di it ($\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\text{mis}(I_k)}{m_k} = 0$)
 • anche utilizz il cr d'arresto relativo, operando in M occorre utilizz ε non troppo piccolo!

Oss: la successione I_k è determinata dal segno di $f(x_k)$; se si opera in M , si approssima $f(x_k)$ con $\varphi(x_k)$...

Pb: la "rapidità" del metodo di bisezione dipende solo da:

- ampiezza I_0 e ordini di grandezza δ (cr arr ASSOL)
- " " , ordine di grandezza ε ed α (cr arr REL)

in part: è indipendente da proprietà particolari di f .

• Metodi ad un punto

idea: data f di cui interessa uno zero, determ h t.c.

$$\{x \in \mathbb{R} \mid f(x) = 0\} = \{x \in \mathbb{R} \mid x = h(x)\}$$

ovvero: α zero di $f \Leftrightarrow \alpha$ punto fisso di h

Es: $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $g(x) \neq 0, \forall x \in \mathbb{R}$;
 $h(x) = x - f(x)g(x) \Rightarrow f(x) = 0$ equivalente a $x = h(x)$.

Es: $f(x) = x + \log x : (0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$; $h_1(x) = -\log x$
 $h_2(x) = e^{-x}$, $h_3(x) = \frac{x + e^{-x}}{2}$.

• Metodi ad un punto: ...

* descrizione del metodo (op. in \mathbb{R})

dati: $h: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, continua, $c \in [a, b]$;

$x_0 = c$;

per $k=1, 2, \dots$ ripeti: se $x_{k-1} \notin [a, b]$ allora STOP

altrimenti $x_k = h(x_{k-1})$

uscita: quando un opportuno criterio d'arresto è verificato, x_k .

Oss: se x_0, x_1, x_2, \dots è una success in $[a, b]$ convergente ad α , allora la success $h(x_0), h(x_1), h(x_2), \dots$ è convergente a $h(\alpha)$ (dim: h è continua!)

se, inoltre: $x_1 = h(x_0), x_2 = h(x_1), \dots$ allora: $\alpha = h(\alpha)$

OVVERO: se $x_0, x_1 = h(x_0), x_2 = h(x_1), \dots$ è una success in $[a, b]$ convergente, il limite della successione è punto unito di h .

Pb: decidere se \exists (ed eventualm determinare) $c \in [a, b]$ in modo che $x_0 = c, x_1 = h(x_0), x_2 = h(x_1), \dots$ sia una successione in $[a, b]$ convergente.

Sol: utlizz il ...

TEO (di convergenza locale): Siano $[a, b], h \in \mathcal{C}^1[a, b]$ e $c \in [a, b]$ t.c.:

- 1) $\exists \alpha \in [a, b]$ punto unito di h ;
- 2) $\exists L \in [0, 1)$ t.c. $\forall x \in [a, b], |h'(x)| \leq L$;
- 3) $x_0 = c, x_1 = h(x_0), x_2 = h(x_1), \dots$ sia una successione in $[a, b]$.

Allora: (i) α è l'unico punto unito di h in $[a, b]$;
(ii) la successione x_0, x_1, x_2, \dots è convergente (ad α).

dim: (i) PER ASSURDO... α, β punti uniti distinti di h in $[a, b]$

$\Rightarrow \alpha - \beta = h(\alpha) - h(\beta) \stackrel{\text{TEO. LAGRANGE}}{=} h'(\theta)(\alpha - \beta), \theta \text{ tra } \alpha \text{ e } \beta (\Rightarrow \theta \in [a, b])$

$\Rightarrow h'(\theta) = 1$; assurdo (vedere ip. (2)).

Oss: $\exists p. (3)$ non serve per (i)!

(ii) $x_k - \alpha = h(x_{k-1}) - h(\alpha) \stackrel{\text{T.L.}}{=} h'(\theta_{k-1})(x_{k-1} - \alpha), \theta_{k-1} \in [a, b]$ (per ip. (3))

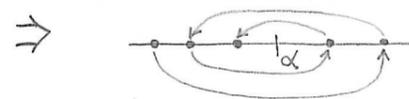
$\Rightarrow |x_k - \alpha| = |h'(\theta_{k-1})| |x_{k-1} - \alpha| \leq L |x_{k-1} - \alpha|$
... iterando... $\leq L^k |x_0 - \alpha|$

$\Rightarrow |x_0 - \alpha|, |x_1 - \alpha|, |x_2 - \alpha|, \dots$ è monotona e conv a 0
(ovvero: $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \alpha$)

\Rightarrow se $h'(x) \neq 0 \forall x \in [a, b]$:

(+) $x_k - \alpha, x_{k-1} - \alpha$ concordi se $h'(x) > 0$
ovvero: " x_k, x_{k-1} "dalla stessa parte risp ad α "
 \Rightarrow la success x_0, x_1, x_2, \dots è monotona;

(-) $x_k - \alpha, x_{k-1} - \alpha$ discordi se $h'(x) < 0$
ovvero: " x_k, x_{k-1} "da parti opposte rispetto ad α "



Es: $h(x) = \frac{\cos x}{2} \in \mathcal{C}^1(\mathbb{R})$; \exists p.u di h in $[0, \pi/2]$ (graficamente...)
 $\forall x \in [0, \pi/2], |h'(x)| \leq 1/2 = L$

- $x \in [0, \pi/2] \Rightarrow h(x) \in [0, \pi/2]$, q. di $\forall c \in [0, \pi/2]$ la success...
- costruzione grafica della success.

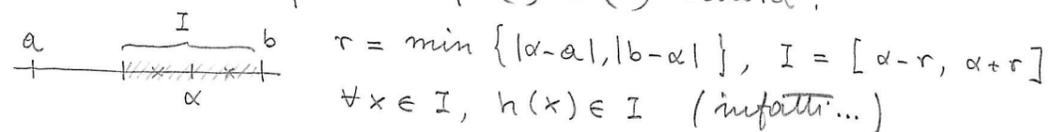
Es (continuazione): $h(x) = \frac{\cos x}{2}$ • \exists pu in $[0, \pi/2]$

- $|h'(x)| \leq 1/2$ in $[0, \pi/2]$ (\Rightarrow unicit  p.u)
- $\forall c \in [0, \pi/2]$ la success converge al p.u
- costruz. grafice ...

Oss: se $[a,b]$ ed h verificano ip. (1) e (2), non   vero che $\forall x \in [a,b]$ si ha $h(x) \in [a,b]$!

Es: $h: [1,7] \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $h(x) = 3 - \frac{x}{2}$;
 • 2   p.u ; $|h'(x)| \leq 1/2$ su $[1,7]$ MA $h(6) \in [1,7]$!

Oss: se $[a,b]$ ed h verificano ip (1) e (2) allora:



Q.d': SE $[a,b]$, h verific ip (1) e (2)
 ALLORA $c =$ l'estremo di $[a,b]$ pi  vicino al p.u
 genera success che verifica ip (3)!

Es: $f(x) = x + \log x$; $h_1(x) = -\log x$, $h_2(x) = e^{-x}$, $h_3(x) = \frac{x+e^{-x}}{2}$

- $f: (0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$, $f'(x) = 1 + \frac{1}{x} > 0 \Rightarrow$ #zeri ≤ 1
- * $\lim_{x \rightarrow 0} f(x) = -\infty$, $f(1) = 1 \Rightarrow \exists!$ zero, $\alpha \in (0,1)$
- * $f(1/2) = 1/2 - \log 2 < 0 \Rightarrow \alpha \in [1/2, 1]$

• $h_1(x) = -\frac{1}{x}$; $\Rightarrow |h'(alpha)| > 1$ e q. di $\notin [a,b]$ che verific. ip (1), (2).

• $h_2(x) = -e^{-x}$, $|h_2'(x)| \leq e^{-1/2} = L_2 < 1$ su $[1/2, 1]$

* $[1/2, 1]$, h_2 verific ip (1) e (2); $\frac{1}{2} \text{---} \frac{3}{4} \text{---} 1 \Rightarrow$ l'esto pi  vicino   $c = 1/2$.

• $h_3(x) = \frac{1-e^{-x}}{2}$, $|h_3'(x)| \leq \frac{1-1/e}{2} = L_3 < 1$ su $[1/2, 1]$

* $[1/2, 1]$, h_3 verific ip (1) e (2); $c = 1/2$ rende verific (3).

Q.d': h_2, h_3 ok, h_1 ?

Oss: se $h \in \mathcal{C}^1$ e α pu di h tali che $|h'(\alpha)| > 1$ allora:
 $\exists \hat{k}$ t.c. $x_k = \alpha$ per $k \geq \hat{k}$ OPPURE $x_k \not\rightarrow \alpha$

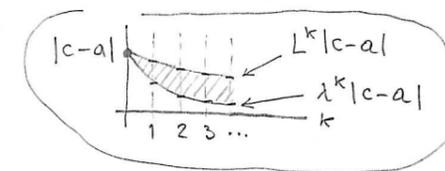
Oss (rapidit  di convergenza): se $h, [a,b], c$ verific ip Tes conv-loc e $x_k \neq \alpha$ per ogni k , allora:

- SE $0 < \lambda \leq |h'(x)| \leq L < 1$ su $[a,b]$, ALLORA $\lambda^k |c-a| \leq |x_k - \alpha| \leq L^k |c-a|$

ovvero: $|x_k - \alpha| \rightarrow 0 \dots$

*... almeno rapidam come $L^k |c-a|$ ma...

*... non pi  rapidam di $\lambda^k |c-a|$.



- SE $h'(\alpha) = 0$, $\forall \theta > 0$ si ha: $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|x_k - \alpha|}{\theta^k} = 0$

ovvero: $|x_k - \alpha| \rightarrow 0 \dots$

*... pi  rapidamente di qualsiasi esponenziale

def (ordine di convergenza DEL METODO):

- $h \in \mathcal{C}^1$, α pu e $0 < |h'(\alpha)| < 1$: ORDINE di CONVERGENZA ad α : 1
- $h \in \mathcal{C}^2$, α pu e $h'(\alpha) = 0, h''(\alpha) \neq 0$: O.d.C. ad α : 2

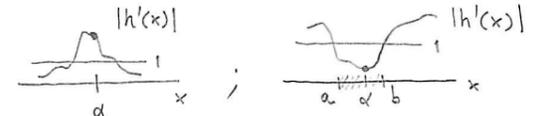
Es (continuazione):

- $1/e \leq |h_2'(x)| \leq 1/\sqrt{e}$
 - $\frac{1-1/\sqrt{e}}{2} \leq |h_3'(x)| \leq \frac{1-1/e}{2}$
- odc ad α : 1 per entrambi, MA siccome $\frac{1-1/e}{2} < \frac{1}{e} \dots$

... il metodo def da h_3 garantisce, nel caso peggiore ("pi  lento") una rapidit  di convergenza maggiore del metodo def da h_2 .

Oss: $h \in C^1$ ed α p.u di h ; $\exists [a,b]$ che verifica ip (1) e (2) del

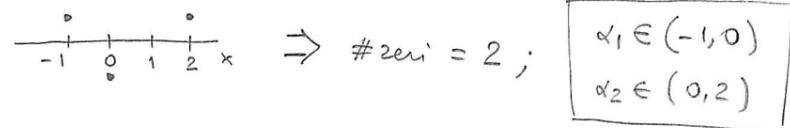
teo di contr. loc $\Leftrightarrow |h'(\alpha)| < 1$.

(dim:  siccome $h \in C^1$, h' e' continua...)

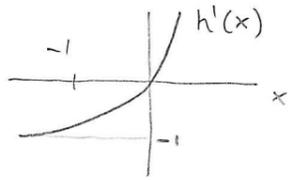
Es: Sia $h(x) = e^x - x - 2 : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$;

- SEPARARE i p.u di h
- per ciascun p.u, discutere l'uso del met it (operando in \mathbb{R})

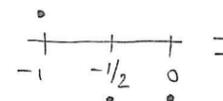
Sol: • $h(x) = x \Leftrightarrow \underbrace{e^x - 2(x+1)}_{F(x)} = 0$; $F \in C^\infty(\mathbb{R})$, $F''(x) > 0 \forall x \in \mathbb{R}$
 $\Rightarrow \# \text{zeri} \leq 2$

 $\Rightarrow \# \text{zeri} = 2$; $\alpha_1 \in (-1, 0)$
 $\alpha_2 \in (0, 2)$

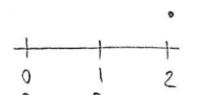
• $h'(x) = e^x - 1$



* $-1 < h'(\alpha_1) < 0 \Rightarrow$ metodo it utilizz per appross α_1 ; OdC ad $\alpha_1: 1$;

 $\Rightarrow c = -1$ genero success convergente (siccome $h'(x) < 0$, la success...)

* l'intervallo $[0, 2]$ non verif ip (2)...

 $\Rightarrow [1, 2] \ni \alpha_2$, MA $h'(x) > 1 \forall x \in [1, 2] \Rightarrow h'(\alpha_2) > 1$
 q.d.: metodo it non utilizz per appross α_2 .

Oss: costruendo l'ip (2) del Tes. di conv locale con l'ip

(2') $\exists L \in [0,1)$ t.c. $\forall x,y \in [a,b], |h(x)-h(y)| \leq L|x-y|$
 le tesi del Tes continuano a sussistere. L'ip (2') si enuncia
 "h è una contrazione su $[a,b]$."

- (2) \Rightarrow (2') - \exists funz che verificano (2') ma non (2);
- se si richiede (2') anziché (2), h non deve necessariamente essere derivabile su $[a,b]$;
- (2') \Rightarrow h continua in $[a,b]$.

Oss (confronto bisez/metodi ad un punto con $OdC = 1$):

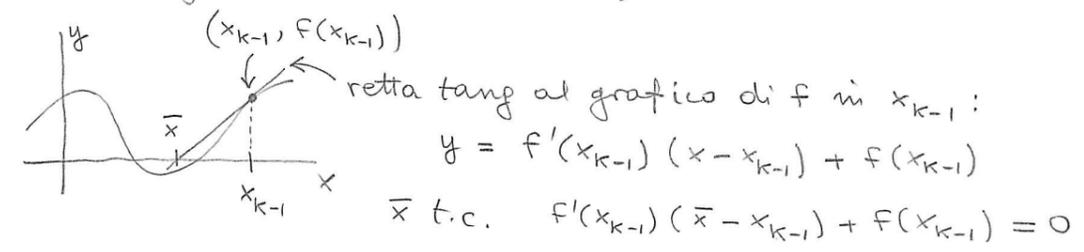
- Applicabilità: BISEZ ... f cont su $[a,b]$ con $f(a)f(b) < 0$ (op in \mathbb{R} !)
METODI ad UN PUNTO ... h verif ip Tes conv locale
- rapidità di conv: BISEZ ... $\frac{m^2 I_k}{m^2 I_0} = \frac{1}{2^k}$
METODI ad UN PUNTO ... $\frac{|x_k - \alpha|}{|x_0 - \alpha|} \leq L^k$ } ... dipende da L (ovvero da proprietà di h)

• Metodo di Newton

$f \in \mathcal{C}^2, f'(x) \neq 0$: è il metodo ad un punto def da $h(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$

- PROPRIETÀ:
- $x = h(x)$ equiv $f(x) = 0$;
 - SE α zero di f, $\exists [a,b]$ che verifica ip Tes conv locale;
 - SE α zero di f, $h'(\alpha) = 0 \Rightarrow OdC$ ad α almeno 2

Oss (interp geometrica del metodo):



OWERO: $\bar{x} = x_{k-1} - \frac{f(x_{k-1})}{f'(x_{k-1})} = h(x_{k-1})$ | METODO delle TANGENTI

Oss (scelta del punto iniziale): $[a,b], f \in \mathcal{C}^2[a,b], c \in [a,b]$ t.c.

- (1) $\exists \alpha$ zero di f in $[a,b]$
- (2) $\forall x \in [a,b], f'(x) \neq 0$ ($\Rightarrow \alpha$ è l'UNICO zero di f in $[a,b]$), $f''(x) \neq 0$
- (3) $f(c)f''(c) > 0$

ALORA: la success gen dal m. di Newt. a partire da c è convergente ad α , ed è monotona.

(dini: ragionam geometrico...)

Es: $f(x) = x^2 - 2$;

- #zeri = 2: $\alpha_1 \in [-2, -1], \alpha_2 \in [1, 2]$
- Posso utilizzz m. di Newt per afforom α_2 ?
 $f \in \mathcal{C}^2[1,2], f'(x) = 2x \neq 0$ su $[1,2] \Rightarrow \exists [a,b]$ che verif ip (1), (2) del Tes conv loc...
- Come trovo c che generi success conv?
 1) Cerco $[a,b]$ che verif ip (1) e (2) del Tes conv loc (so che esiste!) e poi scelgo l'estremo...

OPPURE

- 2) cerco di utilizzz l'Oss precedenti:
 - $\alpha_2 \in [1,2]$ zero di $f \in \mathcal{C}^2[1,2]$
 - $\forall x \in [1,2], f'(x) = 2x \neq 0, f''(x) = 2 \neq 0$
 - $f(2)f''(2) = 2 \cdot 2 > 0$ \Rightarrow la success gen dal m. di Newt a partire da $c=2$ converge ad α_2 , ed è monotona decrescente.

Es: Sia $f(x) = \sin x$; per approssimare lo zero in $[3, 4]$ (ovvero π) si utilizza il m. di Newt. Indicare $x_0 \in \mathbb{R}$ a partire dal quale la successione generata è convergente (o p. in \mathbb{R}).

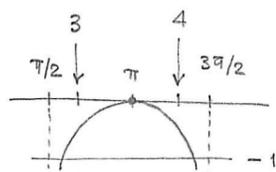
Sol: • su $[3, 4]$ si ha: $f \in C^2$, \exists zero, $f' \neq 0$ ($f'(x) = \cos x \dots$)

MA $f''(x)$ non è $\neq 0$ per ogni $x \in [3, 4]$ — $f''(\pi) = 0$.

• NON possiamo utilizzare l'Oss per la scelta del punto iniziale...

Alternative...

• $h(x) = x - \frac{\sin x}{\cos x} = x - \tan x$; $h'(x) = 1 - \frac{1}{\cos^2 x}$



• $\forall x \in [3, 4]$, $h'(x) \leq 0$;

• $h'(x) = -1$ per $1 - \frac{1}{\cos^2 x} = -1 \Rightarrow \cos^2 x = \frac{1}{2} \Rightarrow x = \frac{3\pi}{4}, x = \frac{5\pi}{4}$

• $\frac{3\pi}{4} \approx 2.356$, $\frac{5\pi}{4} \approx 3.927$ $\Rightarrow [3, 4]$ non verifico ip (2) del Teo conv loc

• $\pi < \frac{7}{2} < \frac{5\pi}{4} \Rightarrow [3, \frac{7}{2}]$ verifica ip (1) e (2) del Teo conv loc

• $\frac{13}{4} \approx 3.25$, $\pi < \frac{13}{4} \Rightarrow$ punto iniziale "buono": $\boxed{c=3}$

Oss: dalla costruz grafica, si osserva che la successione non è monotona! (ed anche utilizz la dim del Teo conv loc...)

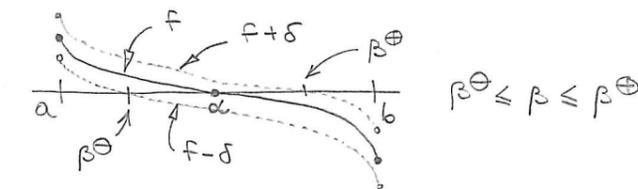
Es: Per n' metodi ad un punto, \exists di $[a, b]$ che verifico ip (1) e (2) del Teo di conv loc, dipende "solo" da $h'(\alpha)$. Da cosa dip \exists di $[a, b]$ che verifico ip (1) e (2) dell' Oss sulla scelta del punto iniz per il m. di Newt?

- ... da fare...
- (I) condizionam del problema
 - (II) stabilita' (quando in $M \dots$)
 - (III) criteri d'arresto.

• CONDIZIONAMENTO: Oss: $[a, b]$, $f \in C^1[a, b]$, $\delta > 0$ t.c. $\begin{cases} f' \neq 0 \text{ su } [a, b] \\ f(a)f(b) < 0 \\ |f(a)|, |f(b)| > \delta \end{cases}$

• g continua su $[a, b]$ t.c. $\forall x \in [a, b], |f(x) - g(x)| \leq \delta$

- \Rightarrow
- $\exists \beta$ zero di g in $[a, b]$
 - $f(\beta) - F(\alpha) = \begin{cases} f(\beta) \\ f'(\theta)(\beta - \alpha) \dots \end{cases}$ con $\theta \in [a, b]$



dunque $\beta - \alpha = \frac{f(\beta)}{f'(\theta)}$ e q. d. (A) $|\beta - \alpha| \leq \frac{\delta}{\min |f'(x)|}$

(B) se δ piccolo: $|\beta - \alpha| \approx \frac{\delta}{|f'(\alpha)|}$

Es: $F(x) = x^2$, \exists zero in $[-1, 1]$; NON verifico Oss: $\forall \delta > 0$, $F(x) + \delta$ non ha zeri in $[-1, 1]$

$|\beta - \alpha|$ "errore assoluto TRASM dai DATI"
 δ "errore assoluto sui DATI"

• STABILITA': Siano $h, [a, b]$ che verifico ip Teo conv loc con $L \in [0, 1)$

- $\varphi: M \rightarrow M$ t.c. $|\varphi(\xi) - h(\xi)| \leq \delta$ per $\forall \xi \in [a, b] \cap M$
- $\xi_0, \xi_1 = \varphi(\xi_0), \dots \in [a, b] \cap M$

ALLORA: $|\xi_k - \alpha| \leq L^k |\xi_0 - \alpha| + \frac{1 - L^k}{1 - L} \delta$ (α p.u di h in $[a, b]$)

ovvero: $\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{incertezza con } \delta=0} + \underbrace{\hspace{10em}}_{\text{incertezza con } \delta \neq 0}$ (al passo k)

per $k \rightarrow \infty$:
 $L^k |\xi_0 - \alpha| \rightarrow 0$
 $\frac{1 - L^k}{1 - L} \delta \rightarrow \frac{\delta}{1 - L}$

• CRITERI d'ARRESTO:

(A) $h, [a, b]$ che verifico ip Teo conv loc; $\varphi: |h(\xi) - \varphi(\xi)| < \delta$; ξ_0 come sopra;

dato $\epsilon > 0$, $\exists \epsilon \mid \xi_k - \xi_{k-1} \mid < \epsilon$ ALLORA stop

motivo: op in \mathbb{R} si avrebbe...

• $|x_{k-1} - \alpha| \leq |x_{k-1} - x_k| + |x_k - \alpha| \leq |x_k - x_{k-1}| + L |x_{k-1} - \alpha|$

e q. d. : $|x_{k-1} - \alpha| \leq \frac{|x_k - x_{k-1}|}{1 - L}$

inoltre: $x_k - x_{k-1} = h(x_{k-1}) - h(x_{k-2}) = h'(\theta)(x_{k-1} - x_{k-2})$

ferciò... $\left\{ \begin{array}{l} |x_k - x_{k-1}| \leq L |x_{k-1} - x_{k-2}| \Rightarrow |x_k - x_{k-1}| \text{ decrescenti } \dots \\ |x_k - x_{k-1}| \leq L^{k-1} |x_1 - x_0| \end{array} \right.$ e $\lim_{k \rightarrow \infty} |x_k - x_{k-1}| = 0$.

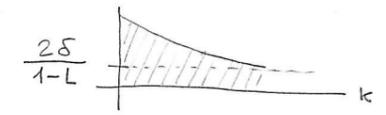
(criterio EFFICACE!)

• op in M si ha: $|\xi_{k-1} - \alpha| \leq \frac{|\xi_k - \xi_{k-1}|}{1-L} + \frac{\delta}{1-L}$

e: $\xi_k - \xi_{k-1} = \varphi(\xi_{k-1}) - \varphi(\xi_{k-2}) = \varphi(\xi_{k-1}) - h(\xi_{k-1}) + h(\xi_{k-1}) - h(\xi_{k-2}) + h(\xi_{k-2}) - \varphi(\xi_{k-2})$

$\Rightarrow |\xi_k - \xi_{k-1}| \leq 2\delta + L |\xi_{k-1} - \xi_{k-2}|$ "quasi decrescenti"...

... e $|\xi_k - \xi_{k-1}| \leq 2\delta \frac{1-L^{k-1}}{1-L} + L^{k-1} |\xi_1 - \xi_0|$



- Dss:
- criterio utilizzato per ξ_k successi gen. da metodo def. da φ ...
 - scegliere ϵ troppo piccolo è inutile!
 - situazione "pericolosa": $L \approx 1$.

(B) $\psi: |\psi(\xi) - f(\xi)| \leq \delta$; $f \in C^1[a,b]$, $f' \neq 0$ su $[a,b]$, $m = \min_{x \in [a,b]} |f'(x)|$

dato $\epsilon > 0$, SE $|\psi(\xi_k)| < \epsilon$ ALLORA stop

motivo: op in \mathbb{R} si avrebbe... $|x_k - \alpha| = \frac{|f(x_k)|}{|f'(\theta)|} \leq \frac{|f(x_k)|}{m}$

(e, se $x_k \rightarrow \alpha$, $f(x_k) \rightarrow 0$...)

• op in M si ha: $|\xi_k - \alpha| \leq \frac{|\psi(\xi_k)| + \delta}{m}$

- Dss:
- criterio utilizzato per " ξ_k qualsiasi"...
 - scegliere ϵ troppo piccolo è inutile
 - situazione "pericolosa": $m \approx 0$.

Es: $f(x) = x^2 - 2$; $\forall x_0 \in \mathbb{R}$, deciden cosa accade utilizz m. di Newton (op in \mathbb{R}) a partire da x_0 .

(Sol: $\frac{-\sqrt{2}}{\#} \quad \frac{\sqrt{2}}{\#} \quad x_0$)

Es: $h(x) = \begin{cases} x/2 & \text{per } x \geq 0 \\ 2x & \text{per } x < 0 \end{cases}$; det. pti univ. di h e $\forall x_0$ deciden cosa accade utilizz il m. it. def. da h (op in \mathbb{R}) a partire da x_0 .

2 SISTEMI di EQUAZIONI LINEARI

Pb: dati $A \in \mathbb{R}^{m \times m}$ invertibile, $b \in \mathbb{R}^m$
determinare $x^* \in \mathbb{R}^m$ t.c. $Ax^* = b$.

- Oss: A invertibile significa (proprio equivalenti)
- $\det A \neq 0$
 - $\ker(A) = \{0\}$
 - $\exists! B \in \mathbb{R}^{m \times m}$ t.c. $AB = BA = I$ (notaz: $B = A^{-1}$)
 - $\forall b \in \mathbb{R}^m, \exists! x^* \in \mathbb{R}^m$ t.c. $Ax^* = b$
 - $Ax = 0 \Rightarrow x = 0$
 - colonne (righe) di A sono elem lin indep (q. di BASE) di \mathbb{R}^m

Casi semplici

- (D) A diagonale ($a_{ij} = 0$ per $i \neq j$)
- invertibile $\Leftrightarrow a_{kk} \neq 0$ per $k=1, \dots, m$
 - soluzione: $x_k = b_k / a_{kk}, k=1, \dots, m$
- (T) A triangolare ($a_{ij} = 0$ per $\begin{cases} i > j & \text{SUPERIORE} \\ i < j & \text{INFERIORE} \end{cases}$)
- invertibile $\Leftrightarrow a_{kk} \neq 0$ per $k=1, \dots, m$
 - soluzione: TS) SOSTITUZ ALL'INDIETRO...
TI) SOSTITUZ IN AVANTI (Es: descrivete procedure!)
- (O) A ortogonale (proprio equivalenti: (I) colonne di A base s.m di \mathbb{R}^m (nisp ps canonico!)
(II) A invertibile e $A^{-1} = A^T$
(III) $A^T A = I$)
- invertibile sicuramente
 - soluzione: $Ax^* = b \Leftrightarrow A^T A x^* = A^T b$
 $\Leftrightarrow x^* = A^T b$

$x = SI(T, c)$

dati: $T \in \mathbb{R}^{m \times m}$ tr sup, $c \in \mathbb{R}^m$

uscita: se T invert, $x \in \mathbb{R}^m$ t.c. $Tx = c$

se $(t_{11} \neq 0, \dots, t_{mm} \neq 0)$ allora

- $x_m = c_m / t_{mm}$;
- per $k = m-1, \dots, 1$ risolti
 - $s_k = c_k - (t_{k,k+1} x_{k+1} + \dots + t_{k,m} x_m)$;
 - $x_k = s_k / t_{kk}$;

altrimenti STOP (matrice non invertibile).

Oss: la procedura SI descrive una funzione, anch'essa di nome SI.
Il dominio della funzione — ovvero l'insieme delle coppie T, c per le quali la procedura definisce il vettore x — è

$\{(T, c) \text{ t.c. } T \in \mathbb{R}^{m \times m} \text{ tr. sup invert, } c \in \mathbb{R}^m\}$

(P) A matrice di permutazione (le colonne di A sono una permutazione degli elem delle base canonica di \mathbb{R}^m)

Oss: A di permutaz...
• A è ortogonale
• $v \in \mathbb{R}^m$, le comp di Av...

- invertibile certamente
- soluzione: $x^* = A^T b$ (le comp si ottengono permutando...)

Es: • $v = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -2 \end{pmatrix}$; determ $P \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$ di perm tale che $Pv = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}$.

• $P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$; determ $P \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ e $(1, 2, 3, 4) P \in \mathbb{R}^{1 \times 4}$.

\cap
 \mathbb{R}^4

Caso generale:

idea: fattorizzare A con fattori semplici...

Es: (I) fattorizz LR

$S, D \in \mathbb{R}^{n \times n}$ t.c.

- S tr inf con $s_{kk} = 1$ (invert!)
- D tr sup
- $A = SD$

Oss: A invert \Leftrightarrow D invert!

(II) fattorizz QR

$U, T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ t.c.

- U ortogonale (invertibile!)
- T tr sup
- $A = UT$

Oss: A invert \Leftrightarrow T invert!

... poi (uso delle fattorizz $A = MN$):

$Ax = b$ e' la stessa eq di $MNx = b$

- 0) cambio variabile: $Nx = c$ (N invert!)
- 1) risolvere $Mc = b$ (caso semplice) ... ricavo c
- 2) risolvere $Nx = c$ (" ") ... ricavo x

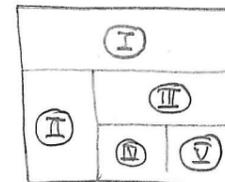
Pb: determ fattorizz di A.

Es: $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$; cerco fatt LR ...

ovvero: s_{21}, \dots, d_{33} t.c. $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & d_{11} & d_{12} & d_{13} \\ s_{21} & 1 & 0 & 0 & d_{22} & d_{23} \\ s_{31} & s_{32} & 1 & 0 & 0 & d_{33} \end{bmatrix}$

Soluzione: consistere le 9 eq ottenute uguagliando gli elementi

nell'ordine di figure:



ovvero: 1^a riga, 1^a colonna; 2^a riga, 2^a colonna; ...

(METODO di Doolittle).

Oss: $k \in \{1, \dots, m-1\}$, $v \in \mathbb{R}^m$ t.c. $v_k \neq 0$; posto

$$l = \left(\underbrace{0, \dots, 0}_k, \frac{v_{k+1}}{v_k}, \dots, \frac{v_m}{v_k} \right)^T \in \mathbb{R}^m, \quad H = I - l e_k^T \in \mathbb{R}^{m \times m}$$

si ha:

- H è tr inf con $h_{jj} = 1$, $j = 1, \dots, m$
- $Hv = (v_1, \dots, v_k, 0, \dots, 0)^T$
- $\forall w \in \mathbb{R}^m$ con $w_k = 0$, $Hw = w$

notazione: $H = \lambda(v, k)$

• $H^{-1} = I + l e_k^T$ (infatti...)

Es: $k=2$, $v = (1, 2, 4, 6)^T$

- $v_2 = 2 \neq 0$
- $l = (0, 0, 2, 3)^T$

• $l e_2^T = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \end{bmatrix} (0, 1, 0, 0) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \end{bmatrix} = (0, l, 0, 0)$

• $H = I - l e_2^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $Hv = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, $H^{-1} = \dots$

$(S, D) = EG(A)$

dati: $A \in \mathbb{R}^{m \times m}$;

uscita: se termina, (S, D) fattorizz LR di A ;

$A^{(1)} = A$;

per $k = 1, \dots, m-1$ ripetiti

se $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ allora ($a_{kk}^{(k)}$: k -esimo PIVOT)

- $H_k = \lambda(a_{kk}^{(k)}, k)$;
- $A^{(k+1)} = H_k A^{(k)}$

altrimenti STOP (k -esimo pivot nullo)

$D = A^{(n)}$; $S = H_1^{-1} \dots H_{m-1}^{-1}$.

Es: $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 4 & 0 & 1 \\ 6 & 1 & -1 \end{bmatrix}$; $A^{(1)} = A$;

• $k=1$, $a_{11}^{(1)} = 2 \neq 0$: $H_1 = \lambda(a_{11}^{(1)}, 1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $A^{(2)} = H_1 A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & -2 & -1 \end{bmatrix}$

• $k=2$, $a_{22}^{(2)} = -2 \neq 0$: $H_2 = \lambda(a_{22}^{(2)}, 2) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$, $A^{(3)} = H_2 A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$

$(S, D) = \left(\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \right) = EG(A)$

Oss: $d_{kk} = a_{kk}^{(k)}$, $k = 1, 2, \dots, n$

Oss: • $A^{(n)}$ è tr sup (ad ogni passo si "azzerà" una colonna...);

• H_k^{-1} è tr inf con 1 sulla diagonale $\Rightarrow S = H_1^{-1} \dots H_{m-1}^{-1}$ è tr inf con $s_{jj} = 1$ (verificare!)

• $A^{(n)} = H_{m-1} A^{(m-1)} = \dots = H_{m-1} \dots H_1 A \Rightarrow A = (H_1^{-1} \dots H_{m-1}^{-1}) A^{(n)} = SD$.

Es (calcolo di S):

$H_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \lambda_{21} & 1 & 0 \\ \lambda_{31} & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $H_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & \lambda_{32} & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow H_1^{-1} H_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\lambda_{21} & 1 & 0 \\ -\lambda_{31} & -\lambda_{32} & 1 \end{bmatrix}$ (verificare!)

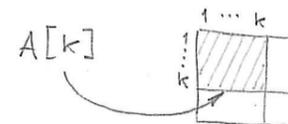
(Oss: è sempre vero!)

Pb: non sempre EG è definita (non sempre EG termina)

Es: $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

def (minori principali di testa):

$A \in \mathbb{R}^{m \times m}$, $k \in \{1, \dots, m\}$;



"minore principale di testa (di ordine k)"

TEO: (insieme di def di EG):

EG è def in $A \in \mathbb{R}^{m \times m}$

(ovvero: $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ per $k = 1, \dots, m-1$)



$\det A[k] \neq 0$

per $k = 1, \dots, m-1$

(dim: no)

Es: $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ (no), $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ (sì), $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ (no)

Oss: (I) se (S, D) è fatt LR di A con $d_{kk} \neq 0$, $k = 1, \dots, m-1$, allora $\exists!$ fatt LR di A (dim: con $m=3$, usare Doolittle)

Q.d.: **SE EG è def in A , ALLORA EG(A) è l'unica fatt**

(II) A invertibile. se EG non è def in A , allora \nexists fatt LR

(dim: no)

	EG d	EG md
i	$\exists!$	\nexists
mi	$\exists!$	$\nexists / \exists_{\infty}$

relaz tra ins def EG
ed esistenza di fatt LR

Es: $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \nexists \text{ fatt}$, $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \exists_{\infty} \text{ fatt}$

Es: $\forall \alpha \in \mathbb{R}$, $A(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ \alpha & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -\alpha \end{bmatrix}$

- 1) determ per quali $\alpha \in \mathbb{R}$ EG è def in $A(\alpha)$;
- 2) discutere \exists di fatt LR di $A(\alpha)$.

Sol: 1) EG è def $\forall \alpha \neq 1/2$
2) Per $\alpha \neq 1/2$ la fatt è unica, per $\alpha = 1/2 \nexists$ fatt.

Es: $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 4 & 0 & 1 \\ 6 & 1 & -1 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$; utilizza le fatt LR ricavata in precedenza per risolvere il sistema $Ax = b$.

(Sol: ...)

Classi di matrici per le quali EG è def ($\Rightarrow \exists!$ fatt LR)

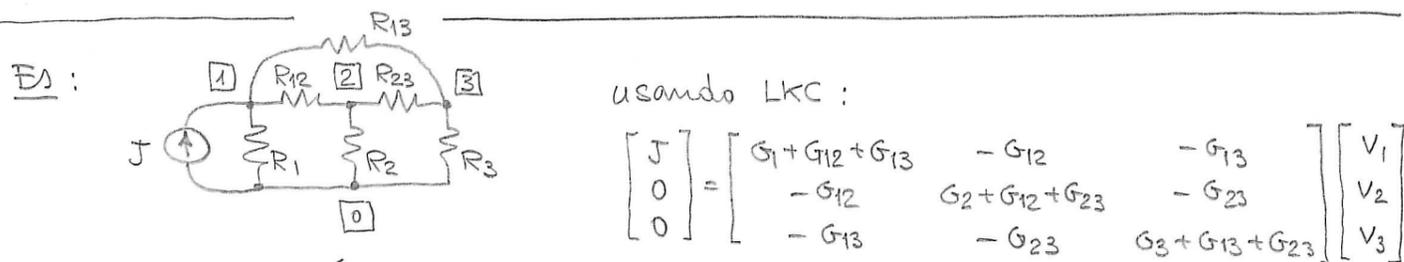
- PDF (predominanza diagonale forte)
- SDP (simmetriche def positive)

def (PDF): $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è a p.d.f se

- $|a_{kk}| > \sum_{i \neq k} |a_{ki}|$, $k=1, \dots, n$ (per RIGHE)
- $|a_{kk}| > \sum_{i \neq k} |a_{ik}|$, $k=1, \dots, n$ (per COLONNE)

Es: $\begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -1 \\ -1 & 1 & 3 \end{bmatrix}$ pdf per righe
non pdf per colonne, $\begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -3 \end{bmatrix}$ non pdf

Oss: A pdf $\Rightarrow a_{kk} \neq 0$ per $k=1, \dots, n$



($G = 1/R$, $V_i =$ diff di pot $[i] - [0]$)

• la matrice è a PDF per ogni valore (positivo) delle resistenze!

PROPRIETA' (PDF): (I) A è PDF $\Rightarrow A[k]$ è PDF, $k=1, \dots, n$
 (II) A è PDF $\Rightarrow \det A \neq 0$

dim: (I) ovvio; (II) si dim che PDF $\Rightarrow (Ax=0 \Rightarrow x=0)$...

allora (I)+(II): A è PDF $\Rightarrow \det A[k] \neq 0$ per $k=1, \dots, n-1$
 q.d. (Teo ins def EG): EG è def in A .

Es: Decidere se la proprietà di PDF sussiste (per le matr dell'Es. precedenti) ponendo, risettivamente:

- (1) $G_1 = 0$ (ovvero eliminando R_1), (2) $G_{12} = 0$.

def (SDP): $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è SDP se $\begin{cases} A \text{ è simmetrica } (A^T = A) \\ \forall v \neq 0, Av \cdot v > 0 \end{cases}$ (ps canonico)

Es: • $\alpha I \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è simm $\forall \alpha \in \mathbb{R}$; $v^T(\alpha I)v = \alpha v^T v = \alpha \|v\|^2$
 è SDP $\Leftrightarrow \alpha > 0$ (Es: $\text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}^{n \times n}$
 $\text{SDP} \Leftrightarrow \lambda_1 > 0, \dots, \lambda_n > 0$)

• $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = J_2 \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ è simm; $v^T J_2 v = 2v_1 v_2$ e $J_2 v \cdot v = 0$
 per, ad es, $v = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$: J_2 non è SDP.

PROPRIETA' (SDP): (I) A è SDP $\Rightarrow A[k]$ è SDP per $k=1, \dots, n$
 (II) A è SDP $\Rightarrow \det A \neq 0$

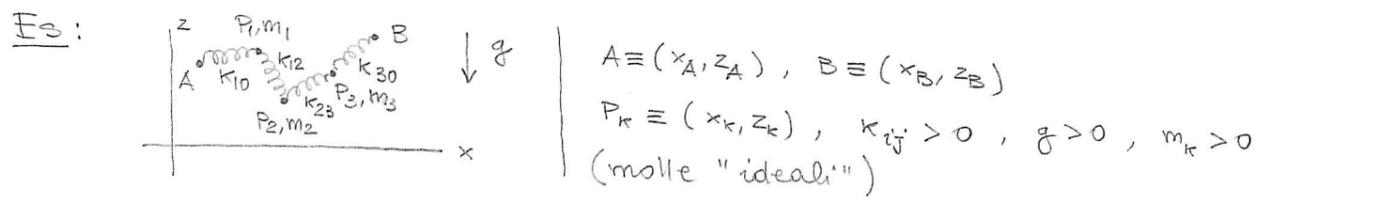
dim: (I) no; (II) si dim che SDP $\Rightarrow (Ax=0 \Rightarrow x=0)$.

allora (I)+(II): A è SDP $\Rightarrow \det A[k] \neq 0$ per $k=1, \dots, n-1$
 q.d. (Teo ins def EG): EG è def in A .

Oss: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, SDP. Allora la fatt LR di A (S, D) è t.c.
 (I) $D = \text{diag}(d_{11}, \dots, d_{nn}) S^T$; (II) $d_{11} > 0, \dots, d_{nn} > 0$
 (dim:...)

Oss: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, simm; SE EG e' def in A e $(S, D) = EG(A)$ con $d_{11} > 0, \dots, d_{nn} > 0$ ALLORA A e' SDP.
(dim: ...)

TEO (caratterizz SDP): $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simm.
 A e' SDP $\Leftrightarrow (S, D) = EG(A)$ con $d_{11} > 0, \dots, d_{nn} > 0 \Leftrightarrow \det A[k] > 0$ per $k=1, \dots, n$
(dim: prima parte segue da Oss. precedenti; seconda parte...)



Eq. per l'equilibrio (asse x):

$$C \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k_{10} x_A \\ 0 \\ k_{30} x_B \end{bmatrix}$$

where $C = \begin{bmatrix} k_{10} + k_{12} & -k_{12} & 0 \\ -k_{12} & k_{12} + k_{23} & -k_{23} \\ 0 & -k_{23} & k_{30} + k_{23} \end{bmatrix}$

(asse z): $C \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k_{10} z_A - m_1 g \\ -m_2 g \\ k_{30} z_B - m_3 g \end{bmatrix}$

Oss:
• i due sist hanno la stessa matrice
• C non e' PDF
• C e' SDP (dim: ...)

Es (per casa): ricavare le eq di equilibrio.

Es: $\forall x \in \mathbb{R}, A(x) = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & x & x \\ 0 & x & 1 \end{bmatrix}$; determ per quali $x \in \mathbb{R}$ la matrice $A(x)$ risulta SDP.

Es: $\forall x \in \mathbb{R}, B(x) = \begin{pmatrix} x & 1 \\ 1 & x \end{pmatrix}$; determ per quali $x \in \mathbb{R}$ la matrice $B(x)$ risulta SDP e per quali SDN.
(def: ... $Ax \cdot x < 0$)

Es (per casa): usando le def, decidere se la matrice del circuito (lez precedenti) sia SDP.

Pb: cosa fare se EG non def in A

Es (pivoting): $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & -1 \\ 2 & 1 & 0 \end{bmatrix}$

def: P_{ij} e' la matrice di perm che scambia riga i con riga j.

- $A^{(1)} = A; A^{(2)} = H_1 P_{12} A; A^{(3)} = H_2 P_{23} A^{(2)}$ e' tr sup ...
 - $A^{(3)} = (H_2 P_{23} H_1 P_{12}) A$ ovvero: $A = (P_{12}^T H_1^{-1} P_{23}^T H_2^{-1}) A^{(3)}$
 - ma $P_{12}^T H_1^{-1} P_{23}^T H_2^{-1}$ non e' tr inf con 1 sulla diag (*)
 - $P = P_{23} P_{12}, P (P_{12}^T H_1^{-1} P_{23}^T H_2^{-1})$ e' tr inf con 1 sulla diag (**)
- Q. di: $S = P (P_{12}^T H_1^{-1} P_{23}^T H_2^{-1}), D = A^{(3)}$ e' fatt LR di PA

• $A = P^T S D; (P; S, D) = EGP(A)$

Es: $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \dots A^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \dots$ EGP non def in A.

TEO (ris def EGP): $A = (a_1, \dots, a_m) \in \mathbb{R}^{n \times n}$
EGP e' def in A $\Leftrightarrow a_1, \dots, a_{m-1}$ lin indep
(dim: no)

Oss: • (uso EGP per soluz sistemi)

1) $(P; S, D) = EGP(A)$	Procedura <u>soddisf</u> (op in IR): <u>SE</u> A invert <u>TEOVA</u> la soluz <u>ALTRIM</u> si arresta
2) $Sx = Pb$ (con SA)	
3) $Dx = c$ (con SI)	

• (unicita') Es: $\begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$; applicare EGP utlizz (1) P_{12} (2) P_{13} e confrontare le fatt ottenute.

Fattorizzazione QR

def: $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$; (U, T) è fatt QR di A se

- $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ortogonale
- $T \in \mathbb{R}^{n \times m}$ tr sup
- $A = UT$

Es (procedim di calcolo): $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 6 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \end{bmatrix}$

PASSO 1: determinare $\Omega = (\omega_1, \omega_2, \omega_3) \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$ a colonne ortogonali e θ tr sup con $\theta_{kk} = 1$ t.c. $\Omega\theta = A$

$$\bullet \begin{bmatrix} 0 & 1 & 6 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \end{bmatrix} = (\omega_1, \omega_2, \omega_3) \begin{bmatrix} 1 & \theta_{12} & \theta_{13} \\ 0 & 1 & \theta_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \omega_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \\ \omega_1 \theta_{12} + \omega_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \end{bmatrix} \\ \omega_1 \theta_{13} + \omega_2 \theta_{23} + \omega_3 = \begin{bmatrix} 6 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \end{cases} \quad \begin{cases} \omega_1 = \dots \\ \theta_{12} = \frac{\begin{pmatrix} -1 \\ 3 \end{pmatrix} \cdot \omega_1}{\omega_1 \cdot \omega_1}, \omega_2 = \dots \\ \theta_{13} = \frac{\begin{pmatrix} 6 \\ 1 \end{pmatrix} \cdot \omega_1}{\omega_1 \cdot \omega_1}, \theta_{23} = \frac{\begin{pmatrix} 6 \\ 1 \end{pmatrix} \cdot \omega_2}{\omega_2 \cdot \omega_2}, \omega_3 = \dots \end{cases}$$

PASSO 2: $W = \text{diag}(\|\omega_1\|, \|\omega_2\|, \|\omega_3\|)$, $U = \Omega W^{-1}$, $T = W\theta$

- U è ortogonale
- T è tr. sup
- $UT = (\Omega W^{-1})(W\theta) = \Omega\theta = A$

TEO (\exists fatt QR): $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$ invertibile; \exists fatt QR di A (e il procedim descritto sopra ne trova uno)

(dim: no)

Es (continua): A come Es precedenti, $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$;

Utilizz fatt QR trovato per risolvere l'eq $Ax = b$.

Oss: • per calcolare fatt QR (of in \mathbb{R}) è necess $\sqrt{\cdot}$!

- (unicità): posto $\sigma_k \in \{1, -1\}$, $k=1,2,3$, $\exists U, T$ è fatt QR di A, anche $U \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3)$, $\text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3)T$ lo è.

da fare:

- condiz del Pb.
- studio in $F(\beta, m)$
- costo.

Preliminari: NORME in \mathbb{R}^n e NORME di MATRICE

Fatti noti: \mathbb{R}^n sp mett su \mathbb{R} con ps canonico;

$N: v \rightarrow \sqrt{v \cdot v} = \sqrt{v_1^2 + \dots + v_n^2}$ norma euclidea di v ;

def (norme, sp normato): V sp vett su \mathbb{R} ; $N: V \rightarrow \mathbb{R}$ norma in V (SE)

- (I) $\forall v, N(v) \geq 0$ e $N(v) = 0 \Rightarrow v = 0$;
- (II) $\forall \alpha \in \mathbb{R}$ e $\forall v, N(\alpha v) = |\alpha| N(v)$ ($\Rightarrow N(0) = 0$)
- (III) $\forall v, w, N(v+w) \leq N(v) + N(w)$ (disug triangolare)

(V, N) spazio normato

Es: $N_1: v \rightarrow |v_1| + \dots + |v_n| = \|v\|_1$ (dim...)

$N_\infty: v \rightarrow \max\{|v_1|, \dots, |v_n|\} = \|v\|_\infty$

Oss: N_1, N_∞ non derivano da ps in \mathbb{R}^n (dim: Oss. 0.35 p. 14)

def (norma sferica): $\mathcal{D}_N(v, p) = \{w \in \mathbb{R}^n : N(w-v) \leq p\}$
└─ raggio
└─ centro

Es: disegnare $\mathcal{D}_N(0, 1)$ in \mathbb{R}^2 per N_1, N_2, N_∞ .

def (norma di matrice): si cons (\mathbb{R}^n, N) , $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$\sup \left\{ \frac{N(Av)}{N(v)}, v \neq 0 \right\} < \|A\|_N$
norma di A indotta da N

Es: (\mathbb{R}^n, N) , $\|I\|_N = 1$

Oss: $\sup \{ \# \} < +\infty$ Es: $N_\infty(Av) \leq (\|a_1\|_\infty + \dots + \|a_n\|_\infty) N_\infty(v)$

Es (formule per il calcolo):

- $\kappa_1(A) = \max \{ \kappa_1(a_1), \dots, \kappa_1(a_m) \} = \|A\|_1$
- $\kappa_\infty(A) = \kappa_1(A^T) = \|A\|_\infty$
- $A = \begin{pmatrix} 8 & 0 & -2 \\ -1 & 1 & 1 \\ 6 & 3 & 4 \end{pmatrix}$; $\|A\|_1 = 15$, $\|A\|_\infty = 13$

PROPRIETA'

- $\kappa(Av) \leq \|A\|_N \kappa(v)$ (dim...)
- $\|AB\|_N \leq \|A\|_N \|B\|_N$ (Es: dimostrare!)

• (int geom): $\|A\|_N = \max \{ \kappa(Av), \kappa(v)=1 \}$
 se A invert: $\|A^{-1}\|_N = (\min \{ \kappa(Av), \kappa(v)=1 \})^{-1}$

- Es:
- $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$; dim che $\|A\|_1 \geq \max |a_{ij}|$
 - $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ invert; dim che $\|A\|_N \|A^{-1}\|_N \geq 1$ ($\Rightarrow \|A\| \neq 0$)
 - $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ invert, $b \in \mathbb{R}^n$, x^* t.c. $Ax^* = b$;
 dim che $\frac{\kappa(b)}{\|A\|_N} \leq \kappa(x^*) \leq \|A^{-1}\|_N \kappa(b)$

Condizionamento

- dati: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, invert; $b \in \mathbb{R}^n$
- * soluz: $x^* = A^{-1}b$
- dati perturbati: $A + \delta A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ invert; $b + \delta b \in \mathbb{R}^n$ (perturbaz sui dati)
- * soluz del Pb perturbato: \hat{x}

def: (\mathbb{R}^n, N) , errore relativo sui dati: $\frac{\delta A}{\|A\|_N}, \frac{\delta b}{\|b\|_N}$;

err relativo trasm dai dati: $\frac{\hat{x} - x^*}{\|x^*\|_N}, \frac{\hat{x} - x^*}{\|\hat{x}\|_N}$ | FUNZIONE di CONDIZIONAMENTO
 $\frac{\hat{x} - x^*}{\|x^*\|_N} = F(A, b; \frac{\delta A}{\|A\|_N}, \frac{\delta b}{\|b\|_N})$

Es: $\gamma \in (0,1)$, $A(\gamma) = \begin{bmatrix} \gamma & 0 \\ 0 & 1/\gamma \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$, $\delta b = \begin{bmatrix} \delta b_1 \\ \delta b_2 \end{bmatrix}$, $\delta A = 0$

- $\det A(\gamma) = 1$
- soluz di $A(\gamma)x = b$: $x^* = \begin{bmatrix} b_1/\gamma \\ \gamma b_2 \end{bmatrix}$
- soluz sint perturbato $A(\gamma)x = b + \delta b$: $\hat{x} = \begin{bmatrix} (b_1 + \delta b_1)/\gamma \\ \gamma(b_2 + \delta b_2) \end{bmatrix}$

I caso: $b_1 \neq 0$, $b_2 = 0 \Rightarrow \frac{\hat{x} - x^*}{\|x^*\|_\infty} = \begin{bmatrix} \delta b_1/\gamma \\ \gamma \delta b_2 \end{bmatrix} \frac{\gamma}{|b_1|} = \frac{\begin{bmatrix} \delta b_1 \\ \gamma^2 \delta b_2 \end{bmatrix}}{\|b\|_\infty}$ (f. di condiz.)

POSTO $\epsilon_d = \frac{\|\hat{x} - x^*\|_\infty}{\|x^*\|_\infty}$, $\epsilon_b = \frac{\|\delta b\|_\infty}{\|b\|_\infty}$: $\epsilon_d \leq \epsilon_b$

Pb. "ben condizionato":
 $(\forall \delta b, \epsilon_d \leq \epsilon_b)$

II caso: $b_1 = 0$, $b_2 \neq 0$, $\delta b_2 = 0 \Rightarrow \frac{\hat{x} - x^*}{\|x^*\|_\infty} = \frac{1}{\gamma |b_2|} \begin{bmatrix} \delta b_1/\gamma \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{\gamma^2} \frac{\delta b}{\|b\|_\infty}$ (f. di cond.)

... $\epsilon_d = \frac{1}{\gamma^2} \epsilon_b$ Pb. "mal condizionato":
 $(\exists \delta b : \epsilon_d \gg \epsilon_b)$

CASO $\delta A = 0$

$x^* = A^{-1}b, \hat{x} = A^{-1}(b + \delta b), \hat{x} - x^* = A^{-1}\delta b$

$Ax^* = b \Rightarrow \|b\| \leq \|A\| \|x^*\|$

$\frac{\|\hat{x} - x^*\|}{\|x^*\|} = \frac{\|A^{-1}\delta b\|}{\|x^*\|} = \frac{\|b\|}{\|x^*\|} A^{-1} \frac{\delta b}{\|b\|} \Rightarrow \epsilon_d = \frac{\|\hat{x} - x^*\|}{\|x^*\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \epsilon_b$

TEO ($\delta A = 0$): $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$;
 $\epsilon_d \leq \mu(A) \epsilon_b$ e $\exists b, \delta b \in \mathbb{R}^n$ t.c. $\epsilon_d = \mu(A) \epsilon_b$
 $\mu(A)$ "NUMERO di CONDIZIONAM" di A (in norma...)

Es (continua): $\|A(\gamma)\|_\infty = \frac{1}{\gamma}, \|A^{-1}(\gamma)\|_\infty = \gamma, \mu_\infty(A) = \frac{1}{\gamma^2}$
 $\Rightarrow \epsilon_d \leq \frac{1}{\gamma^2} \epsilon_b; b = \begin{bmatrix} 0 \\ b_2 \end{bmatrix}, \delta b = \begin{bmatrix} \delta b_1 \\ 0 \end{bmatrix}$ sono...

CASO $\delta b = 0$

Posto $\hat{\epsilon}_d = \frac{\|\hat{x} - x^*\|}{\|\hat{x}\|}, \epsilon_A = \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}$:

TEO ($\delta b = 0$): $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$;
 $\hat{\epsilon}_d \leq \mu(A) \epsilon_A$ e $\exists b, \delta A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ t.c. $\hat{\epsilon}_d = \mu(A) \epsilon_A$

Oss: SE $\mu(A) \gg 1, \exists b \in \mathbb{R}^n, \delta b \in \mathbb{R}^n, \delta A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ t.c.
 ϵ_d oppure $\hat{\epsilon}_d \gg \epsilon_b, \epsilon_A$ (Pb. mal condiz)
 ALTRIMENTI, $\forall b \in \mathbb{R}^n, \delta b \in \mathbb{R}^n, \delta A \in \mathbb{R}^{n \times n}$
 si ha ϵ_d e $\hat{\epsilon}_d \approx \epsilon_b, \epsilon_A$ (Pb. ben condiz)

Oss: $A \in \mathbb{R}^{n \times m}, \mu(A) \geq 1$ per ogni norma (indotta)

Es: $A = \begin{bmatrix} 3 & 4 & 0 \\ 1 & -1 & -3 \\ 0 & 7 & 1 \end{bmatrix}$

- Calcolare $\|A\|_1$
- Calcolare $\|Ae_k\|$, per $k=1,2,3$ e dedurre una stima per $\mu_1(A)$

• stimare $\|A\|_2 = \mu_2(A)$.

Oss: $\|A\|_1 = \max\{\|Ax\|_1, \|x\|_1=1\}$
 $\|A^{-1}\|_1 = \left(\min\{\|Ax\|_1, \|x\|_1=1\}\right)^{-1}$
 $\Rightarrow \mu_1(A) = \frac{\max\{\dots\}}{\min\{\dots\}}$

Es: $T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tr sup; $\|T\|_1 \geq \max_k |t_{kk}|$
 • se T invert, $\|T^{-1}\|_1 \geq \max_k |t_{kk}^{-1}| = \left(\min_k |t_{kk}|\right)^{-1}$

Es: $\gamma \in (0,1), A(\gamma) = \begin{bmatrix} \gamma & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

- determi fatt LE con EG (o EGP)
- discutere il condizionamento del fattore destro.

Oss: $\mu_\infty(A(\gamma)) = (1+\gamma)^2 < 4$ (Pb ben condizionato) MA
 $\mu_\infty(D(\gamma)) \geq \frac{1}{\gamma^2}$, quindi arb. grande (Pb mal condiz):

- $A(\gamma)x = b$ è equivalente a $D(\gamma)x = c(\gamma)$ nel senso che hanno la stessa soluzione
- le proprietà di condiz di $D(\gamma)x = c(\gamma)$ sono peggiori di quelle del sist originario!

Rimedio: usare EGP (elim di Gauss con pivoting PARZIALE):

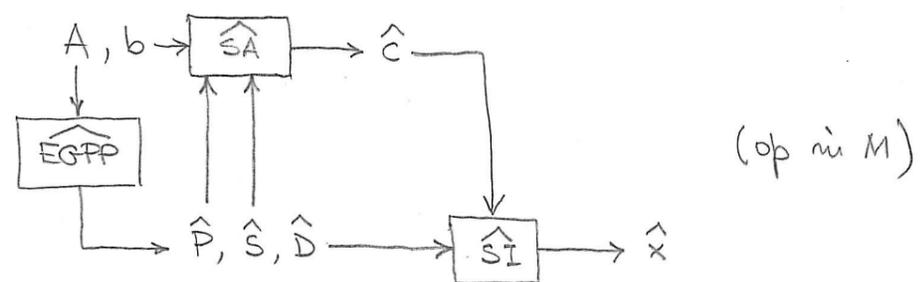
al passo k si utilizza come pivot un elem $a_{ik}^{(k)}$ t.c.

$$|a_{ik}^{(k)}| = \max \{ |a_{jk}^{(k)}|, j = k, \dots, n \}$$

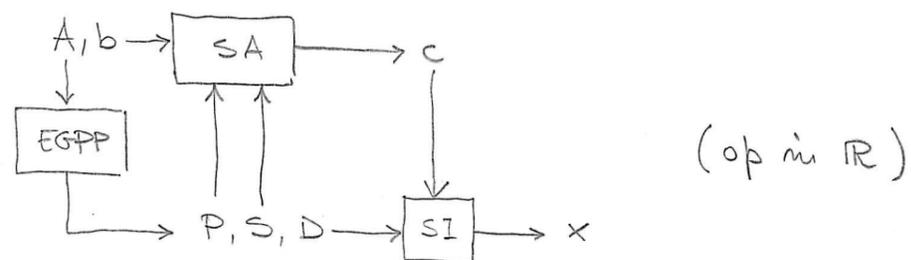
Es: $A(x) = \begin{pmatrix} x & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$; $k=1$, $A^{(1)} = A(x)$,

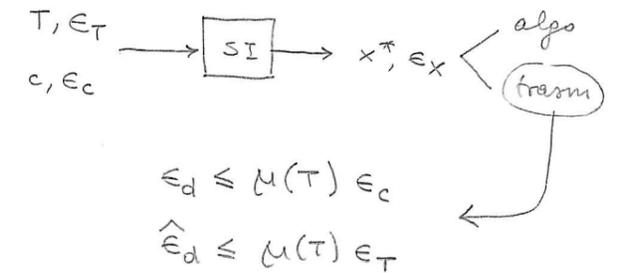
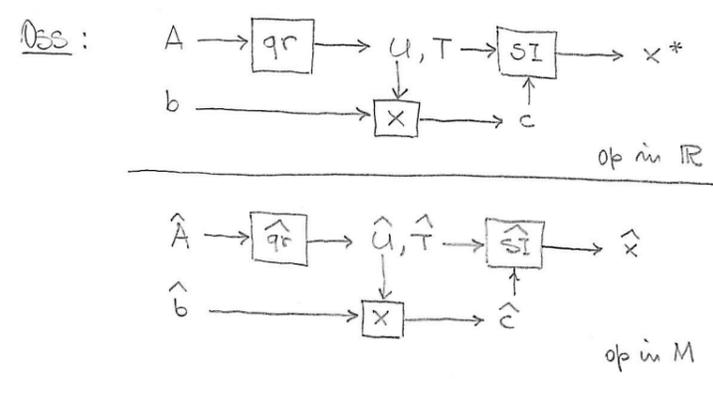
- $\max \{ |a_{j1}^{(1)}|, j = 1, 2 \} = |a_{21}^{(1)}|$;
- scambio riga 1 con riga 2: $Z = P_{12} A^{(1)}$
- passo di elim: $H_1 = \lambda(z_{1,1})$, $A^{(2)} = H_1 Z = H_1 P_{12} A^{(1)}$
- $A^{(2)}$ è tr sup; $A = (P_{12}^T H_1^{-1}) A^{(2)}$, ma $P_{12}^T H_1^{-1}$ non è tr inf con 1 sulla diagonale...
- ... $P_{12} (P_{12}^T H_1^{-1})$ è tr inf con 1 sulla diagonale
q.d.: EGPP determina fatt LR di PA (come EGP...)

Oss: Utilizz il calcolatore si realizzano procedure che m'uano ad algoritmi EGPP, SI, SA e si utilizz:



con l'intento di ottenere...





Pb: quanto grande può essere $\mu(T)$ risp a $\mu(A)$?

Obs: in (\mathbb{R}^n, N_2) si ha: $T = U^T A \Rightarrow \|T\|_2 \leq \|A\|_2$
 $T^{-1} = A^{-1} U \Rightarrow \|T^{-1}\|_2 \leq \|A^{-1}\|_2$

q.d.: $\mu_2(A) \geq \mu_2(T)$

ovvero: utilizz QR si ottiene un sist, equiv a quello iniziale, con condizionam non peggiore

Costo def (costo aritmetico): #pseudo op eseguite per portare a termine...

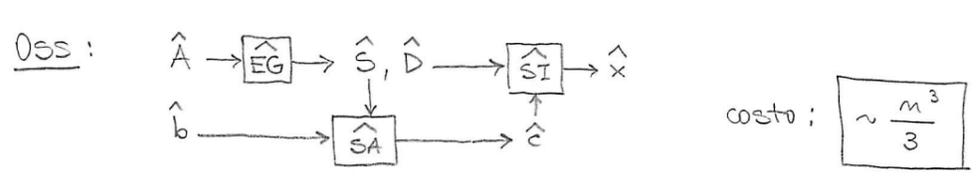
Obs: (I) costo confronti = 0 ... ragionevole se "relativamente pochi".
 (II) costo pseudo-op indip da operandi (falso se esp non lin!)

- Es: ① $\Phi_1(a, b) = a_1 \otimes b_1 \oplus \dots \oplus a_m \otimes b_m \quad (\simeq a^T b) \quad \left| \begin{array}{l} \text{costo: } mP + (m-1)S \\ \sim m \end{array} \right.$
- ② $\Phi_2(A, b) = (\Phi_1(\hat{a}_1^T, b), \dots, \Phi_1(\hat{a}_m^T, b))^T \quad (\simeq Ab) \quad \left| \begin{array}{l} \text{costo: } m^2P + m(m-1)S \\ \sim m^2 \end{array} \right.$

Obs: se A è, ad es, tr ci ha ($\xi \otimes 0 = 0, \xi \oplus 0 = \xi$)

costo 1^a comp = $1P + 0S$
 " 2^a comp = $2P + 1S$
 ecc... costo $\Phi_2^{tr}(T, b) = \frac{m(m+1)}{2}P + \frac{m(m-1)}{2}S \quad \left[\sim \frac{m^2}{2} \right]$

- ③ $\Phi_3(T, c) = \hat{SI}(T, c) \quad (\simeq SI(T, c)) \quad \left| \begin{array}{l} \text{costo: } mD + \frac{m(m-1)}{2}(P+S) \\ \sim \frac{m^2}{2} \end{array} \right.$
- ④ $\Phi_4(A) = \hat{EG}(A) \quad (\simeq EG(A)) \quad \left| \begin{array}{l} \text{costo: } \frac{m^2+m}{2}D + \frac{2m^3-3m^2+m}{6}(P+S) \\ \sim \frac{m^3}{3} \end{array} \right.$



3 INTERPOLAZIONE

def (pb dell'interp polinomiale):

- dati: k intero ≥ 0
 $[a, b]$ intervallo non degenere di \mathbb{R}
 $P_k(\mathbb{R}) =$ ins dei polin a coeff in \mathbb{R} di grado $\leq k$
 (sottosp vett delle f continue da $[a, b]$ in \mathbb{R})
 x_0, \dots, x_k punti distinti di $[a, b]$
 $y_0, \dots, y_k \in \mathbb{R}$

determinare $p \in P_k(\mathbb{R})$ t.c. $p(x_0) = y_0, \dots, p(x_k) = y_k$
 ("che interpolano i dati $(x_0, y_0), \dots, (x_k, y_k)$ ")

Es: $k=2, [a, b] = [0, 2]$, dati: $(0, 1), (2, -1), (1, 1)$

- $x^2 - x + 2$ non è soluzione (per $x=0$ si ha ...)
- $P_2(\mathbb{R}) = \{ \alpha_2 x^2 + \alpha_1 x + \alpha_0 ; \alpha_0, \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R} \}$ (parametrizz di $P_2(\mathbb{R})$)

Pb: cerco $a_0, a_1, a_2 \in \mathbb{R}$ t.c. posto $p(x) = a_2 x^2 + a_1 x + a_0$ si abbia
 $p(0) = 1, p(2) = -1, p(1) = 1$ OVVERO t.c. $\begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}$ sia soluz del sist (di eq. linari!)...

Obs: $P_k(\mathbb{R}) = \langle q_0(x), \dots, q_k(x) \rangle$ (ad es: $P_2(\mathbb{R}) = \langle 1, x, x^2 \rangle$),
 cioè $P_k(\mathbb{R}) = \{ \alpha_0 q_0(x) + \dots + \alpha_k q_k(x) ; \alpha_0, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R} \}$;
 $\alpha_0 q_0(x) + \dots + \alpha_k q_k(x)$ risolve Pb $\Leftrightarrow (\alpha_0, \dots, \alpha_k)^T \in \mathbb{R}^{k+1}$ risolve il sist...

Es: $P_k(\mathbb{R}) = \langle 1, \dots, x^k \rangle ; p(x) = a_0 + \dots + a_k x^k$ risolve Pb

$\Leftrightarrow (\alpha_0, \dots, \alpha_k)^T$ risolve il sist $\begin{bmatrix} 1 & x_0 & \dots & x_0^k \\ 1 & x_1 & \dots & x_1^k \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_k & \dots & x_k^k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ \vdots \\ y_k \end{bmatrix}$

def (pb dell'interp polin)

dati: $\kappa, [a,b], P_\kappa(\mathbb{R}); x_0, \dots, x_\kappa; y_0, \dots, y_\kappa$

determ $p \in P_\kappa(\mathbb{R})$ t.c. $p(x_0) = y_0, \dots, p(x_\kappa) = y_\kappa$ (p che interpolano i dati $(x_0, y_0), \dots$)

TEO (esist ed unicit):

$\exists!$ $p \in P_\kappa(\mathbb{R})$ che risolve il pb dell'interp polinomiale.

(dim: usando base di LAGRANGE ...)

Es: $\kappa=2, [a,b]=[0,2],$ dati: $(0,1), (2,-1), (1,1)$

- det l'elem di $P_2(\mathbb{R})$ che interp i dati utilizza la base di LAGRANGE, poi quella di VANDERMONDE $(1, x, x^2)$ e vedi che i polinomi trovati sono uguali.

Oss: basi diverse di $P_\kappa(\mathbb{R}) \Rightarrow$ forme diverse del p. che interpola.

- Es: $\kappa=2,$
- $\langle l_0, l_1, l_2 \rangle$ base e forma di LAGRANGE (matr identica)
 - $\langle 1, x, x^2 \rangle$ base e forma di VANDERMONDE (matr di V_i)
 - $\langle 1, x-x_0, (x-x_0)(x-x_1) \rangle$ base e forma di NEWTON (matr triang)

Es: dati $(0,1), (-1,2), (3,10), (1,10)$

- det f. di Newton del polinomio che interpola ("interpolanti")
- stessa domanda per dati permutati $(-1,2), (1,10), (0,1), (3,10)$.

def (pb. lineare d'interp):

dati: $\kappa, [a,b]; \mathcal{V}$ sottosp vett delle f cont da $[a,b]$ in $\mathbb{R}, \dim \mathcal{V} = \kappa + 1;$
 $x_0, \dots, x_\kappa; y_0, \dots, y_\kappa$

determ $v \in \mathcal{V}$ t.c. $v(x_0) = y_0, \dots, v(x_\kappa) = y_\kappa$

Es: $\kappa=2; [a,b]=[0,2\pi]; \mathcal{V} = \langle 1, \sin x, \cos x \rangle, \dim \mathcal{V} = 3$ (Es: dim!)

- $x_0=0, x_1=\pi, x_2=2\pi$
 - $x_0=0, x_1=\pi/2, x_2=\pi$
- studiare il pb dell'interpola.

CAMPIONAMENTO E RICOSTRUZIONE

def (f. di campionamento, f. di ricostruzione):

κ intero $\geq 0, t_0, \dots, t_\kappa \in [a,b]$ distinti

- $c: \mathcal{C}[a,b] \rightarrow \mathbb{R}^{\kappa+1}$ t.c. $c(f) = (f(t_0), \dots, f(t_\kappa))^T$ "funzione di campionamento agli istanti t_0, \dots, t_κ "

Oss: c è LINEARE e NON INVERTIBILE

$\exists f_1 \neq f_2: c(f_1) = c(f_2)$

• $r: \mathbb{R}^{\kappa+1} \rightarrow \mathcal{C}[a,b]$

"funzione di ricostruzione (relativa a c)" $\textcircled{SE} \left\langle \begin{array}{l} \text{lineare} \\ \forall y \in \mathbb{R}^{\kappa+1}, c(r(y)) = y \end{array} \right.$

Es (ricostruz ottenuta con INTERP POLINOMIALE):

- t_0, \dots, t_κ ist campionam (distinti); c f. di camp a $t_0, \dots, t_\kappa \in [a,b]$
- $r: \mathbb{R}^{\kappa+1} \rightarrow \mathcal{C}[a,b]$ t.c: $r\left(\begin{bmatrix} y_0 \\ \vdots \\ y_\kappa \end{bmatrix}\right) =$ l'elem di $P_\kappa(\mathbb{R})$ che interp i dati $(t_0, y_0), \dots, (t_\kappa, y_\kappa)$

Allora: r è f. di ricostruz rel a c (dim: ...)

def (err di ricostruzione): t_0, \dots, t_κ ist camp; c f. di camp, r f di ricostr...

- $e: \mathcal{C}[a,b] \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $e(f) = \max_{t \in [a,b]} |f(t) - r(c(f))(t)|$
- ERRORE DI RICOSTRUZIONE

TEO (errore di ricostr, con interp polin):

- $t_0, \dots, t_\kappa \in [a,b], f \in \mathcal{C}^{\kappa+1}[a,b], p_\kappa \in P_\kappa(\mathbb{R})$ il p. che interp i dati $(t_0, f(t_0)), \dots$

Allora: $\forall t \in [a,b], \exists \theta \in [a,b]$ t.c.

$$f(t) - p_\kappa(t) = \frac{f^{(\kappa+1)}(\theta)}{(\kappa+1)!} (t-t_0) \dots (t-t_\kappa) \quad (\text{dim: } m_0)$$

Es: $[a,b]=[0,2\pi], f(t) = \sin t; \forall \kappa, |f^{(\kappa)}(t)| \leq 1 \textcircled{e} |t-t_\kappa| \leq 2\pi$

$$\Rightarrow |f(t) - p_\kappa(t)| \leq \frac{(2\pi)^{\kappa+1}}{(\kappa+1)!} \xrightarrow{\kappa \rightarrow \infty} 0$$

DIVERO: per ottenere $e(f)$ piccolo quanto si vuole, è suff prendere κ abbastanza elevato (e scegliere arbitrariamente gli ist!)

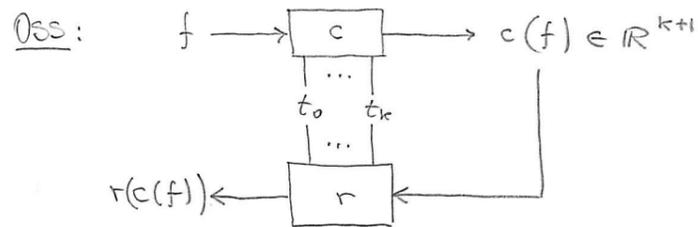
Es: $[a,b] = [0,1]$, $f(t) = \begin{cases} t \sin \frac{\pi}{t} & t \in (0,1] \\ 0 & t=0 \end{cases}$

• $t_j = \frac{1}{j+1}$, $j = 0, 1, \dots$

• $f(t_j) = \frac{1}{j+1} \sin[(j+1)\pi] = 0 \Rightarrow p_k = 0$ per ogni k

q. d. $f(t) - p_k(t) = f(t)$ e $e(f) \not\rightarrow 0$ per $k \rightarrow \infty$

Oss: QUALUNQUE f. di nostro rel a c fornisce $r(c(f)) = 0$
perciò $e(f) \not\rightarrow 0$.



RICOSTRUZIONE
con INTERPOLAZIONE POLINOMIALE:
 $r(c(f)) = p_k(t)$

$f \in C^\infty([a,b], \mathbb{R}), M_j = \max_{t \in [a,b]} |f^{(j)}(t)|$

$e(f) = \max_{t \in [a,b]} |f(t) - p_k(t)| \leq \frac{M_{k+1}}{(k+1)!} (b-a)^{k+1}$

SE M_j non cresce troppo rapidamente con j ALLORA $e(f) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$

(con scelta ARBITRARIA degli ist di campionamento)

- Es: $f(t) = \sin \omega t, M_j = \omega^j$
- $f(t) = e^{\alpha t}, M_j = \alpha^j e^{\alpha b}$

ALTRIMENTI: (I) $\forall f \in C, \exists$ criterio di scelta degli ist t.c. $e(f) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$
(ma... QUALE?)

(II) \forall criterio di scelta degli ist, $\exists f \in C$ t.c. $e(f) \not\xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$

CONCLUSIONE: ricostruzione con int polin. NON SODDISFACENTE!

def (f cont lin a tratti): $a < b \in \mathbb{R}, a = t_0 < t_1 < \dots < t_k = b,$
 $I_j = [t_{j-1}, t_j], j = 1, \dots, k$

- $f \in S$ (se)
- f continua su $[a,b]$
 - $\forall j \exists p_j \in P_1(\mathbb{R})$ t.c. $f = p_j$ su I_j

S: insieme delle funzioni continue lineari a tratti (su I_1, \dots, I_k)

Oss: (I) dati I_1, \dots, I_k, S è s.v. di $C([a,b], \mathbb{R})$; (Es: dimostrare!)

(II) dati $y_0, \dots, y_k \in \mathbb{R}, \exists!$ $s \in S$ che interpola i dati $(t_0, y_0), \dots, (t_k, y_k)$
(dim: $\forall j \exists!$ elem di $P_1(\mathbb{R})$ che interpola $(t_{j-1}, y_{j-1}), (t_j, y_j)$)

(III) Siano $s_0, \dots, s_k \in S$ t.c. $s_j(t_i) = \begin{cases} 1 & \text{se } i=j \\ 0 & \text{se } i \neq j \end{cases}$

- s_0, \dots, s_k sono una base di S (dim: ...)
- dunque: $\dim S = k+1$

Es: $t_j = 0, 1, 2, 3, 4, 5$

- determ I_j
- disegnare il grafico di s_0, \dots, s_5
- determ l'elem che interpola i dati $(0,3), (1,1), (2,-1), (3,3), (4,0), (5,-2)$.

Oss (ricostr ottenuta con f cont lin a tratti):

dati $t_0 < t_1 < \dots < t_k, S$ ins delle f cont lin a tratti (su...)

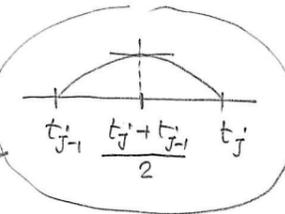
• $r: \mathbb{R}^{k+1} \rightarrow C([t_0, t_k], \mathbb{R})$ t.c. $r\left(\begin{bmatrix} y_0 \\ \vdots \\ y_k \end{bmatrix}\right) =$ l'elem di S che interpola i dati $(t_0, y_0), \dots, (t_k, y_k)$.

(I) r è f. di ricostr nel a c ("ottenuta con f cont lin a tratti")

(II) $f \in C^2([t_0, t_k], \mathbb{R}), M_2 = \max_{t \in [t_0, t_k]} |f^{(2)}(t)|$

• $t \in I_j, |f(t) - r(c(f))(t)| = |f(t) - p_j(t)| \leq$
 $\leq \frac{M_2}{2} |t - t_{j-1}| |t - t_j| \leq \frac{M_2}{2} \left[\frac{t_j - t_{j-1}}{2}\right]^2$

l'elem di $P_1(\mathbb{R})$ che int i dati...

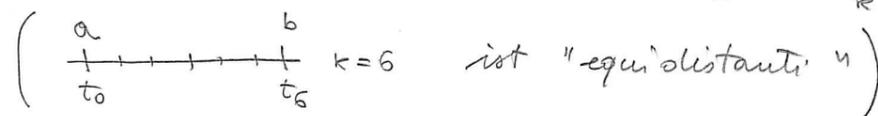


\Rightarrow posto $h = \max\{t_1 - t_0, \dots, t_k - t_{k-1}\}$ si ha:

$e(f) \leq \frac{M_2}{8} h^2$

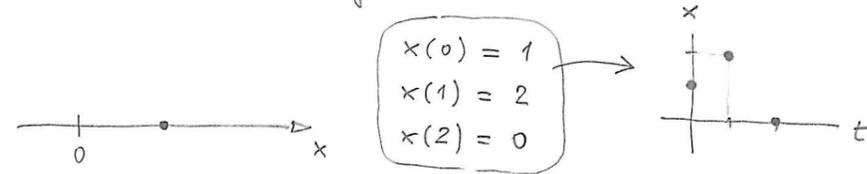
SE gli ist di camp sono scelti in modo che $\lim_{k \rightarrow \infty} h = 0,$
ALLORA $e(f) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$

Es: $t_j = a + \frac{b-a}{k} j, j = 0, \dots, k; h = \frac{b-a}{k} \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} h = 0$



Es: Un punto materiale si muove, su una retta, con moto UNIFORMEMENTE ACCELERATO con accelerazione a , velocità iniziale ("a $t=0$ ") v_0 e ascissa iniziale x_0 .

Determina a, v_0, x_0 sapendo che:



Sol: 1) moto unif accelerato $\Rightarrow x(t) = \frac{1}{2}at^2 + v_0t + x_0 \in \langle 1, t, t^2 \rangle$

2) cerco $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2$ t.c. $\alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2$ interpola i dati ...

3) eq da risolvere (base e matr di Vandermonde):

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} \dots \text{soluzione (unica!)}: \begin{bmatrix} 1 \\ 5/2 \\ -3/2 \end{bmatrix}$$

4) moto: $x(t) = 1 + \frac{5}{2}t - \frac{3}{2}t^2 \Rightarrow \begin{cases} x_0 = 1 \\ v_0 = 5/2 \\ a = -3 \end{cases}$

Es: decidere se le funzioni $t, 2^t, 3^t$ siano lin indip su $[-1, 1]$.

Sol: lin indip $\Leftrightarrow \alpha_1 t + \alpha_2 2^t + \alpha_3 3^t = 0$ solo per $\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = 0$

• siano $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ t.c. posto $g(t) = \alpha_1 t + \alpha_2 2^t + \alpha_3 3^t$ si abbia $g(t) = 0 \forall t \in [-1, 1]$...

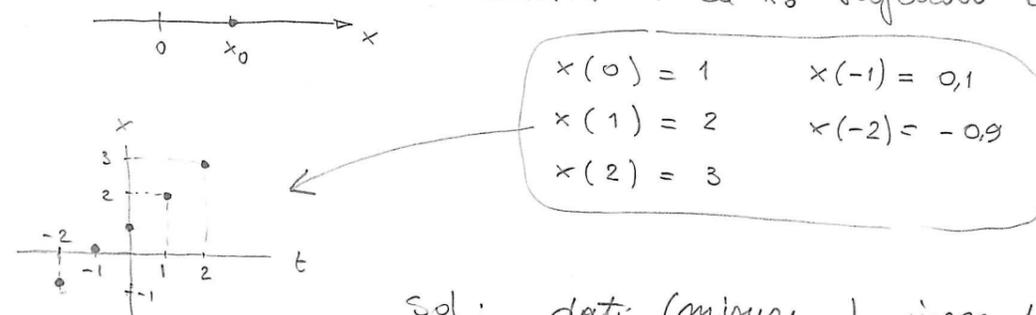
• ... allora: $g(-1) = 0, g(0) = 0, g(1) = 0$, ovvero:

$$\begin{bmatrix} -1 & 1/2 & 1/3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

• siccome matr invertibile: $\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = 0 \Rightarrow$ lin. indep.

Es: un punto materiale si muove, su una retta, con moto UNIFORME di velocità v e posizione x_0 all'ist $t=0$;

determina v ed x_0 sapendo che



Sol: dati (misurati) incompatibili!

• moto uniforme $\Rightarrow x(t) = vt + x_0 \in \langle 1, t \rangle$

• cerco α_0, α_1 t.c. $\alpha_0 + \alpha_1 t$ interpola i dati ...

• sistema da risolvere:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & -1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 0.1 \\ -0.9 \end{bmatrix}$$

$A \quad \alpha \quad b$

• \nexists soluzione: eq. 1 & 2 $\Rightarrow \alpha_0 = 1, \alpha_1 = 1$, MA non è soluz!

Oss: I dati sono ottenuti con misure - ciascuna potenzialm affetta da errore - dunque "ragionevole" che nessun moto unif sia compatibile.

Richiesta Ragionevole: determina moto "meno incompatibile"...

traduz matematica:

errore associato al moto unif indiritto: $N(A\alpha - b)$ di $\alpha_0, \alpha_1 \in \mathbb{R}$

↑
norma in \mathbb{R}^5

Pb: determinare $\alpha^* \in \mathbb{R}^2$ che rende minimo l'errore...
... $\alpha^* \in \mathbb{R}^2$ t.c. $\forall \alpha' \in \mathbb{R}^2, N(A\alpha^* - b) \leq N(A\alpha' - b)$

- Oss:
- Scelte diverse di N portano a diversi valori di x^*
 - la scelta di N dipende dal problema (fuori esercizi una norma "naturale" ...)
 - scelte diverse di N portano a Pb più o meno difficili da affrontare.

def (soluz di un sist nel senso dei m.q): \mathbb{R}^k con ps canonico;

dati: $A \in \mathbb{R}^{k \times n}$, $b \in \mathbb{R}^k$

$x^* \in \mathbb{R}^n$ t.c. $\forall x' \in \mathbb{R}^n$, $\|Ax^* - b\|_2^2 \leq \|Ax' - b\|_2^2$

è SOLUZIONE dell'eq $Ax = b$ NEL SENSO dei MINIMI QUADRATI

Oss: x^* t.c. $\|Ax^* - b\|_2^2 \leq \|Ax' - b\|_2^2$, $\forall x'$

$\Leftrightarrow x^*$ t.c. $\|Ax^* - b\|_2 \leq \|Ax' - b\|_2$, $\forall x'$

TEO: $A \in \mathbb{R}^{k \times n}$ a colonne lin indip ($\Rightarrow k \geq n$), $b \in \mathbb{R}^k$

• $A^T A$ è invertibile;

• $\exists!$ soluz dell'eq $Ax = b$ nel senso dei m.q: $x^* = (A^T A)^{-1} A^T b$

dim:

1) $A^T A$ invert $\Leftrightarrow A^T A x = 0$ solo se $x = 0$;

• $A^T A x = 0 \Rightarrow x^T A^T A x = 0 \Leftrightarrow \|Ax\|_2^2 = 0 \Rightarrow x = 0$ (per l'ip...)

2) $x' \neq x^*$; $\|Ax' - b\|_2^2 = \|(Ax' - Ax^*) + (Ax^* - b)\|_2^2 =$

$= \|Ax' - Ax^*\|_2^2 + 2 \underbrace{(Ax^* - b) \cdot (Ax' - Ax^*)}_{=0} + \|Ax^* - b\|_2^2$

$= (A(x' - x^*))^T (Ax^* - b) =$

$= (x' - x^*)^T \underbrace{A^T (Ax^* - b)}_{=0}$

$= 0$ (per def. di x^*)

dunque: $\|Ax' - b\|_2^2 = \|A(x' - x^*)\|_2^2 + \|Ax^* - b\|_2^2$

Ma: $x' \neq x^* \Rightarrow x' - x^* \neq 0 \Rightarrow A(x' - x^*) \neq 0 \Rightarrow \|A(x' - x^*)\|_2^2 > 0$
(per l'ip su A)

q.d.i: $\|Ax' - b\|_2^2 > \|Ax^* - b\|_2^2$

Oss: $x^* = (A^T A)^{-1} A^T b$ è la soluz del sistema

$A^T A x = A^T b$

SISTEMA delle EQUAZIONI NORMALI

$\in \mathbb{R}^{n \times n}$

simmetrica, def positiva

dim: $A^T A x \cdot x = x^T A^T A x = \|Ax\|_2^2 > 0, \forall x \neq 0 \dots$

Es (continua): per l'eq. $Ax = b$ dell'es precedente si ha

• colonne di A lin indip (in \mathbb{R}^5)

• $A^T A = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 10 \end{bmatrix}$ (colonne di A ortog risp ps canonico...)

• $(A^T A)^{-1} A^T = \frac{1}{10} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & -1 & -2 \end{bmatrix}$

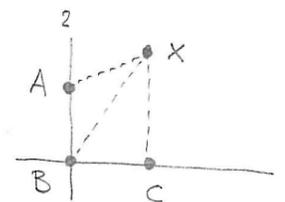
• $x^* = (A^T A)^{-1} A^T b = \dots$ e il resto "migliore" e'...

Es: In un piano cartesiano sono assegnati i punti $A = (1, 1)$, $B = (0, 0)$, $C = (1, 0)$. Determina $x_1, x_2 \in \mathbb{R}$ tali che, posto $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$, la funzione

$$F(x_1, x_2) = d(A, x)^2 + d(B, x)^2 + d(C, x)^2$$

assuma valore minimo.

Sol: $x = \begin{bmatrix} 1/3 \\ 1/3 \end{bmatrix}$; la richiesta va tradotta nella ricerca della soluz di un'eq nel senso dei m.q...



def (fatt QR, caso rettangolare): $A \in \mathbb{R}^{k \times m}$, a colonne lin indep;

(U, T) è fatt QR di A se

- $U \in \mathbb{R}^{k \times m}$ a colonne ortonormali (risp per canonico)
- $T \in \mathbb{R}^{m \times m}$ tr sup
- $A = UT$

Oss: il procedin di calcolo è analogo al caso "quadrato"...

Es: $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix};$

PASSO 1: cerchiamo $\Omega = (\omega_1, \omega_2) \in \mathbb{R}^{3 \times 2}$ a colonne ortogonali e $\Theta \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ tr sup con $\theta_{kk} = 1$ tali che $\Omega\Theta = A$...

$$A = (\omega_1, \omega_2) \begin{pmatrix} 1 & \theta_{12} \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \omega_1, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \omega_1 \theta_{12} + \omega_2$$

$$\omega_1 \cdot \omega_2 = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \cdot \omega_1 = \|\omega_1\|^2 \theta_{12}, \quad \theta_{12} = \frac{3}{3} = 1$$

$$\text{q. d. i. : } \omega_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} - \omega_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

ovvero: $A = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}}_{\Omega} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}_{\Theta}$

PASSO 2: otteniamo la fatt QR normalizzando le colonne di Ω ...

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}}_U \underbrace{\begin{bmatrix} 1/\sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}}_T \underbrace{\begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}}_T \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}_T$$

Oss (uso della fatt QR per risolvere le eq. normali):

- $A \in \mathbb{R}^{k \times m}$ a colonne lin indep, $b \in \mathbb{R}^k$
- U, T fatt QR di A

Allora: il sistema $A^T A x = A^T b$ è equivalente al sistema $T x = U^T b$

dim: • $A = UT \Rightarrow A^T A = T^T U^T U T = T^T T,$
 $A^T b = T^T U^T b$

- $T x = 0 \Rightarrow U T x = 0$ ovvero $A x = 0$; colonne di A lin indep $\Rightarrow x = 0$ dunque T invertibile $\Rightarrow T^T$ invertibile...
- $A^T A x = A^T b$ si risolve $T^T T x = T^T U^T b$ ed è equivalente a $T x = U^T b$.

Es: Utilizz la fatt QR della matr dell' Es precedente
 per determin la soluz del sist $Ax = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ nel senso dei m.q.

$$\boxed{\text{Sol: } Tx = U^T b \dots \begin{bmatrix} \sqrt{3} & \sqrt{3} \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{2} \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{matrix} x_1 = -1/6 \\ x_2 = 1/2 \end{matrix}}$$

Oss: $A = (a_1, a_2) \in \mathbb{R}^{n \times 2}$ t.c. $\|a_1\|_2 = 1$, $\|a_2\| = \lambda > 1$, $a_1 \cdot a_2 = 0$;

Allora: • $A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \lambda^2 \end{pmatrix}$, $\|A^T A\|_2 = \lambda^2$ (infatti...)

• $(A^T A)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1/\lambda^2 \end{pmatrix}$, $\|(A^T A)^{-1}\|_2 = 1$

$$\Rightarrow \mu_2(A^T A) = \lambda^2$$

Inoltre: • $A = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 \\ \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$ è fatt QR di A

• $\|T\|_2 = \lambda$, $\|T^{-1}\|_2 = 1 \Rightarrow \mu_2(T) = \lambda = \sqrt{\mu_2(A^T A)}$

relaz valida
SEMPRE

Ovvero: i sistemi $A^T A x = A^T b$ e $T x = U^T b$
 sono equivalenti MA il secondo ha una
 matrice con condiz migliore di quella del
 primo!

Interessanti fatti:

$$A, b \rightarrow \text{calcolatore} \rightarrow \begin{matrix} A^T A & A^T b \\ \parallel & \parallel \\ (A^T A)^* & (A^T b)^* \end{matrix}$$

$$A, b \rightarrow \text{calcolatore} \rightarrow \begin{matrix} T^* & (U^T b)^* \\ \parallel & \parallel \\ T & U^T b \end{matrix}$$

in entrambi i cas
 si tenta di risolvere
 un sist con dati
perturbati...