

POWELL - I

(1.1) Parametri di un' approssimazione

- (i) una funzione, o dati, o più in generale un elemento f ;
- (ii) un insieme \mathcal{A} di approssimazioni;
- (iii) un metodo per scegliere una approssimazione da \mathcal{A} .

(1.2) Approssimazione in uno spazio metrico

- Se \mathcal{A} contiene f ed a_0 , $a_0 \in \mathcal{A}$ è migliore di $a_1 \in \mathcal{A}$ se e solo se $d(a_0, f) < d(a_1, f)$, $a^* \in \mathcal{A}$ è la migliore se $d(a^*, f) \leq d(a, f) \forall a \in \mathcal{A}$.
- (Th 1.1) Se \mathcal{A} è compatto in uno spazio metrico B , allora, $\forall f \in B$, $\exists a^* \in \mathcal{A}$ migliore approssimazione.

Dim 1.1 Definiamo $d^* := \inf_{a \in \mathcal{A}} d(a, f)$

- Se $\exists a^* \in \mathcal{A}$ che la verifica, siamo a posto.
- Altrimenti, $\exists a_i / \lim_{i \rightarrow \infty} d(a_i, f) = d^*$
- Per l'ipotesi di compattezza, $\exists a^* \in \mathcal{A} / \lim_{i \rightarrow \infty} a_i = a^*$
- $\forall \varepsilon > 0, \exists N / d(a_N, f) < d^* + \frac{1}{2}\varepsilon \quad d(a_N, a^*) < \frac{1}{2}\varepsilon$
- $d(a^*, f) \leq d(a^*, a_N) + d(a_N, f) < d^* + \varepsilon$ (dis. triangolare)
- $d(a^*, f) \leq d^* \Rightarrow a^* \in \mathcal{A}$ migliore (arbitrarietà di ε)
- Se \mathcal{A} non è compatto, la migliore appr. potrebbe non esistere.

(1.3) Approssimazione in uno spazio lineare normato

- La norma viene definita in maniera tale che $d(x, y) = \|x - y\|$ sia accettabile come distanza.
- (Th 1.2) Se \mathcal{A} è uno spazio lineare finito dimensionale in uno spazio lineare normato B , allora, $\forall f \in B$, $\exists a^* \in \mathcal{A}$ migliore approssimazione di f in \mathcal{A} .

Dim 1.2 Sia $\mathcal{A}_0 : \{a \in \mathcal{A} / \|a\| \leq 2\|f\|\}$

- È compatto, in quanto chiuso e limitato
- È non vuoto: contiene lo zero
- Per Th 1.1, $\exists a_0^* \in \mathcal{A}_0$ a f ; $\|a-f\| \geq \|a_0^*-f\| \quad a \in \mathcal{A}_0$
- Se invece $a \in \mathcal{A} \setminus \mathcal{A}_0$, abbiamo la limitazione:

$$\|a-f\| \geq \|a\| - \|f\| \geq \|f\| \geq \|a_0^*-f\|$$

dove si sfrutta il fatto che $a \in \mathcal{A}_0$.

Dunque $\|a-f\| \geq \|a_0^*-f\| \quad \forall a \in \mathcal{A}$, e a_0^* è migliore.

(1.4) • Norme L^p

- Norme 1, 2, infinito funzionali e vettoriali
- (Th 1.3) Per ogni $e \in C[a,b]$, valgono le diseguaglianze:

$$\|e\|_1 \leq (b-a)^{\frac{1}{2}} \cdot \|e\|_2 \leq (b-a) \cdot \|e\|_\infty$$

Dim 1.3 : $\|e\|_1 = \int_a^b |e(x)| dx = \int_a^b |e(x)| \cdot 1 dx$ per definizione n.1

$$\leq \left[\int_a^b |e(x)|^2 dx \right]^{\frac{1}{2}} \cdot \left[\int_a^b 1 dx \right]^{\frac{1}{2}}$$

per Cauchy - Schwarz

$$= \|e\|_2 \cdot (b-a)^{\frac{1}{2}}$$

per definizione n. 2

$\|e\|_2 = \left[\int_a^b |e(x)|^2 dx \right]^{\frac{1}{2}}$ per definizione norma inf.

$$\leq \left[\int_a^b \|e\|_\infty^2 dx \right]^{\frac{1}{2}}$$

$$|e(x)|^2 \leq \|e\|_\infty^2 \quad \forall x$$

$$= (b-a)^{\frac{1}{2}} \cdot \|e\|_\infty$$

(1.5) • Significato geometrico

- $B_p(f, r) := \{g \in B / \|g-f\|_p \leq r\}$
 - $\exists r^* / r > r^* \Rightarrow a \cap B_p(f, r) \neq \emptyset$
 - $r < r^* \Rightarrow " = \emptyset$
 - Se a è lineare e finito-dimensionale :
- $$\exists a^* / r^* = \inf_{a \in a} \|f-a\| = \|f-a^*\|$$

(2.1) Condizioni di convessità

- Se \mathcal{A} è uno spazio lineare, la migliore in norma 2 è unica.
- Per le norme 1 e infinito, si richiedono condizioni più forti su \mathcal{A} .
- Sia \mathcal{S} un insieme di uno spazio lineare. Si parla di:
 - convessità, se $\forall s_0, s_1 \in \mathcal{S}, \delta s_0 + (1-\delta)s_1 \in \mathcal{S} \quad \forall 0 < \delta < 1$
 - convessità stretta, se "", $s_0 \neq s_1$, "" $\in \text{int } \mathcal{S}$, "
- (Th 2.1) Sia \mathcal{B} uno spazio lineare normato. Allora:
 $\forall f \in \mathcal{B}, \forall r > 0, \exists p, B_p(f, r)$ è convessa.

Dim 2.1 Siano $x_0, x_1 \in B_p(f, r)$. Per gli assiomi di norma:

$$\begin{aligned} \| \delta x_0 + (1-\delta)x_1 - f \| &\leq \| \delta x_0 - f \| + \|(1-\delta)x_1 - (1-\delta)f \| \\ &= |\delta| \cdot \| x_0 - f \| + |1-\delta| \cdot \| x_1 - f \| \\ -f = -\delta f - (1-\delta)f &\leq |\delta| \cdot r + |1-\delta| \cdot r \\ &= r \cdot \{ |\delta| + |1-\delta| \} \\ &= r, \quad 0 < \delta < 1 \end{aligned}$$

dunque ogni punto intermedio dista da f al più r .

- (Th 2.2) Sia \mathcal{A} un insieme convesso in uno spazio lineare normato \mathcal{B} , e sia f un punto di \mathcal{B} che ammette migliore approssimazione in \mathcal{A} . Allora l'insieme delle migliori approssimazioni è convesso.

Dim 2.2 Sia h^* l'errore della migliore: $h^* = \min_{a \in \mathcal{A}} \| a - f \|$

L'insieme delle migliori approssimazioni è l'intersezione di \mathcal{A} e di $B_p(f, h^*)$. Poiché l'intersezione di due insiemi convessi è ancora convessa, il risultato segue.

- Una norma p si dice strettamente convessa se lo è $B_p(0, 1)$ (o equivalentemente $B_p(f, r) \quad \forall f, r$)
- (Th 2.3) Sia \mathcal{A} un insieme compatto e strettamente convesso in uno spazio lineare \mathcal{B} . Allora, $\forall f \in \mathcal{B}, \exists!$ migliore da \mathcal{A} .

Dim 2.3 Appunto che la migliore esiste, proviamo l'unicità.

Sia $h^* = \min_{a \in \mathcal{A}} \| a - f \|$, s_0, s_1 migliori approssimazioni da \mathcal{A} in f .

Si ha $\| \frac{1}{2}(s_0 + s_1) - f \| \leq \frac{1}{2} \| s_0 - f \| + \frac{1}{2} \| s_1 - f \|$ per la dis. triangolare,

e dalla convessità di α segue che pure $\frac{1}{2}(s_0 + s_1)$ è approssimazione migliore, che soddisfa perfettamente
 $\| \frac{1}{2}(s_0 + s_1) - f \| = h^*$

Ora, poiché α è compatto, $\exists \lambda$ massimo tale per cui
 $s(\lambda) = \frac{1}{2}(s_0 + s_1) + \lambda \cdot [f - \frac{1}{2}(s_0 + s_1)] \in \alpha$

Dalle precedenti risulta $\| s(\lambda) - f \| = (1-\lambda)h^*$, ma:

- $h^* > 0$, altrimenti $s_0 = f = s_1$

- $\lambda > 0$, poiché $s_0 \neq s_1$ e per la conv. stretta $\frac{1}{2}(s_0 + s_1) \in \text{int } \alpha$.

Dunque $\| s(\lambda) - f \| < h^*$, controdicendo l'ipotesi di minimalità.

- (Th. 2.4) Sia α un insieme convesso in uno spazio lineare normato B di norme strettamente convesse. Allora, $\forall f \in B$, esiste ~~adattando~~^{al più} una migliore approssimazione de α in f .

Dim. 2.4 Siamo s_0, s_1 differenti migliori approssimazioni.

$B_p(f, h^*)$ è strettamente convesso per ipotesi, dunque

$\frac{1}{2}(s_0 + s_1)$ è interno. Ne segue che $\| \frac{1}{2}(s_0 + s_1) - f \| < h^*$, assurdo poiché contraddice ancora una volta la minimalità.

- (2.3) Continuità degli operatori di migliore approssimazione

- (Th. 2.5) Sia α un compatto in uno spazio metrico B , tale per cui $\forall f \in B \exists! X(f) \in \alpha$ migliore approx.

Allora l'operatore X , definito dalla condizione di migliore approx., è continuo.

Dim 2.5 Neghiamo la tesi. Esiste $\{f_i\} \subset B \rightarrow f$, tale che $\{X(f_i)\}$ in $A \not\rightarrow X(f)$. Per compattezza $\{X(f_i)\} \rightarrow a^*, \neq X(f)$.

Proviamo che risulterebbero a^* e $X(f)$ migliori approx., assurdo.

$$\text{Si ha } d(a^*, f) \leq d(a^*, X(f_i)) + d(X(f_i), f_i) + d(f_i, f)$$

$$\leq d(a^*, X(f_i)) + d(X(f), f) + 2 \cdot d(f_i, f)$$

$$\text{Ora, } \forall \varepsilon > 0, \exists i / d(a^*, X(f_i)) \leq \frac{1}{3}\varepsilon; d(f_i, f) \leq \frac{1}{3}\varepsilon$$

Ne segue che $d(a^*, f) \leq d(X(f), f) + \varepsilon$, e per l'arbitrarietà di ε pure a^* è migliore approssimazione, assurdo.

- (Th 2.6) Sia α lineare finito dimensionale incluso in B normato, in modo tale che $\forall f \in B \exists! X(f) \in \alpha$ migliore, allora X definito dalla condizione di migliore approssimazione, è continuo.

Powell - II (2)

(2.4) • Norme 1, 2, infinito.

• La norma 2 è strettamente convessa in $C[a,b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ (Th. 2.7)

Dim 2.7 Siano $f \neq g$, $\|f\|_2 = \|g\|_2 = 1$. Proviamo che:

$$\|\theta f + (1-\theta)g\|_2 < 1 \quad \forall 0 < \theta < 1.$$

$$\text{Si ha: } \|\theta f + (1-\theta)g\|_2^2 + \theta(1-\theta) \cdot \|f-g\|_2^2$$

$$= \theta^2 + 2\theta(1-\theta)(f,g) + (1-\theta)^2 + \theta(1-\theta) [1 - 2 \cdot \text{deg}(f,g) + 1]$$

$$= 1$$

Sfruttando il fatto che $\|f+g\|_2^2 = \|f\|_2^2 + 2(f,g) + \|g\|_2^2$

$$\text{Dunque } \|\theta f + (1-\theta)g\|_2 = \sqrt{1 - \theta(1-\theta) \cdot \|f-g\|_2^2} < 1.$$

• Le norme 1 e infinito non sono strettamente convesse, e l'approssimazione può non essere unica, come nei casi:

• n. 1 in $C[-1,1]$, $f \equiv 1$, $a(x) = \lambda x$: $\forall -1 < \lambda < 1$ è migl.

• n. ∞ " " " $a(x) = \lambda \cdot (1+x)$: $\forall 0 < \lambda < 1$ "

Powell - III (3)

(3.1) • Operatori di approssimazione

• proiettivo se $X[x(f)] = X(f)$; cond. suff. è che $X(a) = a$

• lineare se: $X(\lambda f) = \lambda \cdot X(f)$

$X(f+g) = X(f) + X(g)$

• norma di X : più piccolo reale che $\forall f$ verifica $\|X(f)\| \leq \|X\| \cdot \|f\|$

(3.2) • Costanti di Lebesgue

• Corrispondono alle norme degli operatori. Siano: (Th 3.1)

• A spazio lineare finito dim. di spazio lineare normato B ;

• X operatore lineare proiettivo $B \rightarrow A$

• $\forall f \in B$, $d^* = \min_{a \in A} \|f-a\|$

$$\text{Allora } \|f - X(f)\| \leq [1 + \|X\|] d^*$$

Dim 3.1 Sia p^* la migliore approssimazione da A a f .

Per proiezione e linearità:

$$f - X(f) = (f - p^*) - X(f - p^*)$$

$$\|f - X(f)\| \leq \|f - p^*\| + \|X(f - p^*)\| \leq \|f - p^* + X(f - p^*)\|$$

$$\leq [1 + \|X\|] \cdot \|f - p^*\| = [1 + \|X\|] d^*$$

(3.3) • Approssimazioni polinomiali e funzioni derivabili.

- Teorema di Weierstrass: $\forall f \in C[a,b]$, $\forall \varepsilon > 0$, $\exists p \in P_n$ $\|f-p\|_{\infty} \leq \varepsilon$
- Diamo ora per assunto (sarà eventualmente provato in seguito) che:
 - la migliore approssimazione da P_n a $f \in C[a,b]$ in $n \rightarrow \infty$ è unica;
 - $\exists c / \forall f \in C^1[a,b]$, $\forall n$ $\|f-x_n(f)\|_{\infty} = d_n^*(f) \leq \left(\frac{c}{n}\right) \cdot \|f'\|_{\infty}$

dove x_n è l'operatore di migliore approssimazione.

- Si ottiene il risultato seguente (Th 3.2)

Se $f \in C^{(k)}[a,b]$, $k \leq n$, allora $d_n^*(f) \leq \frac{(n-k)! \cdot c^k}{n!} \|f^{(k)}\|_{\infty}$

Dim 3.2 Per $k=1$ il teorema è valido per ipotesi.

Supponiamo ora che sia valido per $k-1$ e proviamolo per k .

Applichiamo l'ipotesi induttiva a $f' \in C^{k-1}[a,b]$: $d_{n-1}^*(f') \leq \frac{(n-k)! \cdot c^{k-1}}{(n-1)!} \|f^{(k)}\|_{\infty}$

Sia q l'integrale indefinito di una migliore approx. da P_{n-1} a f' .

Segue da quanto prima $d_n^*(f-q) \leq \frac{c}{n} \cdot \|f'-q'\|_{\infty} = \frac{c}{n} \cdot d_{n-1}^*(f')$

per un q opportuno, appartenente allo spazio lineare P_n .

Valgono pertanto $\min_{p \in P_n} \|f-p\|_{\infty} = \min_{p \in P_n} \|f-q-p\|_{\infty}$ e $d_n^*(f) = d_n^*(f-q)$,
da cui la tesi segue in virtù dei risultati finora ottenuti.

(3.4) • Approssimazione polinomiale piecewise

- $f(x_i) = y_i$: valori della funzione nei nodi, dati
- $s(x) = \frac{(x_{i+1}-x) \cdot f(x_i) + (x-x_i) \cdot f(x_{i+1})}{(x_{i+1}-x_i)}$ $x_i \leq x \leq x_{i+1}$ approx. secondo spezzata
- $s(x) = \sum_{j=0}^k c_j x^j + \frac{1}{k!} \cdot \sum_{j=0}^{n-1} d_j (x-\xi_j)_+^k$ $a \leq x \leq b$ approx. spline
- $\min_{s \in S} \|f-s\| = O(h^{k+1})$, dove h è il passo; $h = \max_{i \in [n]} |\xi_i - \xi_{i-1}|$

6.1 - Teorema di Weierstrass

- $\forall f \in C[a,b], \exists \varepsilon > 0, \exists p(x) = \sum_{i=0}^n c_i x^i, a \leq x \leq b, \|f-p\|_\infty \leq \varepsilon$

6.2 - Operatori monotoni

- $L: C[a,b] \rightarrow C[a,b]$ è detto monotono se $f > g \Rightarrow Lf > Lg$
- Se L lineare, monotonia \Leftrightarrow positività: $f \geq 0 \Rightarrow Lf \geq 0$
- Th 6.2 Sia $\{L_i\}$ una sequenza di operatori monotoni lineari da $C[a,b]$ a $C[a,b]$. Allora, se $\{L_i f\} \rightarrow f$ uniformemente per $f(x) = 1, x, x^2$, allora converge $\forall f \in C[a,b]$

6.3 - Operatore di Bernstein

- Va da $C[a,b]$ a P_n ; per semplicità, consideriamo $[a,b] = [0,1]$, e:
$$(B_n f)(x) = \sum_{k=0}^n \frac{n!}{k!(n-k)!} x^k (1-x)^{n-k} \cdot f\left(\frac{k}{n}\right)$$
- È lineare e dipende unicamente dal valore di f negli $n+1$ nodi.
- A differenza dell'interpolazione di Lagrange, non vale sempre $B_n f = f$ se f è in P_n , ovvero l'approx. polinomiale di un polinomio non è esso stesso.
- Th 6.3 $\forall f \in C[0,1], \{B_n f\} \rightarrow f$ uniformemente.

Dim 6.3 Dalla definizione segue che:

- B_n è lineare
- $f \geq 0$ in $0 \leq x \leq 1 \Rightarrow B_n f \geq 0$ in $0 \leq x \leq 1$
- pertanto, B_n è lineare e monotono.

Dobbiamo dunque provare che $\lim_{n \rightarrow \infty} \|B_n f - f\|_\infty = 0$ se $f \in P_2$.

- Per $j=0$, $\forall n \quad B_n f = f$ (teorema sul binomiale)

- Per $j=1$, dalla definizione di B_n :

$$\begin{aligned} (B_n f)(x) &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} \cdot \frac{k}{n} \\ &= \sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} x^k (1-x)^{n-k} \quad \text{facendo filtrare il } k \\ &= x \cdot \sum_{k=0}^{n-1} \binom{n-1}{k} x^k (1-x)^{n-1-k} \quad \text{tirando fuori } x \text{ e traslando } k \\ &= x \quad \text{ancora per il teorema sul binomiale} \end{aligned}$$

- Per $j=2$, volendo l'identità:

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \cdot x^k \cdot (1-x)^{n-k} \cdot \left(\frac{k}{n}\right)^2 = \frac{n-1}{n} x^2 + \frac{1}{n} x$$

si ha:

$$\|B_n f - f\|_\infty = \max_{0 \leq x \leq 1} \left| \frac{n-1}{n} x^2 + \frac{1}{n} x - x^2 \right| = \frac{1}{4n} \rightarrow 0 \quad 7$$

- Ne segue che $\forall f \in C[0,1]$, $\forall \varepsilon > 0$, $\exists n / \|f - B_n f\|_\infty \leq \varepsilon$, il che è proprio ciò che ci dice il teorema di Weierstrass (ponendo $p = B_n f$). Ciò prova il teorema.
- Se $[a,b]$ non è $[0,1]$, si opera per trasformazioni lineari dell'intervallo.

6.4 - Derivate delle approssimazioni di Bernstein.

- Se $f \in C^k[0,1]$, oltre che $\{B_n f\} \xrightarrow{\text{unif.}} f$, anche $\{(B_n f)'_k\} \xrightarrow[\text{Th. 6.4.}]{\text{unif.}} f^{(k)}$
- Proviamolo per $k=1$, ovvero che $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f' - (B_n f)'\|_\infty = 0$ (Th. 6.4)

Dim 6.4. Per il teorema precedente, $\{B_n f'\} \xrightarrow{\text{unif.}} f'$

È sufficiente dunque provare che $\lim_{n \rightarrow \infty} \|B_n(f') - (B_n f)'\|_\infty = 0$.

Per semplicità nei calcoli, proveremo che $\lim_{n \rightarrow \infty} \|B_n(f') - (B_{n+1} f)'\|_\infty = 0$.

Derivando risulta che:

$$\begin{aligned} (B_{n+1} f)'(x) &= \sum_{k=0}^{n+1} (n+1) \cdot \binom{n}{k-1} \cdot x^{k-1} \cdot (1-x)^{n+1-k} \cdot f\left(\frac{k}{n+1}\right) \\ &\quad - \sum_{k=0}^n (n+1) \cdot \binom{n}{k} \cdot x^k \cdot (1-x)^{n-k} \cdot f\left(\frac{k}{n+1}\right) \\ &= \sum_{k=0}^n (n+1) \cdot \binom{n}{k} \cdot x^k \cdot (1-x)^{n-k} \cdot \{f\left(\frac{k+1}{n+1}\right) - f\left(\frac{k}{n+1}\right)\} \\ &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \cdot x^k \cdot (1-x)^{n-k} \cdot f\left[\frac{k}{n+1}, \frac{k+1}{n+1}\right] \\ &= \sum_{k=0}^n \quad " \quad f'(\xi_k) \quad \frac{k}{n+1} \leq \xi_k \leq \frac{k+1}{n+1} \\ [B_n(f') - (B_{n+1} f)'](x) &= \sum_{k=0}^n \quad " \quad \cdot [f'\left(\frac{k}{n}\right) - f'(\xi_k)] \end{aligned}$$

Il cui valore assoluto è limitato da:

$$\max_{k=0, \dots, n} |f'\left(\frac{k}{n}\right) - f'(\xi_k)| \leq w\left(\frac{1}{n+1}\right) \text{ dove } w \text{ modulo di continuità di } f',$$

poiché sia $\frac{k}{n}$ che ξ_k stanno in $\left[\frac{k}{n+1}, \frac{k+1}{n+1}\right]$.

Ciò prova che $\|B_n(f') - (B_{n+1} f)'\|_\infty \leq w \cdot \frac{1}{n+1}$ e dunque la tesi.

7.1. - Introduzione all'approssimazione minimax

- Sia p^* un'approssimazione di f in \mathcal{A} . Si vuole trovare un'approssimazione migliore, ovvero p tale che esista δ in modo che:
$$\|f - (p^* + \delta p)\|_\infty < \|f - p^*\|_\infty, \quad p \in \mathcal{A}$$

7.2. - Riduzione dell'errore di un'approssimazione tentativa

- Sia p^* come prima, $f \in C[a,b]$, e si voglia migliorare l'approssimazione soddisfacendo la condizione a cui sopra.
- Sia $e^*(x) = f(x) - p^*(x)$ la funzione errore, e \mathcal{L}_M l'insieme degli x tali per cui $|e^*(x)| = \|e^*\|_\infty$.
- Supponiamo che p^* sia non ottimale, e sia $(p^* + \delta p)$ una migliore approssimazione. Vale la relazione tra $\| \cdot \|_\infty$, e dunque $|e^*(x) - \delta p(x)| < |e^*(x)|$ per gli $x \in \mathcal{L}_M$.
- Sia δ positivo senza perdita di generalità; allora, per $x \in \mathcal{L}_M$, $e^*(x)$ e $p(x)$ sono concordi.
- Segue pertanto che p^* è migliore minimax da \mathcal{A} per f se non esiste $p \in \mathcal{A} / [f(x) - p^*(x)] p(x) > 0, \quad x \in \mathcal{L}_M$.
- Vale il contrario: se $\exists p$ che soddisfa quanto sopra, allora $\exists \delta > 0$ che dà la riduzione tra $\| \cdot \|_\infty$.
- Estendiamo il problema, considerando, anziché la sola minimizzazione di $\|f-p\|_\infty$, quella di $\max_{x \in \mathcal{L}} |f(x)-p(x)|$, dove \mathcal{L} è un chiuso di $[a,b]$, non necessariamente connesso.
- (Th. 7.1) Sia \mathcal{A} un sottospazio lineare di $C[a,b]$, $f \in C[a,b]$, \mathcal{L} un chiuso di $[a,b]$, $p^* \in \mathcal{A}$, \mathcal{L}_M come prima.
Allora $p^* \in \mathcal{A}$ minimizza $\max_{x \in \mathcal{L}} |f(x) - p(x)| \Leftrightarrow \exists p \in \mathcal{A} / [f - p^*] p > 0$
- Dim. 7.1 \Leftarrow
 - valido per $\mathcal{L} = [a,b]$ in base a quanto visto prima
 - l'estensione a \mathcal{L} chiuso $\subset [a,b]$ è immediata.
- \Rightarrow
 - $\exists p \in \mathcal{A} / [f - p^*] p > 0 \Rightarrow \exists \delta / \max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x) - \delta p(x)| < \max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x)|$
 - Supponiamo senza perdita di generalità che $\delta > 0$, $|p(x)| \leq 1$
 - Definiamo \mathcal{L}_0 come insieme degli $x / p(x) e^*(x) \leq 0$

Questo è chiuso, inoltre \mathcal{L}_0 e \mathcal{L}_M sono disgiunti, per cui

$$d := \max_{x \in \mathcal{L}_0} |e^*(x)| < \max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x)|$$

Per convenzione, poniamo $d := 0$ se \mathcal{L}_0 è vuoto.

Proviamo che la ℓ^{∞} -uguaglianza che dobbiamo provare è verificata per

$$\delta = \frac{1}{2} [\max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x)| - d].$$

$$|e^*(\xi) - \delta p(\xi)| = \max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x) - \delta p(x)| \quad (\text{il max viene raggiunto})$$

- Se $\xi \in \mathcal{L}_0$, $\max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x) - \delta p(x)| = |e^*(\xi)| + |\delta p(\xi)| \leq d + \delta$
 $= \frac{1}{2} [\max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x)| + d] \leq \frac{1}{2} [2 \cdot \max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x)|] = \max_{x \in \mathcal{L}} |e^*(x)|$

- Se $\xi \notin \mathcal{L}_0$, $|e^*(\xi) - \delta p(\xi)| < \max [|e^*(\xi)|, |\delta p(\xi)|]$
 poiché $e''(\xi)$ e $p(\xi)$ sono concordi.

In entrambi i casi, la condizione è verificata.

7.3. - Teorema di caratterizzazione e condizione di Haar

- Consideriamo le seguenti quattro proprietà dei polinomi:

- (i) Se P_n ha più di n zeri, allora è identicamente nulla

- (ii) Siano $\{\xi_j\}_{j=1}^k$ punti distinti in $[a, b]$, con $k \leq n$.

Allora $\exists p \in P_n$ che cambia segno e ha gli unici zeri lì.

Inoltre, esiste una funzione in P_n che non ha zeri in $[a, b]$.

- (iii) Se P_n non è identicamente nulla ha j zeri, e se k di questi zeri sono punti interni di $[a, b]$ nei quali la funzione non cambia segno, allora $j+k \leq n$.

- (iv) Siano $\{\xi_j\}_{j=1}^{n+1}$ punti distinti in $[a, b]$;
 sia $\{\phi_i\}_{i=1}^{n+1}$ una base di P_n . Allora la matrice $(n+1) \times (n+1)$ composta dagli elementi $a_{ij} = \phi_i(\xi_j)$ è non singolare.

- Un spazio lineare $(n+1)$ -dimensionale A , sottospazio di $C[a, b]$, è detto soddisfare la condizione di Haar se queste quattro proprietà restano valide riimpazzendo P_n con A .

- Ogni base di A è chiamata insieme di Chebyshov.

- Si prova che (i) \Leftrightarrow (iii) \Leftrightarrow (iv) \Rightarrow (ii).

- Si usa pertanto definire la soddisfazione della condizione in termini della (i): $\Leftrightarrow P_p \neq A \setminus \{0\}$, $\#\{\text{radici } p(x)=0 \text{ in } [a, b]\} < \dim A$

Powell - VII (2)

- (Th 7.2) Sia α un sotto spazio lineare $(n+1)$ -dimensionale di $C[a,b]$, che soddisfa la condizione di Haar, e $f \in C[a,b]$. Allora p^* è migliore approssimazione da α a f se e solo se esistono $(n+2)$ punti $\{\xi_i^*\}$ tali per cui valgono:

- $a \leq \xi_0^* < \xi_1^* < \dots < \xi_{n+1}^* \leq b$
- $|f(\xi_i^*) - p^*(\xi_i^*)| = \|f - p^*\|_\infty \quad i=0:n+1$
- $f(\xi_{i+1}^*) - p^*(\xi_{i+1}^*) = -[f(\xi_i^*) - p^*(\xi_i^*)] \quad i=0:n$

Dim 7.2 Sia $\alpha = [a,b]$ come in Th. 7.1.

Sfruttando il fatto che una funzione in P_n ha al più n cambi di segno, dunque se $f - p^*$ cambia più di n volte su α , allora p^* è migliore approssimazione, così come se cambia $\leq n$, allora possiamo scegliere gli zeri di un polinomio di P_n in maniera tale da soddisfare la condizione $[f - p^*]p > 0$, e usando le proprietà (i) e (ii), il teorema segue.

- (Th 7.3) Sia x in $[-1,1]$, $n \in \mathbb{N}^*$. Allora l'elemento monico di P_n che minimizza la norma infinito è $(\frac{1}{2})^{n-1} \cdot T_n$, dove T_n è l' n -esimo polinomio di Chebyshov.

Dim 7.3 Un modo è di trovare i c_i che minimizzano

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |x^n + \sum_{i=0}^{n-1} c_i x^i|, \text{ il che è equivalente a trovare in } -1 \leq x \leq 1 \text{ la migliore approssimazione da } P_{n-1} \text{ a } x^n.$$

Per il teorema precedente, devono valere:

- x^n ha coefficiente unitario
- $\exists \{\xi_i\} / T_n(\xi_i) = (-1)^{n-i} \cdot \|T_n\|_\infty \quad i=0:n$

Queste condizioni sono soddisfatte poiché:

- la relazione di ricorrenza dei T_n garantisce l'unitarietà
- $\xi_i = \cos\left(\frac{(n-i)}{n}\pi\right)$ rende soddisfatta l'altra condizione.

- (Th 7.4) Sia α un sotto spazio lineare di dimensione $n+1$ di $C[a,b]$ che soddisfa la condizione di Haar, $\{\xi_i\}$ un insieme di $(n+2)$ punti di $[a,b]$, $f \in C[a,b]$. Allora p^* è la funzione di α che minimizza:

$$\max_{i=0,\dots,n+1} |f(\xi_i) - p(\xi_i)|, \quad p \in \alpha \text{ se e soltanto se sono soddisfatte:}$$

$$f(\xi_{i+1}) - p^*(\xi_{i+1}) = -[f(\xi_i) - p^*(\xi_i)] \quad i=0:n$$

Dim F.4 Analoga a F.2, sostituendo però $\mathcal{L} = \{\xi_i\}$ anziché $\mathcal{L} = [a, b]$. Solitamente, si pone $h = f(\xi_0) - p^*(\xi_0)$, ϕ_j base di A ($j = 0 : n$). In questo modo i coefficienti λ_j di $p^*(x) = \sum_{j=0}^n \lambda_j \phi_j(x)$ $a \leq x \leq b$ devono soddisfare $f(\xi_i) - \sum_{j=0}^n \lambda_j \phi_j(\xi_i) = (-1)^i h$ $i = 0 : n+1$ sistema lineare nelle incognite λ_j e h .

Per ogni $f \in C[a, b]$ c'è soluzione, dunque la matrice è non singolare, e pertanto la soluzione è unica.

F.4 - Unicità e limitazione dell'errore minimax.

- Siano valide le condizioni del Th F.2 (Haar), siano p^* e q^* migliori approssimazioni minimax da A a f , e siano valide le tesi dello stesso teorema. Sia $r^* = q^* - p^*$. Consideriamo:

$$r^*(\xi_i^*) = [f(\xi_i^*) - p^*(\xi_i^*)] - [f(\xi_i^*) - q^*(\xi_i^*)] \quad i = 0 : n+1$$

Poiché $\|f - q^*\|_\infty = \|f - p^*\|_\infty$, allora $r^*(\xi_i^*) = 0$, oppure $r^*(\xi_i^*)$ e $[f(\xi_i^*) - p^*(\xi_i^*)]$ sono concordi, ma anche in questo caso ne risulta la nullità. Dunque $r^* \equiv 0$, e pertanto la migliore approssimazione da A per f è unica. L'asserzione finale del penultimo periodo può essere provata come segue:

- (Th F.5) Sia $r \in C[a, b]$, $\{\xi_i\}$ una referenza, tale per cui $(-1)^i \cdot r(\xi_i) \geq 0$. Allora r ha almeno $n+1$ zeri in $[a, b]$, dove ogni zero viene contato quante volte la sua molteplicità.

Dim F.5 Siano $I = \{i : r(\xi_i) \neq 0\}$, $J = \{j : r(\xi_j) = 0\}$, $n(I)$ e $n(J)$ le card.

- Se $n(I) \leq 1$, è vero, poiché $n(I) + n(J) = n+2$.
- Se $n(I) > 1$, sia il numero di zeri in $[\xi_k, \xi_l]$, dove $k, l \in I$, e nessun elemento di I sta tra k e l . Per la condizione, $r(\xi_k)$ e $r(\xi_l)$ hanno lo stesso segno se $(l-k)$ è pari, segno opposto se $(l-k)$ è dispari. Dunque gli zeri di r in $[\xi_k, \xi_l]$ sono almeno uno in più dei punti ξ_j dello stesso intervallo, se contati con la loro molteplicità; poiché il numero di coppie $[\xi_k, \xi_l]$ che hanno questa proprietà è $n(I) - 1$, il numero totale di zeri è almeno $n(I) + n(J) - 1$, che prova il nostro teorema.

Powell - VII (3)

(Th 7.6) Sia a un sottospazio lineare di $C[a,b]$ che soddisfa la condizione di Haar. Allora, $\forall f \in C[a,b]$, l'approssimazione minimax da a a f è unica.

Dim 7.6 Quanto visto prima implica che, se p^* e q^* sono migliori approssimazioni, allora $(p^* - q^*)$ ha almeno $(n+1)$ zeri in $[a,b]$, ognuno contatto con la propria molteplicità. Dalle proprietà (iii) di Haar, risulta che p^* e q^* sono la stessa funzione.

- Se a non soddisfa Haar, allora $\exists f \in C[a,b]$ per cui l'approssimazione minimax non è unica.
- Il seguente teorema pone alcune limitazioni sui valori:

(Th 7.7) Nelle condizioni di Th 7.2., con $p^* \in a$, $\{\xi_i\}$ referenze tale che

- $\text{sign}[f(\xi_{i+1}) - p^*(\xi_{i+1})] = -\text{sign}[f(\xi_i) - p^*(\xi_i)] \quad i=0:n$ valgono:
- $\min_{i=0:n+1} |f(\xi_i) - p^*(\xi_i)| \leq \min_{p \in a} \max_{i=0:n+1} |f(\xi_i) - p(\xi_i)|$
 $\leq \min_{p \in a} \|f - p\|_\infty \leq \|f - p^*\|_\infty$

Inoltre, la prima \leq è $<$ a meno che $|f(\xi_i) - p^*(\xi_i)|$ assume lo stesso valore per ogni i .

Dim 7.7

- $3^\circ \leq$: poiché $p^* \in a$
- $2^\circ \leq$: poiché $\{\xi_i\} \subseteq [a,b]$
- $1^\circ \leq$: sia $q^* \in a / \min_{i=0:n+1} |f - p^*| \geq \max_{i=0:n+1} |f - q^*|$
 Se $q^* = p^*$, tutti gli $|f - p|$ sono uguali, vale $1' =$.
 Se $q^* \neq p^*$, sia $r^* = (q^* - p^*)$. Per la proprietà dei segni di $(f - p^*) - (f - q^*)$, il relativo teorema, e Haar, $p^* = q^*$, assurdo.

11.1 - Forme generali di approssimazione ai minimi quadrati

- Sia: $\mathcal{A} \subseteq C[a,b]$ insieme di funzioni approssimatori

$w(x) \geq 0$ funzione positiva in $[a,b]$ detta funzione peso

Allora $p^* \in \mathcal{A}$ è migliore approssimazione m.q. pesata se minimizza:

$$\int_a^b w(x) \cdot [f(x) - p(x)]^2 dx, \quad p \in \mathcal{A}$$

- Definiamo prodotto scalare e norma:

$$(f,g) = \int_a^b w(x) \cdot f(x) \cdot g(x) dx$$

$$\|f\|_2 = (f,f)^{1/2}$$

$$\|f-p\|_2 = (f-p, f-p)^{1/2} \text{ il cui } ^2 \text{ da l'espressione da minimizzare}$$

- Se \mathcal{A} è lineare e finito dimensionale, esiste una migliore approssimazione, che è anche unica per la convessità stretta della norma 2.

- Nel caso discreto, siamo x_j i valori in cui si misura la f , con varianza dovuta all'errore di misura $\frac{1}{w_j}$; siamo y_j le misure, \mathcal{A}_0 insieme funzioni approssimatori, errori casuali distribuiti normalmente.

Allora f può essere approssimata con $p_0^* \in \mathcal{A}_0$ che minimizza, tra tutte le $p_0 \in \mathcal{A}_0$, la somma pesata $\sum_{j=1}^m w_j [y_j - p_0(x_j)]^2$

- I dati $\{y_j\}$ definiscono un vettore y in \mathbb{R}^m .

Per ogni $p_0 \in \mathcal{A}_0$, sia $X(p_0)$ il vettore delle $\{p_0(x_j)\}$

Sia $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^m$ l'insieme degli $X(p_0)$.

Il problema diventa equivalente a minimizzare $\sum_{j=1}^m w_j [y_j - p_j]^2$, ovvero $\|y-p\|$ introducendo prodotto scalare pesato e norma vettoriale.

11.2 - Teorema di caratterizzazione

(Th 11.1) Sia \mathcal{A} un sottospazio lineare di uno spazio di Hilbert B , $f \in B$. Allora $p^* \in \mathcal{A}$ è migliore da \mathcal{A} a $f \Leftrightarrow e^* = f - p^*/(e^*, p) = 0$

Dim 11.1 \Rightarrow : $\exists p / (e^*, p) \neq 0 : p^* + \lambda p$ è migliore di p^* .

$$\|f - p^* - \lambda p\|^2 = \|f - p^*\|^2 - 2\lambda \cdot (e^*, p) + \lambda^2 \cdot \|p\|^2$$

il cui minimo non si raggiunge per $\lambda = 0$

Proviamo che

$$\|f - q^*\|^2 = \|f - p^*\|^2 + \|q^* - p^*\|^2 \Leftrightarrow P_p, (e^*, p) = 0 : \text{sia } q^* \in \mathcal{A}, \text{ allora:}$$

$$\|f - q^*\|^2 - \|f - p^*\|^2 = \|q^*\|^2 - \|p^*\|^2 - 2 \cdot (f, q^*) + 2 \cdot (f, p^*)$$

$$= \|q^* - p^*\|^2 + 2 \cdot (f - p^*, p^* - q^*) = \|q^* - p^*\|^2$$

11.3 - Metodi di calcolo

- Per calcolare una migliore approssimazione al m.q. da uno spazio lineare A :
 - si sceglie una base $\{\phi_j\}_{j=0}^n$ di A ;
 - si esprime p^* in funzione di essi: $p^* = \sum_{j=0}^n c_j^* \phi_j$
 - per il Th 11.1, p^* migliore $\Leftrightarrow (\phi_i, f - \sum_{j=0}^n c_j^* \phi_j) = 0 \quad i=0:n$
 $\sum_{j=0}^n (\phi_i, \phi_j) c_j^* = (\phi_i, f) \quad i=0:n$
 - in alternativa, si minimizza $(f-p, f-p) = (f, f) - 2 \cdot \sum_{i=0}^n c_i (\phi_i, f) + \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^n c_i c_j (\phi_i, \phi_j)$
 - la matrice che si ottiene è simmetrica e definita positiva.
 - (Th 11.2) Sia A un sottospazio lineare di uno spazio hilbertiano B , A generato dalla base $\{\phi_i\}_{i=0}^n$. Se $(\phi_i, \phi_j) = 0$, allora, $\forall f \in B$, la migliore approssimazione da A per f è: $p^* = \sum_{j=0}^n \frac{(\phi_j, f)}{\|\phi_j\|^2} \phi_j$
- Dim 11.2 Segue dal fatto che deve essere $c_i^* = \frac{(\phi_i, f)}{\|\phi_i\|^2} \quad i=0:n$, per quanto ricavato prima e per l'ortogonalità.
- Sia A identificato da una sua base $\{\psi_i\}_{i=0}^n$. Consideriamo una successione di suoi sottospazi A_i , identificati da $\{\psi_j\}_{j=0}^i$. Possiamo costruire una base ortogonale per A nel seguente modo:

$$\phi_0 := \psi_0$$

$$\phi_i = \bar{\psi}_i - q_i^*, \text{ dove } \bar{\psi}_i \in A_i \setminus A_{i-1}, q_i^* \text{ migliore da } A_{i-1} \text{ a } \bar{\psi}_i$$

Estensione: B spazio di Hilbert, $\{\psi_i\}_{i=0}^n$ successione infinita di funzioni.

Sia p c.l. delle $\{\psi_i\}_{i=0}^n$, con n incognito, o meglio il più piccolo intero tale per cui si riesca a porre $\|f-p\| < \delta$.

Definiamo $p_i^* := \sum_{j=0}^i \frac{(\phi_j, f)}{\|\phi_j\|^2} \cdot \phi_j$; posso così, si richiede che n , sia il più piccolo a soddisfare $\|f-p_n^*\| \leq \delta$. Per trovarlo:

$$\|p_n^*\|^2 \geq \|f\|^2 - \delta^2$$

$$\sum_{j=0}^n \frac{(\phi_j, f)^2}{\|\phi_j\|^2} \geq \|f\|^2 - \delta^2$$

11.4 - Relazione di ricorrenza per polinomi ortogonali

• Se $a = P_n$, si costruiscono i polinomi ortogonali.

• (Th 11.3) Siano:

• $\phi_0(x) \equiv 1$ funzione costante in $[a,b]$

• $\alpha_j = (\phi_j, x \cdot \phi_j) / \|\phi_j\|^2$ scalare, per $j \geq 0$

• $\beta_j(x) = (x - \alpha_0) \cdot \phi_0(x)$ funzione lineare in $[a,b]$

• $\rho_j = \|\phi_j\|^2 / \|\phi_{j-1}\|^2$ scalare, per $j \geq 1$

• $\phi_{j+1}(x) = (x - \alpha_j) \cdot \phi_j(x) - \beta_j \cdot \phi_{j-1}(x)$

Allora:

• ϕ_j è un polinomio monico di grado j , $\forall j$;

• i $\{\phi_j\}$ sono ortogonali.

Dim 11.3 • Grado e coefficiente direttivo seguono immediatamente dalla ricorrenza.

• Per provare l'ortogonalità:

• notiamo che, con riferimento alla costruzione precedente, $\bar{\psi}_i = x \cdot \phi_{i-1}$

• supponiamo inducitivamente che le $\{\phi_i\}_{i=0}^j$ sono ortogonali allora per quanto visto nel paragrafo precedente segue

$$\phi_{j+1}(x) = x \cdot \phi_j(x) - \sum_{i=0}^j \frac{(\phi_i, x \cdot \phi_j)}{\|\phi_i\|^2} \phi_i(x) \perp \phi_i(x) \quad 0 \leq i \leq j$$

• per $j=0$, dalla definizione di α_0 , corrisponde alla definizione di $\phi_1(x)$ resta da dimostrare che per $j \geq 1$ si corrisponde con $\phi_{j+1}(x)$

• per provarlo, sviluppiamo $\phi_{j+1}(x)$ dalla definizione:

$$\phi_{j+1}(x) = x \cdot \phi_j(x) - \alpha_j \cdot \phi_j(x) - \beta_j \cdot \phi_{j-1}(x)$$

consideriamo ora i termini sotto sommatoria a cui sopra:

• per $i=j$, si ottiene il termine, presente, $\alpha_j \cdot \phi_j(x)$

• per $i=j-2$, $(\phi_i, x \phi_j) = (x \phi_i, \phi_j) = 0$ poiché $\phi_j \perp \rho_{j-1}$

• per $i=j-1$, $(\phi_{j-1}, x \phi_j) = (x \phi_{j-1}, \phi_j)$

$$= (\phi_j, \phi_j) + (x \phi_{j-1} - \phi_j, \phi_j)$$

$$= \|\phi_j\|^2 \text{ poiché } (x \phi_{j-1} - \phi_j) \in P_{j-1}$$

• Ne segue che il multiplo di $\phi_{j-1}(x)$ che si ottiene è quello secondo β_j , e ciò prova l'equivalenza.

• Computationalmente, si calcola $c_j^* = \frac{(\phi_j, f)}{\|\phi_j\|^2}$ subito dopo ϕ_j , in modo

tale che lo spazio riservato a ϕ_{j-1} possa essere riallocato per ϕ_{j+1} .

$$\cdot p^*(x) = \sum_{i=0}^n c_i^* \phi_i(x)$$

Powell - XII

(12.1) - Proprietà elementari dei polinomi ortogonali

(Th 12.1) Sia \mathbb{B} spazio di Hilbert $\cong \mathbb{P}_n$, $\{\phi_i\}_{i=0}^n$ polinomi non nulli e P_k , $(\phi_i, \phi_j) = 0 \quad i \neq j$ (condizione di ortogonalità).

Allora:

- $\{\phi_i\}_{i=0}^n$ sono linearmente indipendenti
- $\psi_k \in P_k$, $\psi_k + P_{k-1} \Rightarrow \exists c / \psi_k(x) = c \cdot \phi_k(x)$

Dim 12.1

- Siano λ_i scalari per cui $\sum_{i=0}^n \lambda_i \phi_i \equiv 0$.

Poiché $\sum_{i=0}^n \lambda_i \phi_i \equiv 0 \Rightarrow \sum_{i=0}^n \lambda_i \cdot (\phi_j, \phi_i) = 0 \quad j=0:n$

e poiché $(\phi_j, \phi_j) > 0$ se $\phi_j \neq 0$, per l'ortogonalità ogni $\lambda_j = 0$

- $\{\phi_i\}_{i=0}^n$ formano pertanto una base di \mathbb{P}_n , dunque

$$\psi_k = \sum_{i=0}^k \mu_i \phi_i, \text{ da cui } (\phi_j, \psi_k) = \sum_{i=0}^k \mu_i (\phi_j, \phi_i) \quad j=0:k-1$$

Dall'ortogonalità $\{\mu_j\}_{j=0}^{k-1} = \vec{0}$, dunque $c = \mu_k$ verifica l'espressione.

- (Th 12.2) Sia $\phi_k \in P_k \setminus \{0\}$, $\phi_k \perp P_{k-1}$.

Allora ϕ_k ha esattamente k zeri reali e distinti in $[a, b]$.

Dim 12.2 Sia r il numero di cambi di segno di $\phi_k(x)$.

$\exists \psi_r \in P_r / \phi_k(x) \cdot \psi_r(x) \geq 0, \neq 0 \Leftrightarrow x \text{ è zero di } \phi_k$.

Segue dalla definizione di prodotto scalare che $(\phi_k, \psi_r) > 0$

~~È un assioma~~ Ora, $r \geq k$ per le proprietà di ortogonalità di ϕ_k .

Dunque ϕ_k ha almeno k zeri, al più k per il grado, dunque ne ha k .

(12.4) - L'operatore R_n

- Si tratta di una proiezione lineare da $C[-1,1]$ in P_n .
 - Per ogni $f \in C[-1,1]$, $R_n f$ è l'elemento di P_n che minimizza $\int_{-1}^1 (1-x^2)^{-\frac{1}{2}} [f(x) - p(x)]^2 dx$ tra i $p \in P_n$.
 - Per il Th 11.2, $R_n f = \sum_{j=0}^n \frac{\langle \phi_j, f \rangle}{\|\phi_j\|^2} \phi_j$, con $\langle \phi_j, f \rangle = \int_{-1}^1 (1-x^2)^{-\frac{1}{2}} \phi_j(x) f(x) dx$ supposto che i $\{\phi_j\}_{j=0}^n$ siano ortogonali.
 - Se $f \in P_{n+1}$, $R_n f$ è la migliore minimax de P_n a f .
 - (Th 12.6) I polinomi di Chebyshev $T_j(x) = \cos(j\delta)$ $x = \cos \delta$ soddisfano le condizioni di ortogonalità $\int_{-1}^1 (1-x^2)^{-\frac{1}{2}} T_j(x) T_k(x) dx = 0$ $j \neq k$
- Dim 12.6 Ponendo $x = \cos \delta$, l'integrale risulta valere:
- $$\int_0^\pi \cos(j\delta) \cos(k\delta) d\delta = \frac{1}{2} \cdot \int_0^\pi [\cos((j+k)\delta) + \cos((j-k)\delta)] d\delta = 0 \quad j \neq k$$
- Ora, $f - R_n f \in P_{n+1}$, e $\perp P_n \Rightarrow c \cdot p$ con p indipendente da f e T_{n+1} poiché soddisfa ortogonalità
 - Dunque viene soddisfatta la condizione di caratterizzazione per la migliore approssimazione minimax da P_n a f .

(4.1) - Nucleo di Peano

* Scriviamo il resto di uno sviluppo in serie di Taylor come:

$$R_n(f) = \frac{1}{n!} \cdot \int_a^x f^{(n+1)}(t) (x-t)^n dt$$

poiché:

$$\begin{aligned} R_n(f) &= -\frac{f^{(n)}(a)}{n!} (x-a)^n + R_{n-1}(f) = -\frac{f^{(n)}(a)}{n!} (x-a)^n - \frac{f^{(n-1)}(a)}{(n-1)!} (x-a)^{n-1} + R_{n-2}(f) \\ &= -\sum_{i=n+1}^n \frac{f^{(i)}(a)}{i!} (x-a)^i + R_{n-2}(f) \end{aligned}$$

$$R_0(f) = \int_a^x f'(t) dt = f(x) - f(a)$$

Def 4.1.1 Definiamo la funzione potenza troncata come:

$$(x-t)_+^n = \begin{cases} (x-t)^n & t \leq x \\ 0 & t > x \end{cases}$$

Th. 4.1.1 Siano:

$$g_t(x) = (x-t)_+^n$$

- L funzione lineare che commuta con l'operazione di integrazione
- $L(g_t)$ è definito, $L(f) = 0 \quad \forall f \in P_n$.

Allora, per $\forall f \in C^{n+1}[a,b]$

$$L(f) = \int_a^b f^{(n+1)}(t) K(t) dt \quad \text{con } K(t) = k_g(t) = \frac{1}{n!} L(g_t)$$

Dim 4.1.1

- Consideriamo $(x-t)_+^n$ funzione di x , con t come parametro.
- L mappa $(x-t)_+^n$ in un reale che dipende da t , e dunque in una funzione di t .
- Applicando L a f si ha:

$$L(f) = \frac{1}{n!} \int_a^b f^{(n+1)}(t) (x-t)_+^n dt = \frac{1}{n!} \int_a^b f^{(n+1)}(t) L((x-t)_+^n) dt$$

poiché ~~defoco~~ L annulla i termini di grado $\leq n$ e commuta.

Cor. 4.1.1

- Se inoltre $k(t)$ non cambia segno su $[a,b]$,

$$L(f) = \frac{f^{(n+1)}(\bar{x})}{(n+1)!} L(x^{n+1}) \quad a < \bar{x} < b$$

$$\bullet \text{ Infatti } L(f) = f^{(n+1)}(\bar{x}) - \int_a^b k(t) dt \quad a < \bar{x} < b \quad \forall f \in C^{n+1}[a,b]$$

in particolare per x^{n+1} .

- (Th 2.1.1) I polinomi di Legendre, scalati in maniera tale che i loro coefficienti direttivi siano unitari, soddisfano la relazione:
- $q_{n+1}(x) = (x - \alpha_n) \cdot q_n(x) - \beta_n \cdot q_{n-1}(x)$

dove:

- $q_0(x) = 1 ; q_1(x) = x$
- $q_{n+1}(x) = (x - \alpha_n) \cdot q_n(x) - \beta_n \cdot q_{n-1}(x)$
- $\alpha_n = \frac{\int_{-1}^1 x \cdot [q_n(x)]^2 dx}{\int_{-1}^1 [q_n(x)]^2 dx}$
- $\beta_n = \frac{\int_{-1}^1 [q_n(x)]^2 dx}{\int_{-1}^1 [q_{n-1}(x)]^2 dx}$

Dim 2.1.1 È il Th 11.3 del Powell nel caso $[a, b] = [-1, 1]$

- (Th 2.1.2) La relazione di ricorrenza si può semplificare in:

$$\bullet q_{n+1}(x) = x \cdot q_n(x) - \beta_n \cdot q_{n-1}(x) , \text{ ovvero } \alpha_n = 0 \forall n.$$

Inoltre q_n è una funzione pari se n è pari, dispari se n è dispari.

Dim 2.1.2 Si ha $q_0(x) = 1$ pari, $q_1(x) = x$ dispari, $\alpha_0 = 0$.

Supponiamo ora che q_0, \dots, q_{2k+1} siano alternativamente pari e dispari, e che $\alpha_0 = \dots = \alpha_{2k} = 0$. Il passo induttivo segue da:

- $\alpha_{2k+1} = 0$ per definizione di α_n .
- q_{2k+2} pari per la relazione di ricorrenza
- $\alpha_{2k+2} = 0$, q_{2k+3} dispari osservando le stesse relazioni.

- (Th 2.1.3) Il polinomio di Legendre di grado n ha n zeri distinti in $[-1, 1]$

Dim 2.1.3 Si veda il Th 12.2 del Powell

- In generale, per una funzione peso w , possiamo costruire polinomi ortogonali q_n^w tali per cui $\int_{-1}^1 w(x) \cdot x^n \cdot q_n^w(x) dx = 0$.

Basta porre nella relazione di ricorrenza:

- $\alpha_n = \frac{\int_{-1}^1 w(x) \cdot x \cdot [q_n^w(x)]^2 dx}{\int_{-1}^1 w(x) \cdot [q_n^w(x)]^2 dx}$
- $\beta_n = \frac{\int_{-1}^1 w(x) \cdot [q_n^w(x)]^2 dx}{\int_{-1}^1 w(x) \cdot [q_{n-1}^w(x)]^2 dx}$

Se w è pari, valgono le proprietà del Th 2.1.2.

Una scelta comune per la funzione peso è $w(x) = (1-x)^\alpha \cdot (1+x)^\beta$, che include i seguenti casi:

- | | | | |
|----------------------------------|--------------|-----------------------------------|--------------|
| • $\alpha = \beta = 0$ | Legendre | • $\alpha = \beta = -\frac{1}{2}$ | Chebyshov I |
| • $\alpha = \beta = \frac{1}{2}$ | Chebyshov II | • $\alpha = \beta$ | ultrasferici |

(Th 2.2.2) Definiamo $t_n(x) = \cos nx$, $x = \cos \theta$, $-1 \leq x \leq 1$, $n \geq 0$.

Allora $t_n = T_n$, polinomio di Chebyshov di grado n .

Dim 2.2.2 Per $r \neq s$ abbiamo:

$$\int_{-1}^1 (1-x^2)^{\frac{1}{2}} t_r(x) t_s(x) dx = \int_0^\pi \cos r\theta \cos s\theta d\theta = 0$$

$$\text{poiché } \cos r\theta \cos s\theta = \frac{1}{2} (\cos(r+s)\theta + \cos(r-s)\theta)$$

Sostituendo ora $x = \cos \theta$, risulta $t_r(1) = 1$.

Ora, $\cos(n+1)\theta + \cos(n-1)\theta = 2 \cos n\theta \cos \theta$, che porta a

$$t_{n+1}(x) = 2x t_n(x) - t_{n-1}(x) \quad n \geq 1, \quad t_0(x) = 1, \quad t_1(x) = x$$

(Th 2.4.1) [Teorema di Weierstrass, già visto]

Def 2.4.1 $E(x)$ è detta equioscillante su $n+2$ punti di $[-1,1]$

se, $-1 \leq x_1 < \dots < x_{n+2} \leq 1$, valgono:

$$|E(x_j)| = \max_{-1 \leq x \leq 1} |E(x)| \quad 1 \leq j \leq n+2$$

$$E(x_{j+1}) = -E(x_j) \quad 1 \leq j \leq n+1$$

Un esempio è dato da T_{n+1} su $x_j = \cos[(j-1)\pi/(n+1)]$

(Th 2.4.2) Sia $f \in C[-1,1]$, ed esista $p \in P_n$ tale per cui $f-p$ equioscilla su $n+2$ punti appartenenti a $[-1,1]$. Allora p è l'approssimazione minimax in P_n per f su $[-1,1]$.

Dim 2.4.2 Se p non è minimax, allora $\exists q / p+q$ lo è.

Ora, confrontiamo $f-p$ (che equioscilla), con $f-p-q$.

Poiché deve essere $\|f-p-q\|_\infty < \|f-p\|_\infty$, l'aggiunta di q deve ridurre il modulo di $f-p$ sugli $n+2$ punti di equioscillazione.

Perfatto, q deve avere segno alternato in questi $n+2$ punti, ovvero almeno $n+1$ zeri, assurdo poiché $q \in P_n$.

(Th 2.4.5) Sia $f \in C[-1,1]$, $p \in P_n$ polinomio minimax. Allora esistono $n+1$ punti nei quali p interpolia f .

Def 2.4.2 $E_n(f) := \|f-p\|_\infty$

• (Th 2.4.6) Se $f \in C^{n+1}[-1, 1]$, allora l'errore dell'approssimazione

minimax in $[-1, 1]$ soddisfa:

$$E_n(f) = \|f - p\|_{\infty} = \frac{1}{2^n} \cdot \frac{|f^{(n+1)}(\xi)|}{(n+1)!} \quad -1 < \xi < 1$$

Dim 2.4.6 Sono x_0, \dots, x_n i punti in cui p intercala f .

$$\text{Allora: } f(x) - p(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i) \cdot \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \quad -1 < \xi_x < 1$$

$$\|f - p\|_{\infty} \geq \left\| \prod_{i=0}^n (x - x_i) \right\|_{\infty} \cdot \frac{\min |f^{(n+1)}(x)|}{(n+1)!}$$

$$\geq \left\| \prod_{i=0}^n (x - x_i^*) \right\|_{\infty} \cdot \dots \quad "$$

$$\geq 1/2^n \cdot \dots \quad "$$

$$\|f - p\|_{\infty} \leq \|f - p^*\|_{\infty} \leq \left\| \prod_{i=0}^n (x - x_i^*) \right\|_{\infty} \cdot \frac{\max |f^{(n+1)}(x)|}{(n+1)!}$$

$$\leq 1/2^n \cdot \dots \quad "$$

• (Th 2.5.1) La funzione di Lebesgue $\lambda_n(x) := \sum_{i=0}^n |L_i(x)|$, dove

L_i sono i polinomi fondamentali di Lagrange, soddisfa:

- è continua in $[a, b]$;
- è un polinomio di grado al più n in ogni sottointervallo $[a, x_0], [x_0, x_1], \dots, [x_{n-1}, x_n], [x_n, b]$
- $\lambda_n(x_i) = 1 \quad 0 \leq i \leq n$
- $\lambda_n(x) \geq 1 \quad a \leq x \leq b$

Dim 2.5.1 • Continuità e grado sono banali (somma di...)

• $\lambda_n(x_i) = 1$ poiché nei nodi va vale 1 e gli altri 0

• $\lambda_n(x) \geq 1$ poiché $1 = \left| \sum_{i=0}^n L_i(x) \right| \leq \sum_{i=0}^n |L_i(x)|$

• (Th 2.5.2) Sia $p_n \in P_n$ minimax di $f \in C[a, b]$, $p_n^* \in P_n$ polinomio che intercala f sulle ascisse $x_i^{(n)} = -1 + \frac{2i}{n}$.

$$\text{Allora: } \|f - p_n^*\|_{\infty} \leq (1 + \lambda_n(x)) \cdot E_n(f)$$

$$\text{Dim 2.5.2} \quad p_n^*(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i) \cdot L_i^{(n)}(x)$$

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n p_n(x_i) \cdot L_i^{(n)}(x)$$

$$p_n^*(x) - p_n(x) = \sum_{i=0}^n (f(x_i) - p_n(x_i)) \cdot L_i^{(n)}(x)$$

$$|p_n^*(x) - p_n(x)| \leq \lambda_n(x) \cdot \max_{0 \leq i \leq n} |f(x_i) - p_n(x_i)|$$

$$\|p_n^* - p_n\| \leq \lambda_n(x) \cdot E_n(f)$$

$$\|f - p_n^*\| \leq \|f - p_n\| + \|p_n - p_n^*\|$$

$$\|f - p_n^*\| \leq (1 + \lambda_n(x)) \cdot E_n(f)$$

PHILIPS - II (3)

- Modulo di continuità: a $f \in C[a,b]$ viene associata $w \in C[a,b]$ tale per cui $w(\delta) = w(f; [a,b]; \delta) = \sup_{|x_1-x_2| \leq \delta} |f(x_1) - f(x_2)|$
- (Th. 2.6.1) $0 < \delta_1 \leq \delta_2 \Rightarrow w(\delta_1) \leq w(\delta_2)$
- (Th. 2.6.2) f unif. continua su $[a,b] \Leftrightarrow \lim_{\delta \rightarrow 0} w(\delta) = 0$
- (Th. 2.6.3) $f \in C[-1,1], E_n(f) = \|f - p\|_\infty \Rightarrow E_n(f) \leq 6 \cdot w\left(\frac{1}{n}\right)$
- (Th. 2.6.4) $f \in C^k[-1,1] \Rightarrow E_n(f) \leq \frac{C}{n^k} \cdot w_k\left(\frac{1}{n^{k-1}}\right) \quad C = \frac{6^{k+1} e^k}{1+k}$

PHILIPS - VII

- Operatore di Bernstein: $B_n(f; x) = \sum_{r=0}^n f\left(\frac{r}{n}\right) \cdot \binom{n}{r} \cdot x^r \cdot (1-x)^{n-r}$
- (Th. 7.1.1) Può essere espresso nella forma:

$$B_n(f; x) = \sum_{r=0}^n \binom{n}{r} \cdot \Delta^r \cdot f(0) \cdot x^r \quad \text{con } \Delta \text{ diff. forward di step } h=1/n.$$

Dim 7.1.1
- $$\begin{aligned} B_n(f; x) &= \sum_{r=0}^n f\left(\frac{r}{n}\right) \cdot \binom{n}{r} \cdot x^r \cdot (1-x)^{n-r} \\ &= \quad \text{"} \quad \quad \quad \cdot \sum_{s=0}^{n-r} (-1)^s \cdot \binom{n-r}{s} \cdot x^s \end{aligned}$$
- Ponendo $t = r+s$, valgono:

$$\sum_{r=0}^n \sum_{s=0}^{n-r} = \sum_{t=0}^n \sum_{r=0}^t \quad \binom{n}{r} \binom{n-r}{s} = \binom{n}{t} \binom{t}{r}$$
- per cui possiamo scrivere:

$$\sum_{t=0}^n \binom{n}{t} \cdot x^t \cdot \sum_{r=0}^t (-1)^{t-r} \cdot \binom{t}{r} \cdot f\left(\frac{r}{n}\right) = \sum_{t=0}^n \binom{n}{t} \cdot \Delta^t \cdot f(0) \cdot x^t$$
- (Th. 7.1.2) $B'_{n+1}(f; x) = (n+1) \cdot \sum_{r=0}^n \Delta^r f\left(\frac{r}{n+1}\right) \binom{n}{r} \cdot x^r \cdot (1-x)^{n-r}$
 con Δ applicato con $h = 1/(n+1)$
- (Th. 7.1.7) f convessa su $[a,b] \Leftrightarrow$ differenze seconde non negative
- Dim 7.1.7 Consideriamo $f[x_0, x_1, x_2]$, con $a \leq x_0 < x_1 < x_2 \leq b$.
 Dalla relazione di ricorrenza per le differenze:

$$f[x_0, x_1, x_2] \geq 0 \Leftrightarrow f[x_1, x_2] \geq f[x_0, x_1]$$

$$\begin{aligned} [\text{moltiplicando per } (x_2-x_1)(x_1-x_0)] &\Leftrightarrow (x_1-x_0)(f(x_2) - f(x_1)) \geq (x_2-x_1)(f(x_1) - f(x_0)) \\ &\Leftrightarrow (x_1-x_0)f(x_2) + (x_2-x_1)f(x_0) \geq (x_2-x_0)f(x_1) \end{aligned}$$

$$[\text{dividendo per } (x_2-x_0), \lambda := \frac{x_2-x_1}{x_2-x_0}] \Leftrightarrow \lambda f(x_0) + (1-\lambda)f(x_2) \geq f(\lambda x_0 + (1-\lambda)x_2)$$

- (Th F.1.8) $f(x)$ convessa su $[0,1]$ $\Rightarrow B_n(f;x) \geq f(x) \quad 0 \leq x \leq 1$
 - (Th F.1.9) " $\Rightarrow B_{n-1}(f;x) \geq B_n(f;x)$ "
- E' stretta per $0 < x < 1$ se f non e' lineare in ogni intervallo.
- (Th F.1.10) $f(x)$ limitata su $[0,1]$ $\Rightarrow \forall x \exists f''(x)$ esiste:
$$\lim_{n \rightarrow \infty} n(B_n(f;x) - f(x)) = \frac{1}{2} \times (1-x) \cdot f''(x)$$
 - (Th F.1.11) f limitata su $[0,1]$ $\Rightarrow \|f - B_n f\| \leq \frac{3}{2} w(\frac{1}{\sqrt{n}})$

INTERPOLAZIONE SECONDO LINEA SPEZZATA (III - 3-1)

- $\alpha = \tau_1 < \dots < \tau_n = b$ partizione di nodi
- $I_2 g(x) := g(\tau_i) + (x - \tau_i) [\tau_i, \tau_{i+1}] g \quad \tau_i \leq x \leq \tau_{i+1} \quad i=1, \dots, n-1$
- ma $g(x) = g(\tau_i) + (x - \tau_i) [\tau_i, \tau_{i+1}] g + (x - \tau_i)(x - \tau_{i+1}) [\tau_i, \tau_{i+1}, x] g$
- dunque $g(x) - I_2 g(x) = (x - \tau_i)(x - \tau_{i+1}) [\tau_i, \tau_{i+1}, x] g$
- $|g(x) - I_2 g(x)| \leq (\Delta\tau_i/2)(\Delta\tau_{i+1}/2) \max_{\tau_i \leq \xi \leq \tau_{i+1}} |g''(\xi)| / 2$
- $\|g - I_2 g\| \leq \frac{1}{8} \cdot |\tau| \cdot \|g''\| \quad \text{se } |\tau| := \max_i \Delta\tau_i$

QUASI OTTIMALITÀ DI QUESTA APPROSSIMAZIONE (III - 3-2)

- $I_2 f = f \quad \forall f \in S_2$
- $\|I_2 g\| = \max_i |(I_2 g)(\tau_i)| = \max_i |g(\tau_i)| \leq \|g\|$
- da cui:
- $\|g - I_2 g\| = \|(g-f) - I_2(g-f)\| \leq \|g-f\| + \|I_2(g-f)\| \leq \|g-f\| + \|g-f\| \quad \forall f \in S_2$
- $\text{dist}(g, S_2) \leq \|g - I_2 g\| \leq 2 \cdot \text{dist}(g, S_2)$

MINIMI QUADRATI CON LINEE SPEZZATE (III - 3-2)

$$H_i(x) := \begin{cases} (x - \tau_{i-1}) / (\tau_i - \tau_{i-1}) & \tau_{i-1} \leq x \leq \tau_i \\ (\tau_{i+1} - x) / (\tau_{i+1} - \tau_i) & \tau_i \leq x < \tau_{i+1} \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

funzioni a cappello $H_i(\tau_j) = \delta_{ij}$

H_i è base per S_2 : ogni spezzata con quei nodi τ_i è c.l. unica di queste

$$f = \sum_{i=1}^n f(\tau_i) H_i \quad \forall f \in S_2$$

$$I_2 g = \sum_{i=1}^n I_2 g(\tau_i) H_i = \sum_{i=1}^n g(\tau_i) H_i$$

$I_2 g$ approssimazione ai minimi quadrati: $I_2 g \in S_2$ e

$$\int |g(x) - I_2 g(x)|^2 dx = \min_{f \in S_2} \int |g(x) - f(x)|^2 dx$$

Perché $f = \sum_{j=1}^n \alpha_j H_j$, il problema è equivalente a trovare il minimo di:

$$\int |g(x) - \sum_{j=1}^n \alpha_j H_j(x)|^2 dx$$

annullando le derivate parziali. Ne risulta il sistema lineare:

$$\sum_{j=1}^n [\int H_i(x) H_j(x) dx] \alpha_j = \int H_i(x) g(x) dx \quad i=1, \dots, n$$

$$(\frac{1}{6} \Delta\tau_{i-1}) \alpha_{i-1} + \frac{1}{3} (\Delta\tau_{i-1} + \Delta\tau_i) \alpha_i + (\frac{1}{6} \Delta\tau_i) \alpha_{i+1} = \int H_i g dx := \beta_i \quad i=1, \dots, n$$

tridiagonale e a diagonale strettamente dominante \Rightarrow non singolare

$$\text{gli } \alpha_j \text{ trovati sono tali che } I_2 g = \sum_{j=1}^n \alpha_j H_j$$

TEOREMA 12 (III - 34)

$$\|L_2 g\| \leq 3 \cdot \|g\|$$

Dim.

• Notiamo innanzitutto che $\max_i \|L_2 g\| = \max_i |(L_2 g)(\tau_i)| = \max_i |\alpha_i|$, ovvero che il max viene raggiunto in corrispondenza di un nodo.

• Moltiplichiamo il sistema ottenuto prima per $\frac{6}{\Delta_{i-1} + \Delta_i}$:

$$\frac{\Delta_{i-1}}{\Delta_{i-1} + \Delta_i} \alpha_{i-1} + 2 \cdot \alpha_i + \frac{\Delta_i}{\Delta_{i-1} + \Delta_i} \alpha_{i+1} = 3 \hat{\beta}_i$$

• Se j è tale per cui $|\alpha_j| = \|\alpha\| := \max_i |\alpha_i|$, allora:

$$|2\alpha_j| = |3\hat{\beta}_j - \frac{\alpha_{j-1}\Delta_{j-1} + \alpha_{j+1}\Delta_j}{\Delta_{j-1} + \Delta_j}| \leq 3 \cdot |\hat{\beta}_j| + |\alpha_j|$$

$$\text{da cui } |\alpha_j| = \|\alpha\| \leq 3 \cdot |\hat{\beta}_j| \leq 3 \cdot \|\hat{\beta}\|$$

• A secondo membro invece:

$$\hat{\beta}_i = \int H_i(x) g(x) dx$$

$$\text{con } H_i(x) := \frac{2}{\Delta_{i-1} + \Delta_i} \cdot H_i(x)$$

• positiva in $\tau_{i-1} < x < \tau_{i+1}$ • zero altrove • tale che $\int H_i(x) dx = 1$

$$\begin{aligned} \text{per cui } \|\hat{\beta}_i\| &= \left| \int H_i(x) g(x) dx \right| \leq \int H_i(x) \cdot \max \{|g(x)| : \tau_{i-1} \leq x \leq \tau_{i+1}\} dx \\ &\leq \|g\| \end{aligned}$$

$$\text{Dunque } \|\alpha\| \leq 3 \cdot \|g\|, \Rightarrow \|L_2 g\| \leq 3 \cdot \|g\|$$

$$\|g - L_2 g\| \leq 4 \cdot \text{dist}(g, S_2)$$

Dim.

$$\begin{aligned} \|g - L_2 g\| &= \|(g-f) - L_2(g-f)\| \leq \|g-f\| + \|L_2(g-f)\| \\ &\leq \|g-f\| + 3 \cdot \|g-f\| = 4 \cdot \|g-f\| \quad \forall f \in S_2 \end{aligned}$$

GOOD MESHES (III - 35)

Abbiamo già visto che, posto $|\tau| := \max |\Delta\tau_i|$: $\|g - I_2 g\| \leq \frac{1}{8} |\tau|^2 \cdot \|g''\|$
 $\|g - I_2 g\| \leq \frac{1}{8} \left(\frac{b-a}{n-1} \right)^2 \cdot \|g''\| = O(n^{-2})$ (caso di spartizione uniforme)

Se rilasciamo ora l'ipotesi $g \in C^2$, generalizzando nel caso
di una generica g continua, possiamo ancora ridurre a piacere
l'errore diminuendo il passo $|\tau| = \max \Delta\tau_i$, infatti:

$$(I_2 g)(x) = \frac{(\tau_{i+1}-x) \cdot g(\tau_i) + (x-\tau_i) \cdot g(\tau_{i+1})}{\Delta\tau_i}$$

$$\frac{(\tau_{i+1}-x) + (x-\tau_i)}{\Delta\tau_i} = \frac{|\tau_{i+1}-x| + |x-\tau_i|}{\Delta\tau_i} = 1$$

da cui: $(\tau_{i+1}-x) + (x-\tau_i) = (\tau_{i+1}-\tau_i) = \Delta\tau_i$

$$\begin{aligned} |g(x) - I_2 g(x)| &\leq \frac{1}{\Delta\tau_i} ((\tau_{i+1}-x) \cdot |g(x) - g(\tau_i)| + (x-\tau_i) \cdot |g(x) - g(\tau_{i+1})|) \\ &= \frac{\tau_{i+1}-x}{\tau_{i+1}-\tau_i} \cdot |g(x) - g(\tau_i)| + \frac{x-\tau_i}{\tau_{i+1}-\tau_i} \cdot |g(x) - g(\tau_{i+1})| \\ &\leq \max_{\tau_i \leq x \leq \tau_{i+1}} \max \{|g(x) - g(\tau_i)|, |g(x) - g(\tau_{i+1})|\} \\ &\leq \omega(g; \Delta\tau_i) \leq \omega(g; |\tau|) \xrightarrow[|\tau| \rightarrow 0]{} 0 \end{aligned}$$

Teorema:

$g \in C^2(a, b)$, $|g''|$ monotona in intorno di a e di b , $\int_a^b |g''(x)|^{1/2} dx < \infty$,

$\tau_1 < \dots < \tau_{n-1}$ scelti in maniera tale che

$$\begin{aligned} \int_a^b |g''(x)|^{1/2} dx &= \frac{i-1}{n-1} \cdot \int_a^b |g''(x)|^{1/2} dx \quad \forall i \\ \Rightarrow \|g - I_2 g\| &= O(n^{-2}) \end{aligned}$$

INTERPOLAZIONE CUBICA A TRATTI (IV - 39)

dati $g(\tau_1), \dots, g(\tau_n)$ = partizione di nodi $a = \tau_1 < \dots < \tau_n = b$

si costruisce $f(x)$ in maniera tale che:

$$f(x) = P_i(x) \quad \tau_i \leq x \leq \tau_{i+1} \quad P_i \in \Pi_{\leq 4} \quad i=1, \dots, n-1$$

dove P_i soddisfa:

- $P_i(\tau_i) = g(\tau_i) \quad P_i(\tau_{i+1}) = g(\tau_{i+1})$
- $P'_i(\tau_i) = s_i \quad P'_i(\tau_{i+1}) = s_{i+1}$

f siffatta coincide con g nei nodi ed è $C^1[a, b]$

In forma di Newton sarà:

$$P_i(x) = P_i(\tau_i) + (x - \tau_i) \cdot [\tau_i, \tau_i] \cdot P_i + (x - \tau_i)^2 \cdot [\tau_i, \tau_i, \tau_{i+1}] P_i + (x - \tau_i)^2 \cdot (x - \tau_{i+1}) \cdot [\tau_i, \tau_i, \tau_{i+1}, \tau_{i+1}] P_i$$

e in termini di potenze shiftate:

$$P_i(x) = c_{1,i} + c_{2,i} \cdot (x - \tau_i) + c_{3,i} \cdot (x - \tau_i)^2 + c_{4,i} \cdot (x - \tau_i)^3$$

con:

$$c_{1,i} = P_i(\tau_i) = g(\tau_i)$$

$$c_{2,i} = P'_i(\tau_i) = s_i$$

$$\begin{aligned} c_{3,i} &= P''_i(\tau_i)/2 = [\tau_i, \tau_i, \tau_{i+1}] P_i - \Delta \tau_i ([\tau_i, \tau_i, \tau_{i+1}, \tau_{i+1}] P_i) \\ &= ([\tau_i, \tau_{i+1}] g - s_i) / \Delta \tau_i - c_{4,i} \cdot \Delta \tau_i \end{aligned}$$

$$c_{4,i} = P'''_i(\tau_i)/6 = (s_i + s_{i+1} - 2[\tau_i, \tau_{i+1}] g) / (\Delta \tau_i)^2$$

A seconda della scelta degli s_i abbiamo diversi tipi di interpolazione.

- Hermite: $s_i = g'(\tau_i)$

$$\text{da cui } |g(x) - f(x)| = |(x - \tau_i)^2 (x - \tau_{i+1})^2 \cdot [\tau_i, \tau_i, \tau_{i+1}, \tau_{i+1}, x] g| \leq (\Delta \tau_i / 2)^4 \cdot \max_{\tau_i \leq \xi \leq \tau_{i+1}} |g^{(4)}(\xi)| / 4!$$

$$\|g - f\| \leq \frac{1}{384} \cdot |\tau|^4 \cdot \|g^{(4)}\| \quad \text{se } g \in C^4[a, b]$$

$$\|g - f\| = O(n^{-4}) \quad \text{coi nodi equispaziati}$$

- Bessel: $s_i = \frac{\Delta \tau_i [\tau_{i-1}, \tau_i] g + \Delta \tau_{i-1} \cdot [\tau_i, \tau_{i+1}] g}{\Delta \tau_i + \Delta \tau_{i+1}}$ $O(|\tau|^3)$

ovvero $s_i = p'(\tau_i)$ dove $\partial p = 2$, $p = g$ in $\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}$.

- Akima: $s_i = \frac{w_{i+1} [\tau_{i-1}, \tau_i] g + w_{i-1} \cdot [\tau_i, \tau_{i+1}] g}{w_{i+1} + w_{i-1}}$

dove $w_j = |[\tau_j, \tau_{j+1}] g - [\tau_{j-1}, \tau_j] g|$

$O(|\tau|^2)$, non additivo

INTERPOLAZIONE SPLINE CUBICA (IV - 43)

Consiste nella scelta negli s_i in maniera tale che f sia C^2

In questo caso:

$$P''_{i-1}(\tau_i) = P''_i(\tau_i)$$

$$2 \cdot c_{3,i-1} + 6 \cdot c_{4,i-1} \cdot \Delta \tau_{i-1} = 2 \cdot c_{3,i}$$

$$\frac{2([\tau_{i-1}, \tau_i]g - s_{i-1})}{\Delta \tau_{i-1}} + 4 \cdot c_{4,i-1} \cdot \Delta \tau_{i-1} = \frac{2([\tau_i, \tau_{i+1}]g - s_i)}{\Delta \tau_i} - 2 \cdot c_{4,i} \cdot \Delta \tau_i$$

il che porta al sistema lineare:

$$s_{i-1} \cdot \Delta \tau_i + s_i (2 \cdot \Delta \tau_{i-1} + \Delta \tau_i) + s_{i+1} \cdot \Delta \tau_{i-1} = b_i \quad i=2, \dots, n-1$$

$$\text{con } b_i := 3(\Delta \tau_i [\tau_{i-1}, \tau_i]g + \Delta \tau_{i-1} [\tau_i, \tau_{i+1}]g)$$

Supposto di avere scelto s_1 e s_n , questo è un sistema tridiagonale di $(n-2)$ equazioni in $(n-2)$ incognite, dotato di dominante diagonale per righe, dunque determinato.

La diversa scelta di s_1 e s_n porta ai vari tipi di spline:

$$(i) \quad s_1 = g'(\tau_1) \quad s_n = g'(\tau_n) \quad \text{possibile se } g' \text{ nota in } \tau_1 \text{ e in } \tau_n.$$

In questo caso $f := T_4 g$ coincide con g in $\tau_0, \dots, \tau_{n+1}$

ed è detta essere la spline cubica completa

$$(ii) \quad 2s_1 + s_2 = 3[\tau_1, \tau_2]g + (\Delta \tau_1) g''(\tau_1)/2$$

$$\cdot s_{n-1} + 2s_n = 3[\tau_{n-1}, \tau_n]g + (\Delta \tau_{n-1}) g''(\tau_n)/2$$

si forza $f'' = g''$ alle estremità

$$(iii) \quad f''(\tau_1) = f''(\tau_n) = 0 \quad \text{spline naturali}$$

$$(iv) \quad s_1, s_n / p_1 = p_2, p_{n-2} = p_{n-1} \quad \text{spline not-a-knot}$$

SPLINE CUBICHE COMPLETE (v-51)

$a = \tau_0 < \dots < \tau_n = \tau_{n+1} = b$ partizione di nodi

Lemme (1)

$$g \in C^2 \Rightarrow \int_a^b e''(x) \cdot \varphi(x) dx = 0 \quad \forall \varphi \in S_2$$

Dim.

$$h(x) = h(a) + (x-a) h'(a) + \int_a^x (x-t) \cdot h''(t) dt$$

$$[\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}]_h = [\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}] \cdot \int_a^x (x-t) \cdot h''(t) dt \text{ diff. diverse seconde}$$

$$[\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}]_h = \int_a^b [\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}] \cdot (x-t)_+ \cdot h''(t) dt = \int_a^b H_i(t) \cdot h''(t) dt / 2$$

dove $H_i(t)$ è definita come precedentemente.

se $h \equiv e$ $[\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}]_e = \int_a^b H_i(t) \cdot e''(t) dt = 0$ poiché $e=0$ in $\tau_{i-1}, \tau_i, \tau_{i+1}$

ma allora $e'' \perp H_i \quad \forall i \Rightarrow e'' \perp \sum_{j=1}^n \alpha_j H_j$ per linearità $\Rightarrow e'' \perp \varphi$

Teorema (5 - Pitagore)

$$\int_a^b [g''(x)]^2 dx = \int_a^b [(I_4 g)''(x)]^2 dx + \int_a^b [(g - I_4 g)''(x)]^2 dx$$

Infatti:

$$\begin{aligned} \int_a^b [g''(t)]^2 dt &= \int_a^b [(I_4 g)''(t) + e''(t)]^2 dt \\ &= \int_a^b [(I_4 g)''(t)]^2 dt + 2 \cdot \int_a^b (I_4 g)''(t) \cdot e''(t) dt + \int_a^b [e''(t)]^2 dt \\ &\text{vale } 0 \text{ per il lemma (1)} \end{aligned}$$

Corollario (7)

$I_4 g$ minimizza $\int_a^b [f''(t)]^2 dt$ tra tutte le $f \in C^2$ coincidenti con g nei (τ_i) .

Dim.

Se $f = g$ nei nodi, allora $I_4 f = I_4 g$, dunque:

$$\begin{aligned} \int_a^b [f''(t)]^2 dt &= \int_a^b [(I_4 g)''(t)]^2 dt + \int_a^b [f''(t) - (I_4 g)''(t)]^2 dt \\ &\geq \int_a^b [(I_4 g)''(t)]^2 dt \end{aligned}$$

con l'ugualanza solo nel caso in cui $f'' = (I_4 g)''$, ovvero $f = I_4 g$ per le condizioni di interpolazione.

Corollario (9)

$$(I_4 g)'' = L_2(g'')$$

Dim.

Sia $s \in S_2$, $h(x) := \int_a^b (x-t)_+ s(t) dt$. Allora:

$$\bullet h'' = s, \quad h \in S_4 \Rightarrow I_4 h = h, \quad (I_4 h)'' = h'' = s, \quad h - I_4 h = 0$$

Applicando il teorema (5) a $g-h$ otteniamo:

$$\begin{aligned} \int_a^b [g''(x) - s(x)]^2 dx &= \int_a^b [(I_4 g)'' - s](x)^2 dx + \int_a^b [(g - I_4 g)''(x)]^2 dx \\ &\geq \int_a^b [g''(x) - (I_4 g)''(x)]^2 dx \end{aligned}$$

con l'ugualianza se e solo se $(I_4 g)'' = s$. Dunque $L_2(g'') = I_4 g''$

Errore commesso:

$$\bullet \| (I_4 g)'' \| \leq 3 \| g'' \|$$

$$\bullet \| e'' \| = \| g'' - (I_4 g)'' \| \leq 4 \cdot \text{dist}(g'', S_2) \leq \frac{1}{2} \cdot |\tau|^2 \cdot \| g^{(4)} \| \text{ se } g \in C^4$$

da cui possiamo limitare l'errore di interpolazione notando che:

$$\begin{aligned} e(x) &= e(\tau_i) + (x - \tau_i) \cdot [\tau_i, \tau_{i+1}]_e + (x - \tau_i)(x - \tau_{i+1}) [\tau_i, \tau_{i+1}, x]_e \\ &= 0 + 0 + (x - \tau_i)(x - \tau_{i+1}) e''(\tilde{x}) / 2 \end{aligned}$$

$$|e(x)| \leq (\Delta\tau_i / 2)^2 \cdot \max_{\tau_i \leq \tilde{x} \leq \tau_{i+1}} |e''(\tilde{x})| / 2$$

$$\|e\| \leq \frac{1}{8} \cdot |\tau|^2 \cdot \|e''\|$$

$$\|e\| \leq \frac{1}{8} \cdot |\tau|^2 \cdot 4 \cdot \text{dist}(g'', S_2)$$

$$\|e\| \leq \frac{1}{2} \cdot |\tau|^2 \cdot \text{dist}(g'', S_2)$$

$$\left[\begin{array}{l} \|e\| \leq \frac{1}{16} |\tau|^4 \cdot \|g^{(4)}\| \text{ per l'equazione III.2} \\ \|e\| \leq \frac{5}{384} |\tau|^4 \cdot \|g^{(4)}\| \text{ migliore costante possibile} \end{array} \right.$$

$$\left. \begin{array}{l} \|e\| \leq \frac{19}{8} \cdot |\tau| \cdot \text{dist}(g', S_3) \text{ se } g \in C^1 \end{array} \right.$$

Errore sulle derivate:

$$\left[\begin{array}{l} \|e'\| \leq \frac{19}{4} \cdot \text{dist}(g', S_3) \end{array} \right.$$

$$\left. \begin{array}{l} \max_i |e'(\tau_i)| \leq \frac{1}{24} \cdot |\tau|^3 \cdot \|g^{(4)}\| \end{array} \right.$$

$$\left. \begin{array}{l} \max_i |e'(\tau_i)| \leq \frac{1}{60} \cdot |\tau|^4 \cdot \|g^{(5)}\| \quad (\tau_i) \text{ spartitura uniforme} \end{array} \right.$$

$$\left. \begin{array}{l} \|e'\| \leq \frac{1}{24} \cdot |\tau|^3 \cdot \|g^{(4)}\| \end{array} \right.$$

$$\left[\begin{array}{l} \|e''\| \leq 4 \cdot \text{dist}(g'', S_2) \leq \frac{1}{2} |\tau|^2 \cdot \|g^{(4)}\| \end{array} \right.$$

$$\left. \begin{array}{l} \|e''\| \leq \frac{3}{8} \cdot |\tau|^2 \cdot \|g^{(4)}\| \end{array} \right.$$

$$\left[\begin{array}{l} \|e''\| \leq \frac{1}{2} (M_\tau + 1/M_\tau) \cdot |\tau| \cdot \|g^{(4)}\| \quad \text{dove } M_\tau = \frac{|\tau|}{\min_{i=1, \dots, n-1} \Delta\tau_i} \end{array} \right.]$$

FUNZIONI POLINOMIALI A TRATTI (VII - 69)

$f(x) := P_i(x)$ $\xi_i < x < \xi_{i+1}$ $i = 1, \dots, l$ sug (ξ_i) , strett. crescente

$f(\xi_i) := f(\xi_i^+)$ $i = 2, \dots, l$ ma è una scelta arbitraria.

- $\Pi_{\leq k, \xi}$ pp funzioni di ordine k (grado $< k$) e nodi $(\xi_i)_i$

- $\dim(\Pi_{\leq k, \xi}) = kl$: ogni elemento è ℓ parti polinomiali di k coeff. ognuno

- $D^j f$: pp funzioni di ordine $k-j$ con stessi $(\xi_i)_i$ e composta dalle derivate delle parti di polinomio che compongono f

- $f(x) - f(a) = \int_a^x (Df)(t) dt \quad \forall x \Leftrightarrow f$ è continua

La pp-forma è fondamentalmente composta da:

(i) gli interi k, l , che costituiscono ordine e numero di parti

(ii) ξ_1, \dots, ξ_{l+1} sequenza crescente di nodi

(iii) $(C_{ji})_{j=1}^k, i=1, \dots, l$ matrice delle derivate successive destre nei nodi

$C_{ji} := D^{j-i} \cdot f(\xi_i^+), \quad j=1, \dots, k \quad i=1, \dots, l$

- $D^j f(x) = \sum_{m=j}^{k-1} C_{m+1,i} (x - \xi_i)^{m-j} / (m-j)!$

con:

$$\begin{cases} i=1 & x < \xi_2 \\ 1 < i < l & \xi_i \leq x < \xi_{i+1} \\ i=l & \xi_l \leq x \end{cases}$$

In questo modo:

$$f(x) = \sum_{j=1}^k c(i,j) \cdot (x - \xi_i)^{k-j} \quad \xi_i \leq x < \xi_{i+1}$$

$$D^j f(x) = \sum_{m=j}^{k-1} C_{m+1,i} (x - \xi_i)^{m-j} \cdot \frac{m!}{(m-j)!}$$

SPAZI $\Pi_{k,\varepsilon,\nu}$ E BASI DI POTENZE TRONcate (VIII-79)

- Esempio: può essere utile approssimare un istogramma con una curva regolare, in maniera tale che per esempio, posti T_i i nodi, valga: $\int_{T_i}^{T_{i+1}} f(x) dx = h_i \cdot \Delta T_i$, con $f \in \Pi_{k,\varepsilon} \cap C^1$, $\varepsilon \equiv \tau$.
- Se g è regolare e si annulla fuori da $[T_1, T_{n+1}]$, dovrà essere $g^{(j)}(T_1) = g^{(j)}(T_{n+1}) = 0$, $j=0, 1, \dots$, fino al grado di regolarità di g , per cui si impone anche: $f(T_1) = f(T_{n+1}) = 0$
- Il sistema risultante ha $n+2$ condizioni di interpolazione (interpolazione in T_1, T_{n+1} ; adeguabilità delle aree in $[T_i, T_{i+1}]$ $1 \leq i \leq n$) e $2n-2$ condizioni omogenee (continuità di f e Df in T_i ($2 \leq i \leq n-1$)), per un totale di $3n$ equazioni in $3n$ incognite (i coefficienti polinomiali).
- Per risolvere le equazioni omogenee, che non dipendono da g , può essere utile trovare una base per f / $f = \sum \alpha_j \varphi_j$.
- Assumiamo che f abbia un certo numero di derivate continue. Definiamo $\text{jump}_x f := \text{jump}(f, x) := f(x^+) - f(x^-)$. Le condizioni saranno allora: $\text{jump}_{\xi_i} D^{j-1} f = 0$ $\begin{matrix} j=1, \dots, \nu_i \\ i=2, \dots, l \end{matrix}$. ν_i conta le condizioni di continuità in ξ_i . $\bar{\nu}$ è il vettore delle stesse in $\bar{\xi}$. Nell'esempio precedente, nei nodi la regolarità è C^1 , per cui $\bar{\nu} = \bar{\xi} := (2, 2, \dots, 2)$. Chiamiamo il sottospazio di $\Pi_{k,\varepsilon}$, che soddisfa le condizioni di regolarità indicate dal vettore, $\Pi_{k,\varepsilon,\nu}$. Definiamo ora; per $j=0, \dots, k-1$ $\lambda_{ij} f := \begin{cases} D^j f(\xi_i) & i=1 \\ \text{jump}_{\xi_i} D^j f & i=2, \dots, l \end{cases}$ $\varphi_{ij}(x) := \begin{cases} (x-\xi_1)^j / j! & i=1 \\ (x-\xi_i)_+^j / j! & i=2, \dots, l \end{cases}$
- $\varphi_{ij} \in \Pi_{k,\varepsilon}$
- $\lambda_{ij} \varphi_{rs} = \delta_{ir} \delta_{js} = \begin{cases} 1 & \text{se } i=r, j=s \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases} \Rightarrow (\varphi_{ij}) \text{ è l.i.}$
- (φ_{ij}) sono in numero di nl

Dunque formano una base di $\Pi_{\leq k, \Xi}$

- $f \in \Pi_{\leq k, \Xi}$ ha un'unica rappresentazione come $f = \sum_{ij} (\lambda_{ij} f) \varphi_{ij}$
più esplicitamente:

$$f(x) = \sum_{j \leq k} f^{(j)}(\xi_1) (x - \xi_1)^j / j! + \sum_{i=2}^l \sum_{j \leq k} (\text{jump}_{\xi_i} D^j f)(x - \xi_i)_+^j / j!$$

Se ora richiamiamo la precedente condizione

$$\text{jump}_{\xi_i} D^{j-1} f = 0, \quad j = 1, \dots, v_i \quad i = 2, \dots, l$$

- notiamo che, solo se $j = v_i, \dots, \kappa-1$ (sempre $i = 2, \dots, l$), il secondo addendo non si annulla, per cui sotto queste restrizioni ottengono una base per $\Pi_{\leq k, \Xi, \cup}$:

$$f = \sum_{i=1}^l \sum_{j=v_i}^{\kappa-1} \lambda_{ij} \varphi_{ij} \quad \text{in un unico modo}$$

RAPPRESENTAZIONE DI PP-FUNCTIONS TRAMITE B-SPLINES (IX - 87)

- j -esima B-spline di ordine k per la sequenza di nodi $t := (t_j)$

$$\begin{aligned} B_{j,k,t}(x) &:= (t_{j+k} - t_j) \cdot [t_j, \dots, t_{j+k}] \cdot (-x)_+^{k-1} \quad \forall x \in \mathbb{R} \\ &= [t_{j+1}, \dots, t_{j+k}] (-x)_+^{k-1} - [t_j, \dots, t_{j+k-1}] (-x)_+^{k-1} \end{aligned}$$

- $B_{j,k,t}(x) = 0$ se $x \notin [t_j, t_{j+k}]$

infatti, per tali x , $g := (-x)_+^{k-1}$ è un polinomio di ordine k per $\cdot \in [t_j, t_{j+k}]$, e quindi $[t_j, \dots, t_{j+k}]g = 0$

- $M_{j,k,t}(x) = \frac{k}{t_{j+k} - t_j} B_{j,k,t}(x)$ (Curry - Schoenberg)

SEQUENZE DI NODI PARTICOLARI (IX - 89)

- uniforme: $t = \mathbb{Z} = (\dots, -1, 0, 1, 2, \dots) \Rightarrow$ B-spline cardinali

$$B_{j,k,\mathbb{Z}}(x) = \sum_{r=0}^k (-1)^{k-r} \cdot \binom{k}{r} \cdot (r-x-j)_+^{k-1} / (k-1)!$$

- binaria: $t = \mathbb{B} = (\dots, 0, 0, 0, 1, 1, 1, \dots) \Rightarrow$ B-spline di Bernstein / Bezier

$$B_{j,k-1}(x) := \binom{k-1}{j} x^{k-1-j} (1-x)^j \quad j = 0, \dots, k-1$$

$\sum_{j=0}^{k-1} f\left(\frac{j}{k}\right) B_{j,k-1}$ al variare di j è base per $\Pi_{\leq k}$

RELAZIONE DI RICORRENZA DI COX - DE BOOR (IX-89)

$$\bullet B_{j,1} = (\cdot - t_{j+1})_+^0 - (\cdot - t_j)_+^0 = \begin{cases} 1 & \text{se } t_j \leq x < t_{j+1} \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$\bullet B_{j,k} = w_{jk} \cdot B_{j,k-1} + (1-w_{j+k-1,k}) \cdot B_{j+1,k-1} \quad w_{jk}(x) := \frac{x - t_j}{t_{j+k-1} - t_j}$$

Dim.

$$\bullet (t_j - x)_+^{k-1} = (t - x)(t - x)_+^{k-2}$$

$$\bullet [t_j, \dots, t_{j+k}] (\cdot - x)_+^{k-1} = (t_j - x) \cdot [t_j, \dots, t_{j+k}] (\cdot - x)_+^{k-2} + 1 \cdot [t_{j+1}, \dots, t_{j+k}] (\cdot - x)_+^{k-2}$$

poiché $[t_j] (\cdot - x) = (t_j - x)$, $[t_j, t_{j+1}] (\cdot - x) = 1$, $[t_j, \dots, t_r] (\cdot - x) = 0$ $r > j+1$

$$\bullet [t_j, \dots, t_{j+k}] (\cdot - x)_+^{k-1} = \frac{x - t_j}{t_{j+k} - t_j} [t_j, \dots, t_{j+k-1}] (\cdot - x)_+^{k-2} + \frac{t_{j+k} - x}{t_{j+k} - t_j} [t_{j+1}, \dots, t_{j+k}] (\cdot - x)_+^{k-2}$$

poiché $(t_j - x)[t_j, \dots, t_{j+k}] = \frac{t_j - x}{t_{j+k} - t_j} ([t_{j+1}, \dots, t_{j+k}] - [t_j, \dots, t_{j+k-1}])$

Moltiplicando per $(t_{j+k} - t_j)$ si giunge alla tesi.

PROPRIETÀ DELLE B-SPLINE

- (i) Cox - De Boor : appena visto
- (ii) positività : $B_{j,k,r}(x) > 0$ su $t_j < x < t_{j+k}$

Dim. (per induzione)

$k=1$ vero $B_{j,1}$ positiva su $t_j < x < t_{j+1}$ in quanto f caratterizza l'intervallo

$k < r \Rightarrow$ positività di w_{jr} e $1-w_{j+1,r}$ su $[t_j, t_{j+r}] \Rightarrow k=r$

- (iii) identità di Marsden : $S_{k,t}$ insieme delle c.t. di $B_{i,k,t}$ su i contiene i polinomi

Dim.

Proviamo che $(\cdot - \tau)^{k-1} = \sum_j \psi_{jk}(\tau) \cdot B_{jk}$, con $\psi_{jk}(\tau) := \prod_{i=j+1}^{j+k-1} (t_i - \tau)$.

Per $B_{j,k-1} \neq 0$, ovvero per $t_j < t_{j+k-1}$, sia $\alpha_j = \psi_{jk}(\tau)$, allora :

$$w_{jk} \alpha_j + (1-w_{jk}) \alpha_{j-1} = \psi_{j,k-1}(\tau) \cdot (w_{jk}(t_{j+k-1} - \tau) + (1-w_{jk})(t_j - \tau)) \\ = \psi_{j,k-1}(\tau) (\cdot - \tau)$$

del momento che, per ogni funzione f , $w_{jk} \cdot f(t_{j+k-1}) + (1-w_{jk}) \cdot f(t_j)$

è l'unica retta che interseca f in t_j e t_{j+k-1} , e deve essere

uguale a f se, come in questo caso, f è una retta.

Procedendo allo stesso modo per induzione :

$$\sum_j \psi_{jk}(\tau) B_{jk} = (\cdot - \tau)^{k-1} \cdot \sum_j \psi_{j1}(\tau) \cdot B_{j1}$$

dove l'ultima somma vale 1, poiché $\psi_{j1} = 1$ e $\sum B_{j1} = 1$

PROPRIETÀ DELLE B-SPLINE (CONTINUA)

- (iv) $\sum_j B_{jk} = 1$ su $I_{k,t}$ intervallo di base
- (v) $\forall k > 1, l \in \Pi_{k-2} \Rightarrow l = \sum_j l(t_{jk}^*) B_{jk}$
dove $t_{jk}^* := \frac{1}{k-1} \cdot \sum_{i=j+1}^{j+k-1} t_i$ sono detti siti di Greville.

Dim.

$\forall p \in \Pi_{k-2}$ può essere scritto come $p = \sum_j \lambda_{jk} p \cdot B_{jk}$,
dove $\lambda_{jk} f := \sum_{j=1}^k \frac{(-D)^{j-1} \psi_{jk}(\tau)}{(k-1)!} D^{k-j} f(\tau)$

Basta dividere Marsden per $(k-1)!$, derivando $j-1$ volte rispetto a τ , e scrivere p come $\sum_{j=1}^k \frac{(-\tau)^{k-j}}{(k-j)!} D^{k-j} p(\tau)$.

A questo punto (iv) si prova ponendo $p \equiv 1$, mentre (v) si prova notando che $D^{k-2} \psi_{jk}$ è un polinomio lineare che si annulla in t_{jk}^* .

- (vi) t sequenza di nodi, $I = [a, b] \subseteq I_{k,t}$ contenente finiti t_i
 $\Rightarrow B := (B_{j,k,t}|_I : B_{j,k,t}|_I \neq 0)$
 è base per $\Pi_{k-2, \Xi, V}|_I$, con:
 - Ξ sequenza strettamente crescente contenente a, b , e ogni $t_i \in I$
 - $V_i = k - \min(k, \#\{r : t_r = \Xi_i\})$

Dim.

- Se t contiene nodi di molteplicità $> k$, lo si riduca a k . Ciò rimuove solo le B-splines che sono 0, e non cambia la sequenza B .
- Si tolgano da t tutti i t_i per cui né B_i , né B_{i-k} , hanno supporto in I . Ancora una volta questo non cambia B .
- B consiste ora della restrizione a I di tutte le B-splines di ordine k per la sequenza di nodi t , con ogni Ξ_i che compare esattamente $k - V_i$ volte in t , dunque lo teri discende dal teorema di Curry - Schoenberg.

B-FORM PER UNA PP FUNCTION (IX-100)

- (i) k ordine di f , $n = kl - \sum v_i$ numero di parametri lineari
- (ii) $t = (t_i)$, vettore dei nodi
- (iii) $d = (d_i)$, vettore dei coefficienti rispetto alla base (B_i)
- $f(x) = \sum_{i=1}^n d_i B_i(x) = \sum_{i=j-k+1}^j d_i B_i(x) \quad t_j \leq x \leq t_{j+1} \quad k \leq j \leq n$

ALTRÉ PROPRIETÀ DELLE B-SPLINE (IX-102)

(vii) $f = \sum_j \lambda_{jk} f B_{jk}$
 con $\lambda_{jk} f := \sum_{j=1}^k \frac{(-D)^{k-j} \psi_{jk}(t_j)}{(k-j)!} D^{j-1} f(t_j) \Rightarrow \lambda_{ik} (\sum_j d_j B_j) = d_i$
 se $t_j^+ \leq t_j \leq t_{j+k}^- \quad \forall j$

Dimm.

Proviamo che, $\forall i$, $\lambda_{ik} B_j = s_{ij} \quad \forall j$

Sia infatti $t_i \in [t_r^+, t_{r+1}^-]$; la cosa è banalmente soddisfatta per ogni $j \notin \{r-k+1, \dots, r\} =: J$.

Per $j \in J$, sia p_j il polinomio di ordine k che coincide con B_j su $[t_r, t_{r+1}]$. Allora $\lambda_{ik} B_j = \lambda_{ik} p_j$.

Ma anche $p_j = \sum_{s \in J} (\lambda_{sk} p_j) p_s$, e poiché i p_s sono linearmente indipendenti, $\lambda_{ik} p_j = \lambda_{ik} B_j = s_{ij}$.

(viii) $D S_{k,t} = \{Df : f \in S_{k,t}, f = s_{k-1,t}\}$

$$Df = \sum_j (\lambda_{j,k-1} Df) B_{j,k-1,t}$$

$$\text{dove } \lambda_{j,k-1} Df = \sum_{r=1}^{k-1} (-D)^{r-1} \psi_{j,k-1}(t) \cdot D^{k-1-r} \frac{Df(t)}{(k-r)!}$$

$$\text{confrontando con } \lambda_{jk} f = \sum_{r=1}^k (-D)^{r-1} \psi_{jk}(t) \cdot D^{k-r} \frac{f(t)}{(k-r)!}$$

$$\text{Poiché però } (t_{j+k-1} - \cdot) \psi_{j,k-1} = \psi_{jk}$$

$$(t_j - \cdot) \psi_{j,k-1} = \psi_{j-1,k}$$

$$\text{si ha che } (t_{j+k-1} - t_j) \psi_{j,k-1} = \psi_{jk} - \psi_{j-1,k}$$

$$\text{dunque } \lambda_{j,k-1} D = (k-1) \cdot \frac{\lambda_{jk} - \lambda_{j-1,k}}{t_{j+k-1} - t_j}$$

da cui la proprietà di differenziazione:

$$D \left(\sum_{j=r}^s d_j B_{jk} \right) = (k-1) \cdot \sum_{j=r}^{s+1} \frac{d_j - d_{j-1}}{t_{j+k-1} - t_j} B_{j,k-1}$$

ULTERIORI PROPRIETÀ DELLE B-SPLINE (X1 - 13.1)

$$t := (t_i)_{i=1}^{n+k}, \quad t_i < t_{i+k} \quad \forall i, \quad t_1 = \dots = t_k = a, \quad t_{n+1} = \dots = t_{n+k} = b.$$

(ix) [convessità]

Per $t_i < x < t_{i+1}$, $f := \sum_j \alpha_j B_j$ in x è una combinazione strettamente convessa delle k quantità $\alpha_{i+1}, \dots, \alpha_i$.

Dim.

In quell'intervallo, $f(x) = \sum_{j=i-k+1}^i \alpha_j B_j(x)$, dove $i-k+1, \dots, i$ sono tutti non negativi e sommano all'unità.

In particolare, $\min\{\alpha_j\} \leq f(x) \leq \max\{\alpha_j\}$, dove $i-k+1 \leq j \leq i$.

(x) [buon condizionamento]

$\exists D_{k,\infty}$, dipendente solo da k e non da t , tale per cui $\forall g$:

$$|\alpha_i| \leq D_{k,\infty} \cdot \left\| \sum_j \alpha_j B_j \right\|_{[t_{i+1}, t_{i+k-1}]} \quad \text{dove } \|f\|_\infty = \sup_{x \in I} |f(x)|$$

dove $D_{k,\infty} \leq k \cdot 2^{k-1}$, e si suppone che $D_{k,\infty} \sim 2^{k-\frac{3}{2}}$

DISTANZA DI UNA FUNZIONE CONTINUA DA $S_{k,t}$ (XII - 14.5)

$$Ag := \sum_{i=1}^n g(\tau_i) \cdot B_i$$

$$(Ag)(\hat{x}) = \sum_{i=j+1-k}^j g(\tau_i) \cdot B_i(\hat{x})$$

ma anche

$$g(\hat{x}) = g(\hat{x}) = \sum_{i=j+1-k}^j B_i(\hat{x}) = \sum_{i=j+1-k}^j g(\hat{x}) \cdot B_i(\hat{x}) \quad \text{poiché } \sum_{i=j+1-k}^j B_i(\hat{x}) = 1$$

dunque:

$$g(\hat{x}) - (Ag)(\hat{x}) = \sum_{i=j+1-k}^j (g(\hat{x}) - g(\tau_i)) \cdot B_i(\hat{x})$$

$$|g(\hat{x}) - (Ag)(\hat{x})| \leq \sum_{i=j+1-k}^j |g(\hat{x}) - g(\tau_i)| \cdot B_i(\hat{x})$$

$$\leq \max\{|g(\hat{x}) - g(\tau_i)| : j-k < i \leq j\}$$

Scegliendo come $\tau_i = t_{i+\frac{k}{2}}$, $= \frac{1}{2}(t_{i+\frac{k-1}{2}} + t_{i+\frac{k+1}{2}})$ se k dispari:

$$\max\{|g(\hat{x}) - g(\tau_i)| : j-k < i \leq j\}$$

$$\leq \max\{|g(x) - g(y)| : x, y \in [t_{j+1-\frac{k}{2}}, t_{j+1}] \Rightarrow x, y \in [t_j, t_{j+k+1}]$$

$$\leq w\{g; \frac{1}{2}k|t|\}$$

$$\leq \int (\frac{1}{2}(k+1)) \cdot w\{g; |t|\}$$

Allora $\|g - Ag\| \leq \int (\frac{1}{2}(k+1)) \cdot w\{g; |t|\}$ e

$$\text{dist}(g, S_{k,t}) := \min\{\|g - s\| : s \in S_{k,t}\} \leq \text{const}_k w(g; |t|)$$

DISTANZA DI UNA FUNZIONE REFUGIATA DA $S_{k,t}$ (XII - 148)

$$\begin{aligned} \text{dist}(g, S_{k,t}) &= \text{dist}(g-s, S_{k,t}) \quad \forall s \in S_{k,t} \\ \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}_k w(g-s; |t|) \quad \forall s \in S_{k,t} \cap C[a,b] \\ \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}_k \cdot |t| \cdot \|Dg - Ds\| \quad " g, s deriv. a tratti con continuità \\ \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}_k \cdot |t| \cdot \text{dist}(Dg, S_{k-1,t}) \quad g \\ \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}'_k \cdot |t| \cdot w(Dg; |t|) \quad \text{const}'_k = \text{const}_k \cdot \text{const}_{k-1} \\ \text{ripetendo} \quad \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}''_k \cdot |t|^2 \cdot w(D^2g; |t|) \quad g \text{ suff. regolare} \\ \text{in generale} \quad \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}_{k,j} \cdot |t|^j \cdot w(D^jg; |t|) \quad j \text{ generico, } g \in C^j[a,b] \\ \text{e inoltre} \quad \text{dist}(g, S_{k,t}) &\leq \text{const}_{k,k} \cdot |t|^{k-1} \cdot w(D^{k-1}g; |t|) \leq \text{const}_k |t|^k \cdot \|D^kg\| \quad j=k-1, g \in C^k[a,b] \end{aligned}$$

MIGLIOR ORDINE DI APPROSSIMAZIONE (XII - 152)

$$Ag = \sum_{i=1}^n (\mu_i g) B_i \quad \mu_i \text{ funzionale lineare continuo su } C[a,b]$$

$$|\mu_i g| \leq \|\mu_i\| \cdot \|g\| \quad \text{per ogni } g \in C[a,b]$$

$$\|\mu_i\| := \sup \{ |\mu_i g| / \|g\| : g \in C[a,b] \}$$

$$\leq \|\mu_i\| \cdot \|g\|_{[t_i, t_{i+k}]} \quad \text{se } \mu_i \text{ ha supporto in } [t_i, t_{i+k}]$$

Poiché però:

$$Ag = \sum_{i=j+1-k}^j (\mu_i g) B_i \quad \text{e} \quad \sum_{i=j+1-k}^j B_i = 1, \forall i \in [t_j, t_{j+1}]$$

vale la limitazione:

$$\|Ag\|_{[t_j, t_{j+1}]} \leq (\max_i \|\mu_i\|) \cdot \|g\|_{[t_{j+1-k}, t_{j+k}]} \quad \forall g \in C[a,b]$$

Richiedendo ora che vengano riprodotti i polinomi di ordine k , ovvero:

$$Ap = p \quad \forall p \in \mathbb{P}_k$$

si giunge al seguente teorema:

- Ag approssimazione, B_i base di B-spline per $S_{k,t}$, t come al solito, μ_i funzionale lineare. Allora, se $Ap = p$, $\forall p \in \mathbb{P}_k$;
- $$\|g - Ag\| \leq (1 + \max_i \|\mu_i\|) \cdot \text{const}_k \|D^kg\| \cdot |t|^k \quad \forall g \in C^k[a,b]$$

Dim.

$$\cdot g - Ag = (g-p) - A(g-p)$$

$$\begin{aligned} \cdot \|g - Ag\|_{[t_j, t_{j+1}]} &\leq \|g-p\|_{[t_j, t_{j+1}]} + (\max_i \|\mu_i\|) \cdot \|g-p\|_{[t_{j+1-k}, t_{j+k}]} \\ &\leq (1 + \max_i \|\mu_i\|) \cdot \|g-p\|_{[t_{j+1-k}, t_{j+k}]} \end{aligned}$$

Scegliendo ora p di ordine k in maniera tale da

minimizzare $g-p$ su $[t_{j+1-k}, t_{j+k}]$, ottieniamo che:

$$\|g - Ag\|_{[t_j, t_{j+1}]} \leq (1 + \max_i \|\mu_i\|) \cdot \text{dist}(g, \mathbb{P}_k)_{[t_{j+1-k}, \dots, t_{j+k}]} \quad \text{da cui la tesi.}$$

SCHEMI VARI (XII - 154)

- de Boor 1968 : - $\mu_i g = \sum_{j=1}^k p_{ij} g(t_{ij})$
- t_{i1}, \dots, t_{ik} estremi del polinomio di Chebyshov di ordine k per il più grande intervallo in $[t_{i+1}, t_{i+k-1}]$ della forma $[t_j, t_{j+1}]$
- p_{ij} scelti tali per cui $A_p = p \quad \forall p \in \mathbb{P}_k$
- de Boor - Fix 1973 : $Qg = \sum_{i=1}^n (\lambda_{ig}) B_i$ λ_i funzione duale

Tear.

$$t_i = t_{i+\frac{k}{2}}, \quad t \text{ al solito}, \quad g \in C^{k-1}[a, b]:$$

$$\|D^j g - D^j Qg\| \leq \text{const}_{k,j} (m_t)^{2j-k} + |t|^{k-j-1} \cdot \omega(D^{k-1} g; |t|)$$

$$\text{dove } m_t := \max \left\{ \frac{\Delta t_r}{\Delta t_s} : |r-s|=1, \quad s \leq r, \quad s \leq n \right\}$$