

# Convexidad y Desigualdades en Espacios Normados

Curso Avanzado de Análisis - Universidad Autónoma de Madrid

Gonzalo Ortega Carpintero

Martes 27 de mayo de 2025

## 1 Espacios convexos

- Definiciones
- Ejemplos

## 2 Desigualdades

- Desigualdades de Clarkson
- Desigualdades de Hanner
- Una comparación

### Definición (Conjunto convexo)

Un conjunto  $C \subseteq X$  es **convexo** si para todo par de puntos  $x, y \in C$ ,  $t \in [0, 1]$ , se tiene

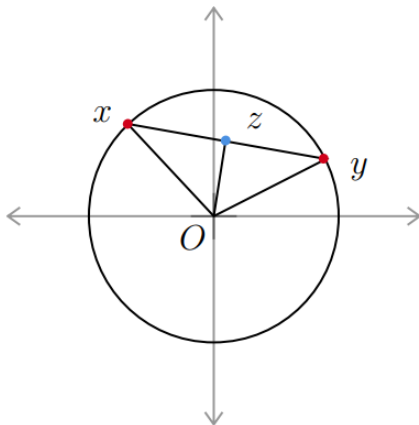
$$tx + (1 - t)y \in C$$

### Proposición

Sea  $p: X \rightarrow [0, \infty)$  una función con la propiedad de que para todo  $x \in X$  y para todo  $\lambda \in \mathbb{R}$  se tiene que  $p(\lambda x) = |\lambda|p(x)$ . Dicha función satisface la desigualdad triangular si y solo si la bola  $B_p := \{x \in X: p(x) \leq 1\}$  es convexa.

## Definición (Espacio estrictamente convexo)

Un espacio normado  $(X, \|\cdot\|)$  es **estrictamente convexo** si para todo par de puntos  $x$  e  $y$  en la esfera unidad  $S(X)$  tales que el punto medio del segmento que los une esta también en la esfera unidad, i.e.  $\|\frac{x+y}{2}\|$ , se tiene  $x = y$ .

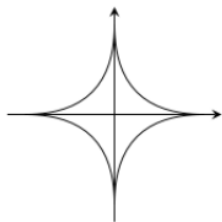


# Espacios convexos

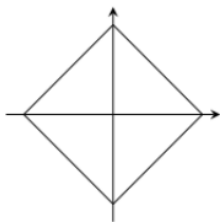
## Definiciones

### Definición (Espacio uniformemente convexo)

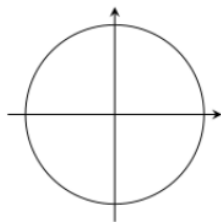
Un espacio normado  $(X, \|\cdot\|)$  es **uniformemente convexo** si para todo  $\varepsilon \in (0, 2]$ , existe un  $\delta \in (0, 1)$  tal que para todo par  $x, y \in B(X)$  con  $\|x - y\| > \varepsilon$  se tiene  $\|\frac{x+y}{2}\| < \delta$ .



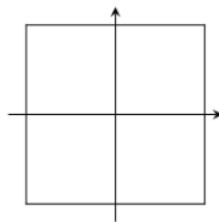
$$p = \frac{1}{2}$$



$$p = 1$$



$$p = 2$$



$$p = \infty$$

### Proposición

Para cualquier  $\varepsilon \in (0, 2]$ , existe un  $\delta \in (0, 1)$  tal que, para todo  $x, y \in S(X)$  con  $\|x - y\|_2 > \varepsilon$ , se tiene que

$$\left\| \frac{x + y}{2} \right\|_2 < \delta.$$

### Corolario

Todo espacio uniformemente convexo es estrictamente convexo.

### Proposición

Sea  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un espacio dotado de un producto escalar con norma  $\|x\| := \sqrt{\langle x, x \rangle}$ . Entonces el espacio  $(X, \|\cdot\|)$  es un espacio uniformemente convexo.

La identidad del paralelogramo para normas inducidas por un producto escalar afirma

$$\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2).$$

# Espacios convexos

## Ejemplos

Sea  $x, y \in X$  con  $\|x\| = \|y\| = 1$  y  $x \neq y$ . Definimos  $z = \frac{x+y}{2}$ . Entonces

$$\|z\|^2 = \left\| \frac{x+y}{2} \right\|^2 = \frac{1}{4} \|x+y\|^2.$$

Aplicando la identidad del paralelogramo tenemos

$$\|x+y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2) - \|x-y\|^2 = 4 - \|x-y\|^2.$$

Por lo tanto,

$$\|z\|^2 = \frac{1}{4}(4 - \|x-y\|^2) = 1 - \frac{1}{4}\|x-y\|^2.$$

Como  $x \neq y$ , tenemos que  $\|x-y\| > 0$ , lo cual implica  $\|z\| < 1$ .



### Observación

La convexidad estricta no implica la convexidad uniforme.

Consideremos la norma en el espacio de sucesiones convergentes  $\ell^1$  dada por la suma de las normas  $\ell^1$  y  $\ell^2$ , es decir, dada una sucesión  $x \in \ell^1$ ,

$$\|x\| := \|x\|_{\ell^1} + \|x\|_{\ell^2}.$$

para todo  $x \neq y \in S(\ell^2)$ ,

$$\|x + y\|_{\ell^2} < \|x\|_{\ell^2} + \|y\|_{\ell^2}.$$

Por tanto, haciendo también uso de la desigualdad triangular estándar en  $\ell^1$  tenemos

$$\|x + y\| = \|x + y\|_{\ell^1} + \|x + y\|_{\ell^2} < (\|x\|_{\ell^1} + \|y\|_{\ell^1}) + (\|x\|_{\ell^2} + \|y\|_{\ell^2}) = \|x\| + \|y\| = 2.$$

Por tanto,  $\ell_1$  es estrictamente convexo.

Sin embargo, definamos ahora las sucesiones

$$x_{N,k} = \begin{cases} 1 & \text{si } k \leq N, \\ 0 & \text{en caso contrario,} \end{cases} \quad y_{N,k} = \begin{cases} 1 & \text{si } N < k \leq 2N, \\ 0 & \text{en caso contrario.} \end{cases}$$

Por un lado tenemos que  $\|x\| = \|y\| = N + \sqrt{N}$  y que  $\|x_N - y_N\| = 2N + \sqrt{2N}$ , ya que

$$x_{N,k} - y_{N,k} = \begin{cases} 1 & \text{si } k \leq N, \\ -1 & \text{si } N < k \leq 2N, \\ 0 & \text{si } k \geq 2N. \end{cases}$$

Pero tenemos también que

$$\left\| \frac{x_N + y_N}{2} \right\| = \frac{2N}{2} + \frac{\sqrt{2N}}{2}.$$

Dividiendo entre  $N + \sqrt{N}$  podemos hacer  $\left\| \frac{x_N + y_N}{2(N + \sqrt{N})} \right\|$  tan cercano como queramos a 1, mientras que siempre tendremos  $\left\| \frac{x_N - y_N}{N + \sqrt{N}} \right\| \geq \sqrt{2}$ . Por tanto,  $(\ell^1, \|\cdot\|)$  no es uniformemente convexo.

# Convexidad

Contraejemplos:  $L^1$

Consideremos el espacio  $L^1([0, 1], \lambda)$  y definamos, para  $n \in \mathbb{N}$ :

$$f_n = \chi_{[0, 1/n]}, \quad g_n = \chi_{[1-1/n, 1]}.$$

Entonces:

$$\|f_n\|_1 = \|g_n\|_1 = \frac{1}{n} \rightarrow 0.$$

Definiendo funciones normalizadas,

$$\tilde{f}_n = \frac{f_n}{\|f_n\|_1} = n\chi_{[0, 1/n]}, \quad \tilde{g}_n = \frac{g_n}{\|g_n\|_1} = n\chi_{[1-1/n, 1]}.$$

Así

$$\|\tilde{f}_n\|_1 = \|\tilde{g}_n\|_1 = 1, \quad \|\tilde{f}_n - \tilde{g}_n\|_1 = 2,$$

pero,

$$\left\| \frac{\tilde{f}_n + \tilde{g}_n}{2} \right\|_1 = \frac{1}{2}(\|\tilde{f}_n\|_1 + \|\tilde{g}_n\|_1) = 1.$$

# Convexidad

Contraejemplos:  $L^\infty$

Consideremos el espacio  $L^\infty([0, 1], \lambda)$  y definamos:

$$f_n = \chi_{[0, 1/2]}, \quad g_n = \chi_{[1/2+1/n, 1]}.$$

Entonces:

$$\|f_n\|_\infty = \|g_n\|_\infty = 1, \quad \|f_n - g_n\|_\infty = 1.$$

Sin embargo:

$$\left\| \frac{f_n + g_n}{2} \right\|_\infty = \frac{1}{2}.$$

Dado que esta cota no mejora al aumentar  $n$ , no es posible encontrar un  $\delta(\epsilon)$  que garantice la disminución necesaria para todo  $\epsilon$ . Esto contradice la definición de convexidad uniforme. Por lo tanto,  $L^\infty$  tampoco es uniformemente convexo.

## 1 Espacios convexos

- Definiciones
- Ejemplos

## 2 Desigualdades

- Desigualdades de Clarkson
- Desigualdades de Hanner
- Una comparación

## Teorema

Para  $2 \leq p < \infty$ , dadas  $f, g \in L^p$ , se verifica la desigualdad

$$\|f + g\|_p^p + \|f - g\|_p^p \leq 2^{p-1} (\|f\|_p^p + \|g\|_p^p). \quad (1)$$

## Teorema

Sea  $1 < p \leq 2$ , y sea  $q = \frac{p}{p-1}$ . Para  $f, g \in L^p$  se tiene

$$\|f + g\|_p^q + \|f - g\|_p^q \leq 2 (\|f\|_p^p + \|g\|_p^p)^{\frac{q}{p}}. \quad (2)$$

# Desigualdades

## Convexidad uniforme en $L^p$

Sean  $f, g \in L^p$  con  $\|f\| = \|g\| = 1$ . Para  $p \geq 2$ , haciendo uso de (1) tenemos

$$\|f + g\|_p^p + \|f - g\|_p^p \leq 2^{p-1}(1 + 1) = 2^p.$$

Ahora, si se tiene  $\|f - g\| > \varepsilon \in (0, 2]$ , dividiendo entre  $2^p$  a ambos lados y despejando adecuadamente se sigue

$$\left\| \frac{f + g}{2} \right\|_p \leq \left( 1 - \left\| \frac{f - g}{2} \right\|_p^p \right)^{\frac{1}{p}} \leq \left( 1 - \left( \frac{\varepsilon}{2} \right)^p \right)^{\frac{1}{p}} =: \delta,$$

donde  $\delta \in (0, 1)$  y se verifica la convexidad uniforme para  $p \geq 2$ .

Para  $1 < p \leq 2$  usamos la desigualdad (2) para obtener

$$\|f + g\|_p^q + \|f - g\|_p^q \leq 2 (\|f\|_p^p + \|g\|_p^p)^{\frac{q}{p}}.$$

Análogamente al procedimiento anterior, ahora con  $\delta := \left(1 - \left(\frac{\varepsilon}{2}\right)^q\right)^{\frac{1}{q}}$  vemos que se verifica la convexidad uniforme también para  $1 < p \leq 2$ .



## Teorema

Sean  $f$  y  $g$  dos funciones en  $L^p$ . Para  $p \geq 2$ , se verifica

$$\|f + g\|_p^p + \|f - g\|_p^p \leq (\|f\|_p + \|g\|_p)^p + |||f\|_p - \|g\|_p|^p.$$

Para  $1 < p \leq 2$ , la desigualdad se invierte.

# Desigualdades

## Una comparación

Dadas  $f, g \in L^p$ , tomamos las funciones constantes  $f' = \|f\|_p$  y  $g' = \|g\|_p$  donde, naturalmente,  $f', g' \in L^p$  y

$$\begin{aligned}(\|f\|_p + \|g\|_p)^p &= (f' + g')^p = \|f' + g'\|_p^p, \\ \left| \|f\|_p - \|g\|_p \right|^p &= |f' - g'|^p = \|f' - g'\|_p^p.\end{aligned}$$

Así pues, utilizando tanto Clarkson como Hanner, obtenemos la siguiente cadena de desigualdades, probando la mejor cota dada por Hanner:

$$\begin{aligned}\|f + g\|_p^p + \|f - g\|_p^p &\leq (\|f\|_p + \|g\|_p)^p + \left| \|f\|_p - \|g\|_p \right|^p = \|f' + g'\|_p^p + \|f' - g'\|_p^p \\ &\leq 2^{p-1} (\|f'\|_p^p + \|g'\|_p^p) = 2^{p-1} (\|f\|_p^p + \|g\|_p^p).\end{aligned}$$