

# Ejemplos de N° de Condición

ALN 2022

Clase 12

11/10/1

## 1) Raíces de Polinomios

Recuerda que la variedad solución puede describirse como.

$$V = \left\{ (p, s) \in \mathcal{P}_d(\mathbb{C}) \times \mathbb{C} : p(s) = 0 \right\}.$$

Es decir  $V = F^{-1}(0)$  siendo  $F: \mathcal{P}_d(\mathbb{C}) \times \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$  el mapa evaluación  $F(p, x) = p(x) = \sum_{i=0}^d a_i x^i$

donde identificamos  $\mathcal{P}_d(\mathbb{C}) = \mathbb{C}^{d+1}$  via sus coeficientes.

Considerando la norma Euclídea  $\|p\|^2 = \sum_{i=0}^d |a_i|^2$  podemos calcular el n° de condición

(y la norma absoluta en  $\mathbb{C}$ ).

$$0 = p(s) = \sum_{i=0}^d a_i s^i$$

Notando  $\dot{p} = (a_0, \dots, a_d)$  y diferenciando como antes tenemos por la ley de función implícita

$$DF(p, s)(\dot{p}, \dot{s}) = \dot{p}(s) + p'(s)\dot{s} = 0 \quad \text{y por lo tanto} \quad \dot{s} = - \frac{\dot{p}(s)}{p'(s)}$$

Recuerda que  $(p, s) \in V \setminus \Sigma'$  si  $\dot{p}(s) = \frac{\partial F}{\partial p}(p, s)$  es invertible (en este caso como mapa de  $\mathbb{C} \xrightarrow{\dot{s}} \mathbb{C}$ , es equivalente  $\dot{p}(s) \neq 0$ ).

$$\text{Luego } \mu(p, s) = \max_{\|\dot{p}\|=1} \|\dot{s}\| = \max_{\|\dot{p}\|=1} \frac{|\dot{p}(s)|}{|p'(s)|} = \frac{1}{|p'(s)|} \max_{\|\dot{p}\|=1} |\dot{p}(s)|.$$

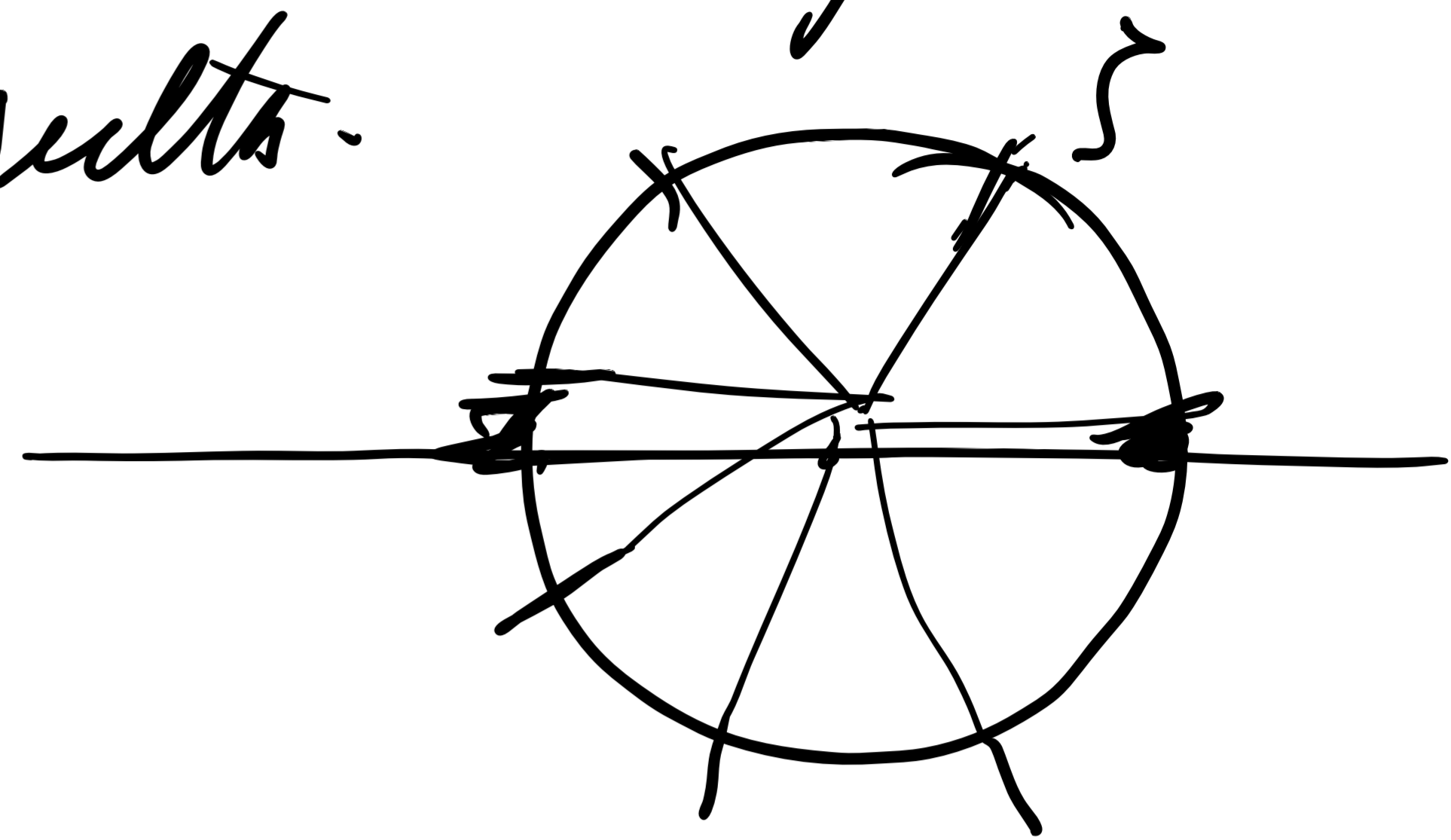
Observando que  $\dot{p}(s) = \left\langle \begin{pmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_d \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ s \\ \vdots \\ s^d \end{pmatrix} \right\rangle$ , por CS resulta

$$\mu(p, s) = \frac{\left( \sum_{i=0}^d |s|^{2i} \right)^{1/2}}{|p'(s)|}$$

Veamos un caso particular.

Si tomamos  $f(z) = z^d - 1$ ,  $z \in \mathbb{C}$ , entonces si  $\zeta$  es cualquier solución (raíz  $d$ -ésima de la unidad) resulta.

$$\mu(f, \zeta) = \frac{\sqrt{d+1}}{d}.$$



## 2) Valores y vectores propios

Veamos el caso simétrico para simplificar.  $A \in \text{Sym}(n)$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $v \in \mathbb{R}^n$   
 tq  $\|v\|^2 = 1$  (ie  $v \in S^{n-1}$ ).

La variedad solución está dada por

$$V = \left\{ (A, \lambda, v) \in \text{Sym}(n) \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n : \begin{cases} (A - \lambda I_n)v = 0 \\ \|v\|^2 = 1 \end{cases} \right\}.$$

Se puede probar que  $(A, \lambda, v) \in \Sigma'$  ssi la multiplicidad algebraica de  $\lambda$  es mayor que 1. (En el caso simétrico es equiv. a la multiplicidad geométrica)

Una forma de ver esto es considerando el mapa

$$F: \text{Sym}(n) \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$$

$$(A, \lambda, v) \longmapsto ((A - \lambda I_n)v, \|v\|^2 - 1)$$

Observamos que  $V = F^{-1}(0)$ , y además

$$\left. \begin{aligned} \frac{\partial F}{\partial v}(A, \lambda, v) \dot{v} &= \begin{pmatrix} (A - \lambda I_n)v \\ 2\langle v, \dot{v} \rangle \end{pmatrix} \\ \frac{\partial F}{\partial \lambda}(A, \lambda, v) \dot{\lambda} &= \begin{pmatrix} -v \\ 0 \end{pmatrix} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \frac{\partial F}{\partial (A, \lambda, v)}(A, \lambda, v) = \begin{pmatrix} (A - \lambda I_n)v \\ -v \\ 2\langle v, \dot{v} \rangle \end{pmatrix}$$

Luego, derivando respecto a  $v$  y  $\lambda$  obtenemos  $\rightarrow$  nuestro objetivo.

$$\frac{\partial F}{\partial (v, \lambda)} (A, \lambda, v) = \left( \begin{array}{c|c} (A - \lambda I_n) & -v \\ \hline v^T & 0 \end{array} \right)$$

Cuando  $(A, \lambda, v) \in \mathcal{V}$  el operador lineal anterior es invertible.

Si  $\Pi_{v^\perp} (A - \lambda I_n)|_{v^\perp}$  es invertible, y eso es equivalente

a que  $\lambda$  es simple. (Observa que si  $A = \begin{pmatrix} \lambda & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$  entonces  $A - \lambda I_n = \begin{pmatrix} \lambda - \lambda & & \\ & \lambda_2 - \lambda & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n - \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & \lambda_2 - \lambda & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n - \lambda \end{pmatrix}$ )

$$\Rightarrow \Pi_{v^\perp} (A - \lambda I_n)|_{v^\perp} = \begin{pmatrix} \lambda_2 - \lambda & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n - \lambda \end{pmatrix}$$

Más adelante vemos que si estudiamos por separado como se perturban  $\lambda$  y  $v$  en función de perturbaciones de  $A$  resulta

$$\mu_v(A, \lambda, v) = \left\| \Pi_{v^\perp} (A - \lambda I_n)|_{v^\perp}^{-1} \right\| = \frac{1}{\min_{i=2-n} |\lambda - \lambda_i|}$$

↳ los otros valores pps

$$\mu_\lambda(A, \lambda, v) = 1 \quad (\text{en el caso simétrico}).$$

Lo anterior resulta de analizar la ecuación  $\frac{d}{dt} \Big|_{t=0} (A_t - \lambda_t I_n) v_t = 0$ .

$$\begin{aligned} & \left( \dot{A} - \dot{\lambda} I_n \right) v + (A - \lambda I_n) \dot{v} = 0 \quad (v_t \in \mathcal{S} \Rightarrow \dot{v} \perp v) \\ & \Downarrow \\ & \begin{array}{l} \dot{A} v + (A - \lambda I_n) \dot{v} = \dot{\lambda} v \\ \hline \Pi_{v^\perp} \dot{A} v + \Pi_{v^\perp} (A - \lambda I_n)|_{v^\perp} \dot{v} = 0 \end{array} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \dot{v} = - \left( \Pi_{v^\perp} (A - \lambda I_n)|_{v^\perp} \right)^{-1} \Pi_{v^\perp} \dot{A} v, \text{ y por otro lado}$$

$$\text{como } (A - \lambda I_n) v \in v^\perp \text{ se tiene } \dot{\lambda} = v^T \dot{A} v.$$

En el caso general ( $A$  no simétrica) si  $u$  es el vector propio asociado a  $\lambda$  a izquierda:  $u^T(A - \lambda I_n) = 0$  resulta de multiplicar a  $u$  por  $u^T$

$$\lambda = \frac{u^T A u}{u^T u}$$

y en este caso se tiene  $\mu_\lambda(A, \lambda, u) = \frac{1}{|\langle u, u \rangle|}$   
 (Observar que si  $u \perp v \Leftrightarrow \text{mag}(\lambda) > 1$ .)

### Teorema de N° de Condición

Hay un principio general que dice que el n° de condición está relacionado con el inverso a la distancia de inputs mal condicionados.

Vamos el caso de sistemas lineales.

En el caso de raíces de polinomios o vectores propios se pueden probar un resultado del tipo:

$$\mu(a, x) = \frac{1}{d(a, \Sigma_x)} \quad \text{siendo } \Sigma_x = \overline{\pi_1(\Sigma' \cap \overline{\pi_2^{-1}(x)})}$$

i.e.  $\Sigma_x$  son los inputs que tienen a  $x$  como output.

Es decir  $\mu(a, x)$  es el inverso de la distancia en la fibra a los mal condicionados.

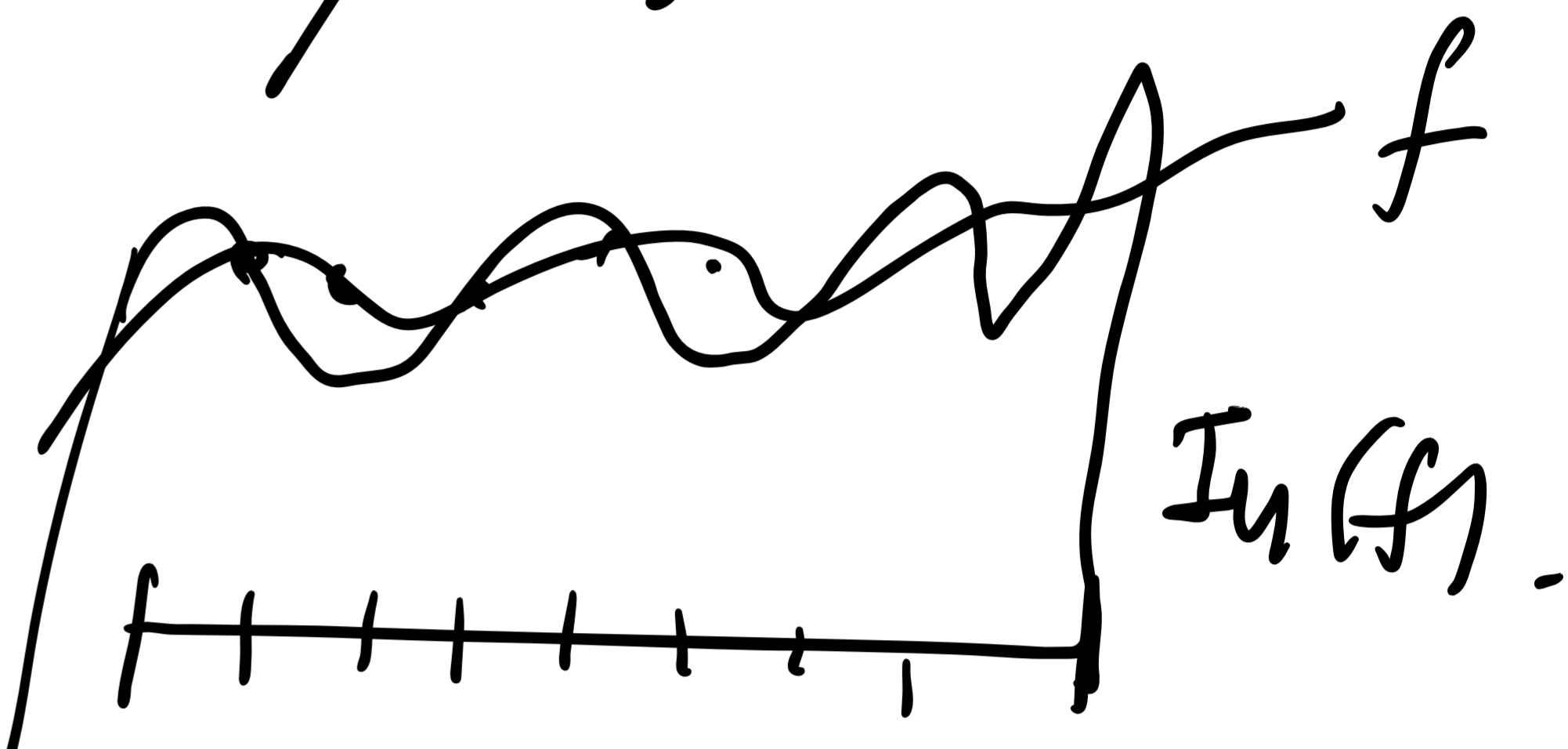
# Interpolación

Consideremos el operador de interpolación  $I_n : C[-1,1] \rightarrow P_n(\mathbb{R})$ , que dado una función continua  $f \in C[-1,1]$  te da el polinomio que interpola por ejemplo en los  $n+1$ -puntos equidistribuidos en  $[-1,1]$ .

Observa que  $I_n$  es un operador lineal

$$\text{Además } I_n(f) = f \quad \forall f \in P_n(\mathbb{R})$$

por lo que si vemos  $P_n(\mathbb{R}) \subset C[-1,1]$  es una proyección.



El n.º de condición para este problema es muy sencillo debido que el mapa solución, el mismo  $I_n$ , es lineal, por lo que el n.º de condición es  $\|I_n\|$ .

~~Analizemos~~ Analicemos el caso en que consideramos la  $\|\cdot\|_\infty$  en  $C[-1,1]$  y  $P_n(\mathbb{R})$  como subespacio. En este caso  $\|I_n\|_\infty$  se llama Lebesgue constante.

¿cómo es  $\|I_n\|$ ? El ejercicio 12.2 de Trefethen es para visualizar esto, y muestra que la interpolación está mal condicionada si consideramos puntos equidistribuidos.

Se puede probar  $\exists! \hat{p}_n \in P_n$  que minimiza  $\|f - p\|_\infty$  con  $p \in P_n$ . Recuerda que en mínimos cuadrados aparece algo similar. error de interp.

$$\text{Entonces } \|f - I_n(f)\|_\infty \leq \|f - \hat{p}_n\|_\infty + \|\hat{p}_n - I_n(\hat{p}_n)\|_\infty$$

$$\leq (1 + \|I_n\|) \underbrace{\|f - \hat{p}_n\|_\infty}_{\text{mejor aprox. uniforme.}}$$

(Recordar que del teo de Weierstrass sabemos  $\|f - \hat{P}_n\|_\infty \rightarrow 0$ )  
La desigualdad  $\|f - I_n(f)\|_\infty \leq (1 + \|I_n\|) \cdot \|f - \hat{P}_n\|_\infty$

muestra que cuanto mejor se aproxime  $f$  a polinomios, mejor será el error de interpolación. Sin embargo,  $\|I_n\|$  no está acotado uniformemente, aún en el caso de tomar otros nodos.

En el caso de nodos equidistribuidos  $\|I_n\| \sim 2^{n+1}/e^{n \log n}$ .

La idea del ejercicio 12.2 es ver experimentalmente esta equivalencia.