

## 1. Interpolación polinómica

En este tema, nuestro principal objetivo será que dados los datos:  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N) \in \mathbb{R}^2: i, j = 0, 1, \dots, N \Rightarrow x_i \neq x_j$  encontraremos una función polinómica de grado menor o igual que  $N$   $p: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  tal que  $\forall i \in \{0, \dots, N\}, p(x_i) = y_i$ .

La primera resolución que se nos ocurre es un SEL homogéneo:

$$p(x) = a_N x^N + \dots + a_1 x + a_0$$

$$(x_0, y_0), \dots, (x_N, y_N) = \text{Datar}$$

$$\text{Como } p(x_i) = y_i \Rightarrow \begin{cases} a_N x_0^N + \dots + a_1 x_0 + a_0 = y_0 \\ \vdots \\ a_N x_N^N + \dots + a_1 x_N + a_0 = y_N \end{cases}$$

Hay mejores resoluciones que esta:

Polinomio de interpolación de Lagrange

Consideraremos una base de  $\mathbb{P}_N$  muy característica:

$$\{l_0(x), l_1(x), \dots, l_N(x)\}$$

Y cada  $l_i(x)$  cumple que:  $\forall j = 0, 1, \dots, i-1, i+1, \dots, N \Rightarrow l_i(x_j) = 0$   
 $l_i(x_i) = 1$

Está claro que esos  $x_j$  son raíces de  $l_i$ , por lo que  $l_i \in \mathbb{P}_N$  será divisible por  $(x - x_j)$ , ( $j = 0, 1, \dots, N, j \neq i$ ). Además, cada  $l_i$  irá multiplicado por  $\alpha_i \in \mathbb{R}$ , y  $l_i$  tendrá la forma:

$$l_i(x) = \alpha_i \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^N (x - x_j)$$

Y como hemos dicho que  $l_i(x_i) = 1$ , podemos hallar  $\alpha_i$ :

$$l_i(x_i) = 1 = \alpha_i \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^N (x_i - x_j) \Rightarrow \alpha_i = \frac{1}{\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^N (x_i - x_j)}$$

Y concluimos que  $l_i$  es de la forma:

$$l_i(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^N \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

Y el polinomio de interpolación de Lagrange será de la forma:

$$p(x) = \sum_{i=0}^N y_i l_i(x)$$

Es de esta forma ya que por la propiedad interpolatoria de los  $l_i$ , está claro que  $\forall x_i$  con  $i \in \{0, \dots, N\}, p(x_i) = y_i$



\* La fórmula baricéntrica no entra.

Dada una función  $f: A \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x_0, \dots, x_N \in A$ ,

$i=0, \dots, N \Rightarrow y_i = f(x_i)$

Los datos son:  $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_N, f(x_N))$

A lo largo del tema tomaremos la siguiente notación del polinomio de interpolación:

$$L_N f(x) := \sum_{i=0}^N f(x_i) L_i(x)$$

## Polinomio de interpolación de Newton

Consideremos ahora  $f: A \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x_0, \dots, x_N \in A$  y los datos  $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_N, f(x_N))$ . También consideramos la siguiente base característica de polinomios:

$$\{w_0(x), \dots, w_N(x)\} \text{ no } w_i \in \mathbb{P}_i$$

Propiedad recursiva

$$P_N(x) := L_N f(x) - L_{N-1} f(x)$$

Como  $L_N f(x)$  y  $L_{N-1} f(x)$  interpolan simultáneamente los datos  $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_{N-1}, f(x_{N-1}))$ , por lo que está claro que  $\forall i \in \{0, \dots, N-1\}$ ,  $L_N f(x_i) = L_{N-1} f(x_i)$ , por lo que:

$$\forall i \in \{0, \dots, N-1\} \Rightarrow P_N(x_i) = L_N f(x_i) - L_{N-1} f(x_i) = 0$$

Entonces  $P_N$  es divisible por  $(x - x_i)$  con  $i \in \{0, \dots, N-1\}$ . Existe  $\alpha_N \in \mathbb{R}$  tal que:

$$P_N(x) = \alpha_N \prod_{i=0}^{N-1} (x - x_i) = L_N f(x) - L_{N-1} f(x)$$

Aprovechando esto, definiremos los  $w_i$  de la base:

$$w_i(x) := \begin{cases} \prod_{j=0}^{i-1} (x - x_j) & \text{si } i > 0 \\ 1 & \text{si } i = 0 \end{cases} \text{ (Por convenio)}$$

y como  $L_N f(x_N) = f(x_N)$ , aprovechamos la última expresión en verde y la definición de los  $w_i$ :

$$\alpha_N \prod_{i=0}^{N-1} (x - x_i) = L_N f(x) - L_{N-1} f(x)$$

$$\alpha_N \cdot w_N(x) = L_N f(x) - L_{N-1} f(x)$$

$\Downarrow$  y sustituyendo por  $x_N$

$$\alpha_N \cdot w_N(x_N) = f(x_N) - L_{N-1} f(x_N)$$

$$\alpha_N = \frac{f(x_N) - L_{N-1} f(x_N)}{w_N(x_N)}$$

Hemos deducido la expresión de  $\alpha_N$



A partir de ahora notaremos  $\alpha_n$  como  $f[x_0, x_1, \dots, x_n]$ .  
Gracias a esto ya podemos deducir la expresión del polinomio de interpolación:

$$l_n f(x) = l_{n-1} f(x) + \omega_n(x) f[x_0, x_1, \dots, x_n]$$

¿Por qué?

Porque  $\forall x_i$  con  $i \in \{0, \dots, n-1\}$ ,  $l_n f(x_i) = f(x_i) = y_i$  ya que  $l_{n-1} f(x)$  interpola los datos  $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_{n-1}, f(x_{n-1}))$  y  $\omega_n(x)$  vale 0 para todos esos  $x_i$  por cómo se ha definido. Para  $x_n$  ocurre lo siguiente:

$$l_n f(x_n) = l_{n-1} f(x_n) + \omega_n(x_n) \cdot \frac{f(x_n) - l_{n-1} f(x_n)}{\omega_n(x_n)} = f(x_n)$$

Y por lo tanto,  $l_n f$  cumple que  $l_n f(x_i) = f(x_i)$   
 $\forall i \in \{0, \dots, n\}$

Por convenio,  $f[x_0] = f(x_0)$  y  $l_0 f(x) = f(x_0)$ , ya que por la fórmula recuadrada en azul,  $l_0 f(x)$  interpola al dato  $(x_0, f(x_0))$ , entonces  $l_{-1} f(x)$  no existe y como  $\omega_0(x) = 1$ , es necesario exigir que  $f[x_0] = f(x_0)$  para que  $l_0 f(x_0) = f(x_0)$ .

Fórmula recursivo-aditiva

$$l_n f(x) = \sum_{i=0}^n \omega_i(x) \cdot f[x_0, x_1, \dots, x_i]$$

Con  $f[x_0] := f(x_0)$   
y  
 $\omega_0(x) = 1$

Proposición.

$$i \geq 1 \Rightarrow f[x_0, x_1, \dots, x_i] = \frac{f[x_1, \dots, x_i] - f[x_0, \dots, x_{i-1}]}{x_i - x_0}$$

La demostración no se vio en clase y no entra

Error de interpolación. Convergencia y estabilidad.

Polinomios de Chebyshev

Como ya se ha visto, dada una función continua en  $[a, b]$  y una serie de nodos  $x_0, \dots, x_n \in [a, b]$ , existe un único polinomio  $l_n f(x)$  de grado menor o igual que  $n$  que interpola esos datos. Por ello, definimos la aplicación:

$$l_n: C([a, b]) \rightarrow \mathbb{P}_n$$

Esta bien definida por la unicidad del polinomio de interpolación.



Además,  $L_n^2 = L_n$  ya que una función polinómica le corresponde como polinomio de interpolación ella misma.

Error de interpolación  $\Rightarrow E_n f(x) := f(x) - L_n f(x)$

$L_n: C([a,b]) \rightarrow \mathbb{R}_n$  operador lineal

Dadas  $f, g \in C([a,b])$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ , se cumple que:

1°)  $L_n(f+g) = L_n f + L_n g$  2°)  $L_n(\lambda f) = \lambda L_n f$

Comprobémoslo:

1°) Tenemos  $x_0, \dots, x_n$  nodos. Tomamos uno arbitrario:

$$\left. \begin{aligned} L_n(f+g)(x_i) &= (f+g)(x_i) = f(x_i) + g(x_i) \\ L_n f(x_i) + L_n g(x_i) &= f(x_i) + g(x_i) \end{aligned} \right\} \begin{array}{l} \text{Como coinciden en todos} \\ \text{los nodos y el pol. inter-} \\ \text{polación es único, se da} \\ \text{la igualdad} \end{array}$$

$$\left. \begin{aligned} 2^\circ) L_n(\lambda f)(x_i) &= (\lambda f)(x_i) = \lambda \cdot f(x_i) \\ \lambda L_n f(x_i) &= \lambda \cdot f(x_i) \end{aligned} \right\}$$

Ahora definimos la norma infinito sobre dicho operador usando  $\|\cdot\|_\infty$  en  $C([a,b])$  y generalizando el concepto de norma matricial inducida a operadores lineales (y continuos):

$$\|L_n\|_\infty := \sup_{f \in C([a,b]), \|f\|_\infty = 1} \|L_n f\|_\infty$$

y también  $\Rightarrow \|L_n\|_\infty = \sup_{f \in C([a,b]), f \neq 0} \frac{\|L_n f\|_\infty}{\|f\|_\infty}$

De donde se deduce que  $\|L_n f\|_\infty \leq \|L_n\|_\infty \|f\|_\infty$

Proposición.

Denotaremos  $\|L_n\|_\infty = \Lambda_n$ , siendo  $\Lambda_n := \|\lambda_n\|_\infty$  la constante de Lebesgue y  $\lambda_n(x) = \sum_{i=0}^n |l_i(x)|$  la función de Lebesgue, siendo  $l_i$  cada uno de los polinomios de la base de Lagrange.

1°) \* Demostración

$f \in C([a,b])$ ,  $\|f\|_\infty = 1$ . Usamos la fórmula de Lagrange del polinomio de interpolación y la definición de  $\|\cdot\|_\infty$  en  $C([a,b])$ :  $\|\cdot\|_\infty$  en  $C([a,b])$  fórmula de Lagrange  $\|f\|_\infty = 1$

$$\|L_n f\|_\infty = \max_{x \in [a,b]} \left| \sum_{i=0}^n f(x_i) l_i(x) \right| \leq \max_{x \in [a,b]} \sum_{i=0}^n |l_i(x)| =$$

$$\|\lambda_n\|_\infty = \Lambda_n$$



y como  $\|L_N\|_\infty = \sup_{f \in C([a,b]), \|f\|_\infty=1} \|L_N f\|_\infty$  y  $\|L_N f\|_\infty \leq \Lambda_N$ , por la de-

finition de supremo,  $\|L_N\|_\infty \leq \Lambda_N$ . Nos falta demostrar la otra desigualdad. Como estamos en  $[a,b]$  y trabajando con funciones continuas,  $\exists \xi \in ]a,b[ : \|L_N\|_\infty = L_N(\xi)$ , (esto se debe al T<sup>ma</sup> Weierstrass). Definimos  $f \in C([a,b])$  lineal a trozos t<sub>q</sub>  $\forall i \in \{0, \dots, N\}$ ,  $f(x_i) = \text{sign}(L_i(\xi))$ . Claramente  $\|f\|_\infty = 1$ . Usémosla para demostrar que  $\|L_N\|_\infty \geq \Lambda_N$ :

$$\|L_N(f)\|_\infty = \max_{x \in [a,b]} \left| \sum_{i=0}^N f(x_i) L_i(x) \right| \geq \left| \sum_{i=0}^N f(x_i) L_i(\xi) \right| =$$

$\|L_N\|_\infty$  en  $C([a,b])$

El máximo será mayor o igual que la expresión evaluada en un punto concreto de  $[a,b]$

Por la definición de  $f$ ,  $f(x_i) \cdot L_i(\xi) = |L_i(\xi)|$

$$= \sum_{i=0}^N |L_i(\xi)| = L_N(\xi) = \|L_N\|_\infty = \Lambda_N$$

Como existe  $f$  con  $\|f\|_\infty = 1$  t<sub>q</sub>  $\|L_N f\|_\infty \geq \Lambda_N$  y sabemos

que  $\|L_N\|_\infty = \sup_{f \in C([a,b]), \|f\|_\infty=1} \|L_N f\|_\infty$ , por la definición de su-

premo,  $\|L_N\|_\infty \geq \Lambda_N$ . Como de antes teníamos que  $\|L_N\|_\infty \leq \Lambda_N$ , concluimos que  $\|L_N\|_\infty = \Lambda_N$ .

**Corolario.**

$$f \in C([a,b]) \Rightarrow \|E_N f\|_\infty \leq (1 + \Lambda_N) \inf_{p \in P_N} \|f - p\|_\infty$$

2)\* demostración def. error interpolación Sumamos y restamos  $p \in P_N$

$$\|E_N f\|_\infty = \|f - L_N f\|_\infty = \|f - p + p - L_N f\|_\infty \leq \quad \begin{matrix} 3^a \text{ propiedad} \\ \text{de las normas} \end{matrix}$$

$$\leq \|f - p\|_\infty + \|p - L_N f\|_\infty = \|f - p\|_\infty + \|L_N(p - f)\|_\infty \leq$$

Aplicamos la linealidad de  $L_N$  y que  $L_N p = p$  por ser  $p$  polinomio

$$\leq \|f - p\|_\infty + \|L_N\|_\infty \|f - p\|_\infty = \|f - p\|_\infty + \Lambda_N \|f - p\|_\infty =$$

$$= (1 + \Lambda_N) \|f - p\|_\infty$$

$\Downarrow$  se deduce

$$\|E_N f\|_\infty \leq (1 + \Lambda_N) \inf_{p \in P_N} \|f - p\|_\infty$$



Por el Tma de aproximación uniforme de Weierstrass, sabemos que:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \inf_{p \in \mathcal{P}_N} \|f - p\|_{\infty} = 0 \quad \lim_{N \rightarrow \infty} \Lambda_N = \infty$$

Y por lo tanto, de lo anterior, sabemos que

$$\|E_N f\|_{\infty} \leq (1 + \Lambda_N) \inf_{p \in \mathcal{P}_N} \|f - p\|_{\infty}$$

Con  $N \rightarrow \infty$ ,  $0 \cdot \infty$  (¡Indeterminación!)

No podemos asegurar convergencia uniforme  $\lim_{N \rightarrow \infty} \|E_N f\|_{\infty} = 0$ .

A continuación, 2 ejemplos:

Ejemplo de Bernstein:  $f(x) := |x|$  en  $[-1, 1]$  y nodos equiespaciados  $i = 0, \dots, N \Rightarrow x_i = -1 + \frac{2i}{N}$ . Aquí,  $\lim_{N \rightarrow \infty} \|E_N f\|_{\infty} = \infty$ , hay mal condicionamiento.

Ejemplo de Runge:  $f(x) := \frac{1}{1+25x^2}$  en  $[-1, 1]$  y nodos equiespaciados  $i = 0, \dots, N \Rightarrow x_i = -1 + \frac{2i}{N}$ . Aquí,  $\lim_{N \rightarrow \infty} \|E_N f\|_{\infty} = \infty$  también y mal condicionamiento.

Analiceemos un nuevo problema que nos permite estimar  $\Lambda_N$ . Sean  $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_N, f(x_N))$  datos y  $(x_0, \bar{f}(x_0)), \dots, (x_N, \bar{f}(x_N))$  datos ligeramente perturbados y hallamos los polinomios que interpolan a estos 2 grupos de datos:

3)\* Demostración Forma de Lagrange

$$\|L_N f - L_N \bar{f}\|_{\infty} \leq \max_{x \in [a, b]} \left| \sum_{i=0}^N (f(x_i) - \bar{f}(x_i)) l_i(x) \right| \leq$$

$$\leq \Lambda_N \cdot \max_{i=0, \dots, N} |f(x_i) - \bar{f}(x_i)|$$

↑ Donde se ha sacado factor común  $(f(x_i) - \bar{f}(x_i))$  considerando el máximo de dicha diferencia y se ha usado que

$$\max_{i=0, \dots, N} \sum_{i=0}^N |l_i(x)| = \|L_N\|_{\infty} = \Lambda_N$$

\* Evidentemente  $\max_{i=0, \dots, N} |f(x_i) - \bar{f}(x_i)|$  será muy pequeño, por lo que si  $\|L_N f - L_N \bar{f}\|_{\infty}$  es de un orden mayor significa que  $\Lambda_N$  es grande. Esto pasa con  $f(x) := e^x$  en  $[-1, 1]$  si tomamos nodos equiespaciados  $i = 0, \dots, 20 \Rightarrow x_i := -1 + \frac{2i}{20}$



Ahora nos centraremos en estudiar el error en zonas puntuales:

### Proposición

Sean  $x_0, \dots, x_N$  reales distintos, sea  $x \in \mathbb{R}$  y sean

$$a := \min\{x, x_0, \dots, x_N\} \quad b := \max\{x, x_0, \dots, x_N\}$$

$$f \in C^{N+1}([a, b])$$

Entonces existe  $\varepsilon \in ]a, b[$  tq

$$E_N f(x) = \frac{f^{(N+1)}(\varepsilon)}{(N+1)!} \omega_{N+1}(x)$$

### 4) \* Demostración

Suponemos  $\forall i \in \{0, \dots, N\}$  que  $x \neq x_i$ , lo cual no es restrictivo ya que si  $x = x_i$ ,  $E_N f(x_i) = f(x_i) - L_N f(x_i) = 0 = \omega_{N+1}(x_i)$ .

A continuación definiremos una función auxiliar

$$G: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}:$$

$$G(t) = E_N f(t) - \frac{E_N f(x)}{\omega_{N+1}(x)} \omega_{N+1}(t)$$

$\forall G \in C^{N+1}([a, b])$  ya que  $\omega_{N+1}(t)$  lo es y admite  $N+2$  ceros:

$$\bullet) i = 0, \dots, N \Rightarrow G(x_i) = E_N f(x_i) - \frac{E_N f(x)}{\omega_{N+1}(x)} \omega_{N+1}(x_i) = 0$$

$$\bullet) G(x) = E_N f(x) - \frac{E_N f(x)}{\omega_{N+1}(x)} \omega_{N+1}(x) = 0$$

$\forall$  aplicando el Tma Rolle  $N+1$  veces:

$G^{(N+1)}$  se anula al menos en un  $\varepsilon \in [a, b]$

Calculamos  $G^{(N+1)}(t)$ :

$$E_N f(t) = f(t) - L_N f(t) \stackrel{\mathbb{P}_N}{=} \Rightarrow (E_N f(t))' = f^{(N+1)}(t)$$

$$\omega_{N+1}(t) = (t - x_0) \dots (t - x_N) \stackrel{\mathbb{P}_N}{=} \Rightarrow \omega_{N+1}'(t) = (N+1)! t^N$$

$$G^{(N+1)}(t) = f^{(N+1)}(t) - \frac{E_N f(x)}{\omega_{N+1}(x)} (N+1)!$$

$$\Rightarrow 0 = G^{(N+1)}(\varepsilon) = f^{(N+1)}(\varepsilon) - \frac{E_N f(x)}{\omega_{N+1}(x)} (N+1)!$$

$$E_N f(x) = \frac{f^{(N+1)}(\varepsilon)}{(N+1)!} \omega_{N+1}(x) \quad \checkmark$$

### Corolario

$$\|E_N f\|_\infty \leq \frac{\|f^{(N+1)}\|_\infty}{(N+1)!} (b-a)^{N+1}$$

### 5) \* Demostración



$$\|E_N f\|_\infty = \max_{x \in [a,b]} |E_N f(x)| = \max_{x \in [a,b]} \left| \frac{f^{(N+1)}(\xi)}{(N+1)!} \omega_{N+1}(x) \right| \leq \frac{\|f^{(N+1)}\|_\infty}{(N+1)!} (b-a)^{N+1}$$

Anterior proposición

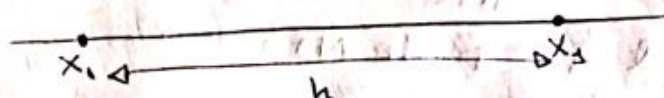
Acotamos superiormente por la norma infinito de  $f$  y como  $\omega_{N+1}(x)$  es igual a  $\prod_{j=0}^N (x-x_j)$ , se acota también ese producto superiormente por  $\prod_{i=0}^N (b-a) = (b-a)^{N+1}$

Este corolario no se puede aplicar al ejemplo de Bernstein ya que  $f(x) := |x|$  no es derivable. Al aplicarlo en Runge,  $\|E_{30} f\|_\infty$  es de un orden muy grande.

La elección de los nodos influye en el error de interpolación  $E_N f(x) = \frac{f^{(N+1)}(\xi)}{(N+1)!} \omega_{N+1}(x)$ . Veamos qué ocurre con los nodos uniformemente distribuidos, concretamente 2 nodos: 1 en  $[a,b]$ .

### Ejemplo

Sean 2 nodos equidistantes  $x_0, x_1$ :



$f \in C^2([a,b]), x \in [x_0, x_1] \rightarrow \exists \xi \in [x_0, x_1] \text{ tq:}$

$$E_2 f(x) = \frac{f''(\xi)}{2} (x-x_0)(x-x_1) \Rightarrow \text{Por la última proposición}$$

Y está claro que  $E_2 f(x) \leq \frac{\|f''\|_\infty}{2} h^2$  ya que  $f''(\xi) \leq \|f''\|_\infty$  y  $|x-x_0|, |x-x_1|$  serán  $\leq h$ , que es la máxima distancia que puede haber entre 2 puntos del intervalo  $[x_0, x_1]$ . Sin embargo, hay mejores cotas:

$x \in [x_0, x_1] \Rightarrow \exists t \in [0,1]: x = x_0 + th$  Sustituimos

$$|(x-x_0)(x-x_1)| = (x-x_0) \cdot (x-x_1) = (x-x_0)(x_1-x) = th(x_1-x_0-th) = th(h-th) = -h^2 t^2 + h^2 t \Rightarrow f(t) = -h^2 t^2 + h^2 t \text{ (Buscamos su máximo)}$$

$$f'(t) = -2h^2 t + h^2 \Rightarrow f'(t) = 0 \Rightarrow t = \frac{1}{2} \quad f''(t) < 0$$

$$f\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{h^2}{4}$$

Es máximo

$$\Rightarrow |(x-x_0)(x-x_1)| \leq \frac{h^2}{4} \Rightarrow \|E_2 f\|_\infty \leq \frac{\|f''\|_\infty}{8} h^2$$



El ejemplo de 3 nodos es el ejercicio 3 de la relación.

En conclusión, aunque la siguiente cota sea mejorable, para nodos equidistantes tenemos que:

$$\|E_N f\|_\infty \leq \frac{\|f^{(N+1)}\|_\infty}{(N+1)!} h^{N+1}$$

Pero queremos hallar la cota óptima, y como la expresión del error es  $E_N f(x) = \frac{f^{(N+1)}(\xi)}{(N+1)!} \omega_{N+1}(x)$ , nos interesa minimizar  $\|\omega_{N+1}\|_\infty$ . Esto lo vamos a lograr con los nodos de Chebyshev.

### Polinomios de Chebyshev

Trabajaremos en el intervalo  $[-1, 1]$ , y en caso de estar en  $[a, b]$ , usaremos un isomorfismo afín  $tg[a, b] \hookrightarrow [-1, 1]$ .

Sea  $\theta \in \mathbb{R}, N \geq 1$ :

#### 6)\* Demostración

$$\begin{cases} \cos(N+1)\theta + \cos(N-1)\theta = 2 \cdot \cos\left(\frac{N\theta + \theta + N\theta - \theta}{2}\right) \cdot \cos\left(\frac{N\theta + \theta - N\theta + \theta}{2}\right) = \\ = 2 \cos N\theta \cos \theta \end{cases}$$

y ahora despejamos  $\cos(N+1)\theta$ :

$$\cos(N+1)\theta = 2 \cos \theta \cos N\theta - \cos(N-1)\theta$$

y aplicando esta recurrencia a  $\cos N\theta$  y  $\cos(N-1)\theta$ , y a todo lo que vaya saliendo después, obtendremos una expresión con  $\cos \theta$ , elevados a números en concreto, y lo podemos interpretar como un polinomio  $T_N \in \mathbb{P}_N$ :  $T_N(\cos \theta) = \cos N\theta$

$\cos: [0, \pi] \longleftrightarrow [-1, 1]$  biyección

$$x = \cos \theta$$

Entonces,  $T_0(x) = \cos 0 \cdot \theta = 1$ ,  $T_1(x) = \cos \theta = x$

$$\Delta T_{i+2}(x) = 2x T_{i+1}(x) - T_i(x) = \Delta T_i \text{ polinomio de Chebyshev de grado } i$$

Demostremos 2 propiedades importantes de estos polinomios

- $T_N \in \mathbb{P}_N$  con  $N$  ceros reales, todos en  $[-1, 1]$  y coeficiente líder  $2^{N-1}$

Lo del coeficiente sale de aplicar una simple recurrencia. Para ver los ceros:

$$T_N(\cos \theta) = 0 = \cos N\theta \Rightarrow N\theta = \frac{\pi}{2} + k\pi \Rightarrow \theta = \frac{2k+1}{2N} \pi \quad (k=0, \dots, N-1)$$

$$x_{i,N} = \cos \frac{2k+1}{2N} \pi \quad (k=0, \dots, N-1) \text{ son los } N \text{ ceros de } T_N$$



$$T_N \in C([-1, 1]), \|T_N\|_\infty = 1$$

$$x \in [-1, 1] \Rightarrow x = \cos \theta$$

$$T_N(x) = T_N(\cos \theta) = \cos N\theta \Rightarrow |\cos N\theta| \leq 1 \quad (\text{Siempre es cierto})$$

$$\Downarrow$$

$$|T_N(x)| \leq 1$$

$$\Downarrow$$

$$\|T_N\|_\infty = 1$$

Ya están demostradas estas 2 propiedades. Hemos de notar también que alcanza  $\|T_N\|_\infty$  en  $N+1$  puntos:

$$|T_N(x)| = 1 \Leftrightarrow \cos N\theta = \pm 1 \Leftrightarrow N\theta = 0 + k\pi \Leftrightarrow \theta = \frac{k}{N}\pi$$

$$k \in \{0, \dots, N\}$$

Si dividimos  $T_N$  por  $2^{N-1}$ ,  $T_N$  será un polinomio mónico ya que el coeficiente líder de  $T_N$  ya dijimos que era  $2^{N-1}$ . Además, como  $\|T_N\|_\infty = 1$ ,

$$\left\| \frac{T_N}{2^{N-1}} \right\|_\infty = \frac{1}{2^{N-1}}$$

### Teorema de Chebyshev

Sea  $N \geq 1$  y  $p$  un polinomio real de grado  $N$  con coeficiente líder 1. Entonces,

$$\max_{x \in [-1, 1]} |p(x)| \geq \frac{1}{2^{N-1}}$$

#### 7)\* Demostración

Por reducción al absurdo, supongamos que  $\max_{x \in [-1, 1]} |p(x)| < \frac{1}{2^{N-1}}$ . Definimos el polinomio:

$$q(x) := \frac{1}{2^{N-1}} T_N - p(x) \in \mathcal{P}^{N-1} \Rightarrow \text{Esto se debe a que ambos polinomios son mónicos y se anulan sus respectivos } x^N.$$

Por el apartado de antes de este teorema sabemos que  $T_N$  alcanza  $\|T_N\|_\infty$   $N$  veces, por lo que vamos a evaluar  $q$  en esos  $N$  puntos:

$$q(y_0) > 0, q(y_1) < 0, \dots, (-1)^N q(y_N) > 0$$

Los cambios de signo se deben a que en los nodos impares  $T_N$  alcanza  $-1$  y al restarle  $p$  en ese nodo, sigue siendo negativo.

En los pares es positivo ya que  $T_N$  alcanza  $1$  y como  $\|p\|_\infty < \frac{1}{2^{N-1}}$ , al restarle a  $\frac{1}{2^{N-1}}$  una cantidad menor seguirá siendo positivo.

Aplicamos Bolzano entre cada par de nodos consecutivos de los  $N+1$  y llegamos a que  $q$  tiene  $N$  ceros, lo cual es contradictorio ya que  $q \in \mathcal{P}_{N-1}$ . Podríamos intentar suponer que  $q$  es el polinomio nulo, pero esto implicaría que



$p = \frac{1}{2^{N-1}} T_N$ , lo cual tampoco puede ser ya que  $\|p\|_\infty < \frac{1}{2^{N-1}}$  y

$\|\frac{1}{2^{N-1}} T_N\|_\infty = \frac{1}{2^{N-1}}$ , por lo que estamos en una encrucijada

porque nuestra hipótesis era falsa y  $\max_{x \in [-1,1]} p(x) > \frac{1}{2^{N-1}}$

**Corolario.**

Sean  $N \geq 1$ ,  $x_0, \dots, x_N \in [-1,1]$  y  $x_0^{(N+1)}, \dots, x_N^{(N+1)}$  los nodos de Chebyshev. Entonces, en el espacio normado  $C([-1,1])$ :

$$\left\| \prod_{i=0}^N (x - x_i) \right\|_\infty \geq \left\| \prod_{i=0}^N (x - x_i^{(N+1)}) \right\|_\infty = \frac{1}{2^N}$$

Lo cual se traduce en que los nodos de Chebyshev minimizan la  $\|\cdot\|_\infty$  del polinomio nodal  $\omega_{N+1}(x)$ .

y gracias a esto ya tenemos la cota mínima de  $\|E_N f\|_\infty$  que buscábamos:

$$\|E_N f\|_\infty \leq \frac{\|f^{(N+1)}\|_\infty}{(N+1)!} \frac{1}{2^N}$$

\* Observación. Si  $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$  es Lipschitziana, entonces para los nodos de Chebyshev,  $\lim_{N \rightarrow \infty} \|E_N f\|_\infty = 0$ .

¡ Hermite y el caso general no entran!

## 2. Interpolación mediante funciones splines

**Definición.**

Dado un intervalo  $[a,b]$  y una partición  $P$  del mismo

$P = \{a = x_0 < x_1 < \dots < x_N = b\}$ , el espacio de funciones splines de clase  $k$  y grado  $m$  viene dado por

$$S_m^k(P) := \{s \in C^k([a,b]) : i=0, \dots, N-1 \Rightarrow S|_{[x_i, x_{i+1}]} \in \mathcal{P}_m\}$$

### Funciones splines lineales

$$S_1^0(P) = \{s \in C^0([a,b]) : i=0, \dots, N-1, S|_{[x_i, x_{i+1}]} \in \mathcal{P}_1\}$$

Es decir, son funciones continuas cuya restricción a cada intervalo  $[x_i, x_{i+1}]$  es un polinomio de grado menor o igual que 1, es decir, una recta. Una característica importante de  $S_1^0(P)$  es:

$$\dim S_1^0(P) = 2N - (N-1) = N+1$$

$2N \Rightarrow$  Se debe a que  $s \in S_1^0(P)$  viene determinada por polinomios de  $\mathcal{P}_1$  ( $S|_{[x_i, x_{i+1}]}$ ) definidos en  $N$  sub-intervalos, y como  $\dim \mathcal{P}_1 = 2$ ,  $S|_{[x_i, x_{i+1}]} = a_i x + b_i \Rightarrow 2N$  datos



Se resta  $N-1$  porque  $S_3^0(P)$  es continua y hay  $N-1$  nodos intermedios.

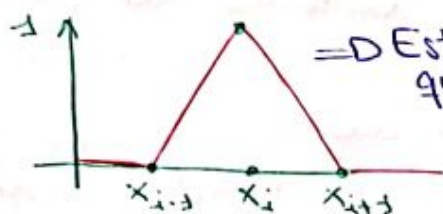
En  $S_3^0(P)$  tomaremos la base usual  $\{B_0(x), \dots, B_N(x)\}$

**Definición.**

Sean  $a < b$  y  $P = \{a = x_0 < x_1 < \dots < x_N = b\}$  una partición del intervalo  $[a, b]$ . La base usual de  $S_3^0(P)$  viene dada por

$$i = 0, \dots, N \Rightarrow B_i(x) := \begin{cases} \frac{x - x_{i-1}}{x_i - x_{i-1}}, & \text{si } x \in [x_{i-1}, x_i] \\ \frac{x_{i+1} - x}{x_{i+1} - x_i}, & \text{si } x \in [x_i, x_{i+1}] \\ 0, & \text{fuera} \end{cases}$$

Interpretación geométrica  $\Rightarrow$



$\Rightarrow$  Está claro que  $B_i(x) \in S_3^0(P)$  y que  $B_i(x_j) = \delta_{ij}$   $\forall i, j \in \{0, \dots, N\}$

**Problema de interpolación en  $S_3^0(P)$**

Sea un intervalo  $[a, b]$ , una partición  $P = \{a = x_0 < x_1 < \dots < x_N = b\}$  y  $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , encontrar  $s \in S_3^0(P)$  tal  $\forall i \in \{0, \dots, N\}$ ,  $s(x_i) = f(x_i)$ .

Solución del problema:  $s = S_N^1 f$

Claramente  $S_N^1 f \in S_3^0(P)$

$$S_N^1 f(x) = \sum_{i=0}^N f(x_i) B_i(x)$$

ya que es combinación lineal de los  $B_i$ . También cumple que  $S_N^1 f(x_i) = f(x_i) \forall i \in \{0, \dots, N\}$  ya que  $B_i(x_j) = \delta_{ij}$

Error de interpolación

$$E_N f(x) = f(x) - S_N^1 f(x)$$

Si  $f \in C^2([a, b])$ , como en cada intervalo  $[x_i, x_{i+1}]$  con  $i \in \{0, \dots, N\}$ ,  $S_N^1 f$  es un polinomio de grado  $\leq 1$  que pasa por  $x_i$  y  $x_{i+1}$ , usando lo ya visto para polinomios que interpolan 2 datos equiespaciados se tiene que  $x \in [x_i, x_{i+1}]$ :

$$|f(x) - S_N^1 f(x)| \leq \frac{\|f''\|_\infty}{8} (x_{i+1} - x_i)^2$$

$\Downarrow$

$$\|f - S_N^1 f\| \leq \frac{\|f''\|_\infty}{8} \left( \max_{i=0, \dots, N-1} (x_{i+1} - x_i) \right)^2$$



Proposición.  $f$  continua

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \max_{i=0, \dots, N-1} (x_{i+1} - x_i) = 0 \Rightarrow \lim_{N \rightarrow \infty} \|f - S_N^1 f\|_\infty = 0$$

El ejercicio de la diapositiva 101 no se hace.

### Funciones splines cúbicas

$S_3^2(P) \Rightarrow$  Va a ser una función de clase 2 cuya restricción a cada intervalo  $[x_i, x_{i+1}]$  va a ser un polinomio de grado menor o igual que 3.

$$\dim S_3^2(P) = 4N - 3(N-1) = N+3$$

$[x_i, x_{i+1}]$  no pol. de  $\mathbb{P}_3$ , 4 coef.,  $N$  subintervalos

$C^2$ ,  $N-1$  puntos intermedios, 3 condiciones:

Continuidad de  $f, f'$  y  $f''$

Como  $\dim S_3^2(P) = N+3$  y tenemos las  $N+1$  condiciones de que  $\forall i \in \{0, \dots, N\}, s(x_i) = f(x_i)$ , necesitamos dos condiciones adicionales:  $s''(a) = 0 = s''(b)$

Vamos a construir dichas splines cúbicas naturales.  
Sea  $[a, b]$  un intervalo y  $N+1$  puntos distribuidos uniformemente en  $[a, b]$ :

$$h = (b-a)/N, \forall i \in \{0, \dots, N\} \Rightarrow x_i = a + ih$$

Y tomamos la notación:

$$\begin{aligned} s &:= S_N^2 f, \forall i \in \{0, \dots, N-1\} \Rightarrow S_i := S_N^2 f|_{[x_i, x_{i+1}]} \\ \forall i \in \{0, \dots, N\} \Rightarrow y_i &:= s(x_i), d_i := s'(x_i), c_i := s''(x_i) \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\begin{aligned} s &:= S_N^2 f, \forall i \in \{0, \dots, N-1\} \Rightarrow S_i := S_N^2 f|_{[x_i, x_{i+1}]} \\ \forall i \in \{0, \dots, N\} \Rightarrow y_i &:= s(x_i), d_i := s'(x_i), c_i := s''(x_i) \end{aligned}} \right\} \text{Notación}$$

$$\forall i \in \{1, \dots, N\}, S_{i-1} \in \mathbb{P}_3 \Rightarrow S_{i-1}'' \in \mathbb{P}_1$$

$$x \in [x_{i-1}, x_i] \Rightarrow S_{i-1}''(x) = c_{i-1} \frac{x_i - x}{h} + c_i \frac{x - x_{i-1}}{h}$$

Lo hemos definido de esta forma para que  $\forall i \in \{1, \dots, N\}$  se dé que  $S_{i-1}''(x_i) = S_i''(x_i)$ :

$$S_{i-1}''(x_i) = c_i \frac{x_i - x_{i-1}}{h}$$

$$S_i''(x) = c_i \frac{x_{i+1} - x}{h} + c_{i+1} \frac{x - x_i}{h} \Rightarrow S_i''(x_i) = c_i \frac{x_{i+1} - x_i}{h} \quad \left. \vphantom{S_i''(x) = c_i \frac{x_{i+1} - x}{h} + c_{i+1} \frac{x - x_i}{h}} \right\} \begin{aligned} &\text{Coincide} \\ &\text{ya que} \\ &x_i - x_{i-1} \\ &= x_{i+1} - x_i \\ &\text{por ser nodos} \\ &\text{unif. distribuidos} \end{aligned}$$



Integrando 2 veces  $S_{i-1}''(x)$ :

$$S_{i-1}(x) = C_{i-1} \frac{(x_i - x)^3}{6h} + C_i \frac{(x - x_{i-1})^3}{6h} + \alpha_{i-1}(x - x_{i-1}) + \beta_{i-1}$$

Y se imponen las condiciones de interpolación:

$$\forall i \in \{1, \dots, N-1\} \Rightarrow S_{i-1}(x_{i-1}) = y_{i-1}, S_{i-1}(x_i) = y_i$$

$$\begin{cases} \alpha_{i-1} = \frac{y_i - y_{i-1}}{h} - \frac{h}{6}(C_i - C_{i-1}) \\ \beta_{i-1} = y_{i-1} - C_{i-1} \frac{h^2}{6} \end{cases}$$

\*

$$S_{i-1}(x_{i-1}) = y_{i-1} = C_{i-1} \frac{(x_i - x_{i-1})^3}{6h} + 0 + 0 + \beta_{i-1}$$

$$y_{i-1} = C_{i-1} \cdot \frac{h^2}{6} + \beta_{i-1}$$

$$\beta_{i-1} = y_{i-1} - C_{i-1} \cdot \frac{h^2}{6}$$

$$S_{i-1}(x_i) = y_i = 0 + C_i \cdot \frac{(x_i - x_{i-1})^3}{6h} + \alpha_{i-1}(x_i - x_{i-1}) + y_{i-1} - C_{i-1} \frac{h^2}{6}$$

$$y_i = C_i \cdot \frac{h^2}{6} + \alpha_{i-1} \cdot h + y_{i-1} - C_{i-1} \cdot \frac{h^2}{6}$$

$$\alpha_{i-1} = \frac{y_i - y_{i-1}}{h} - \frac{h}{6}(C_i - C_{i-1})$$

Para tener  $\alpha_{i-1}$  y  $\beta_{i-1}$  entonces nos harán falta los  $C_i$ 's que se calcularán como la solución al siguiente sistema:

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1/2 & 2 & 1/2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1/2 & 2 & 1/2 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1/2 & 2 & 1/2 \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_0 \\ C_1 \\ \vdots \\ C_{N-1} \\ C_N \end{bmatrix} = \frac{3}{h^2} \begin{bmatrix} 0 \\ y_2 - 2y_1 + y_0 \\ \vdots \\ y_N - 2y_{N-1} + y_{N-2} \\ 0 \end{bmatrix}$$

**Proposición.**

$$f \in C^4([a, b])$$

$$j = 0, 1, 2, 3 \Rightarrow \|f^{(j)} - S_N^{(j)}\|_{\infty} \leq K_j h^{4-j} \|f^{(4)}\|_{\infty}$$

$$K_0 = 5/384 \quad K_1 = 1/24 \quad K_2 = 3/8 \quad K_3 = 1$$

Esto viene a decir que la spline cúbica de una función 4 veces derivable se aproxima a  $f$  y a cada una de sus respectivas derivadas. No se ha visto la demostración.



Proposición.

$P = \{a = x_0 < x_1 < \dots < x_N = b\}$ ,  $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $g \in C^2([a, b])$  :

$$\forall i \in \{0, \dots, N\} \Rightarrow f(x_i) = g(x_i)$$

Si  $s$  es el spline cúbico natural que satisface la misma condición de interpolación, entonces

$$\int_a^b s''(x)^2 dx \leq \int_a^b g''(x)^2 dx$$

Tampoco se demostró en clase.