

Revisión de Álgebra lineal

Mg. Dandy Rueda Castillo



Diciembre 10, 2018



Espacio vectorial real

Sea $\mathbb R$ el conjunto de los números reales. Un conjunto V es llamado un *espacio vectorial sobre* $\mathbb R$ o simplemente un *espacio vectorial real* V si en este conjunto se han definido dos operaciones:

- $\mathbf{0} \quad u + v$
- $\mathbf{Q} \quad \alpha \mathbf{u} \ , \ \alpha \in \mathbb{R}$

tal que $u+v \in V$ y $\alpha u \in V$; y, que verifican las siguientes propiedades:

Espacio vectorial real

$$x + y = y + x$$

$$x + (y + z) = (x + y) + z$$

- **3** Existe un único "vector cero" tal que x + 0 = x
- Para todo x, existe un único vector -x tal que x + (-x) = 0
- **3** 1x = x

- $(\alpha + \beta) x = \alpha x + \beta x$

Espacio vectorial

Ejemplos:

- \bullet \mathbb{R}^n
- P (polinomios)
- P_n (polinomios de grado $\leq n$)
- $P_1(I) = \{v : [a,b] \to \mathbb{R} : v(x) = c_1 + c_2 x, c_1, c_2 \in \mathbb{R}\},$ I = [a,b].

Independencia lineal

Dados los vectores $v_1, v_2, ..., v_k$ sus combinaciones lineales son

$$\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2 + \ldots + \alpha_k \mathbf{v}_k$$

La combinación lineal trivial ocurre cuando $\alpha_i=0$, para todo i por lo que

$$\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2 + \ldots + \alpha_k \mathbf{v}_k = \mathbf{0}$$

¿Es la única manera de producir el cero?



Independencia lineal

Si

$$\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2 + \ldots + \alpha_k \mathbf{v}_k = \mathbf{0}$$

ocurre sólo cuando $\alpha_1 = \alpha_2 = \ldots = \alpha_k = 0$, entonces se dice que los vectores v_1, v_2, \ldots, v_k son **linealmente independientes**. Si al menos un α_i es diferente de cero, entonces decimos que los vectores v_1, v_2, \ldots, v_k son linealmente dependientes.

Subespacios

Definición

Sea V un espacio vectorial, un subconjunto W de V es llamado subespacio o subespacio lineal, si W es un espacio vectorial con las operaciones de V.

Ejemplo:

- $V = C([a,b]) = \{u : [a,b] \rightarrow \mathbb{R} : u \text{ es continua}\}$
- $W = \{u \in V : u(a) = u(b) = 0\}$
- Sea I = [a, b] y los puntos $\{x_i\}_{i=1}^{n+1}$ tal que

$$a = x_1 < x_1 < \cdots < x_{n+1} = b$$

definimos

$$V_h = \{ v \in V : v | I_i \in P_1(I_i) \}$$

donde
$$I_i = [x_i, x_{i+1}], i = 1, 2, ..., n.$$

•
$$W_h = \{ u \in V_h : u(a) = u(b) = 0 \}$$



Subespacios

Proposición

Un subconjunto W de un espacio vectorial V es un subespacio si y sólo si cualquier combinación lineal de elementos de W está en W.

Espacio generado

Si un espacio V consiste de todas las combinaciones lineales de los vectores w_1, w_2, \ldots, w_r , entonces estos vectores generan V. Cada vector v de V es la combinación lineal de los w's, es decir

$$v = \beta_1 w_1 + \beta_2 w_2 + \ldots + \beta_r w_r$$

para ciertos coeficientes β_j .

Base y dimensión

Por una base para el espacio vectorial V nos referiremos a una sucesión de vectores en V con las siguientes propiedades:

- Los vectores son linealmente independientes.
- \odot Generan el espacio V.

Un espacio tiene infinitas bases!

Cualquier par de bases de un espacio vectorial V tiene el mismo número de vectores. Este número es llamado dimensión del espacio y expresa los **"grados de libertad"** del espacio.

Ejemplos de bases

- Los vectores $e_1=(1,0,\ldots,0)$, $e_2=(0,1,\ldots,0)$,..., $e_n=(0,0,\ldots,1)$ forman la llamada base canónica para \mathbb{R}^n .
- Las funciones 1, x, x^2 ,..., x^n forman una base para el espacio de polinomios de grado menor o igual que n.
- Una base para $P_1(I)$, I = [a, b] la forman los vectores $v_1 = 1$ y $v_2 = x$.

Espacios importantes!

Dada una matriz A de orden m por n se tiene:

- $C(A^T) : Espacio fila con dimensión <math> r.$
- **3** N(A): Espacio nulo de A con dimensión n-r.
- $N(A^T)$: Espacio nulo de A^T con dimensión m-r.

Producto interno

Sea V un espacio vectorial sobre \mathbb{R} , un producto interno es una función $<,>:V\times V\to\mathbb{R}$ tal que se cumple:

$$\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$$

Producto interno

- Ortogonalidad: $\langle u, v \rangle = 0$
- Mejor aproximación: Si M es un subespacio no trivial de \mathbb{R}^n , para todo $x \in \mathbb{R}^n$ la proyección ortogonal $P_M x \in M$ es determinada por la relación

$$\langle x - P_M x, y \rangle = 0, \ \forall y \in \mathbb{R}^n$$



Espacio normado

Dado un espacio vectorial V, una norma en V es una función $\|\cdot\|$: $V \to \mathbb{R}$ que cumple las siguientes propiedades:

- **2** ||ru|| = |r| ||u||
- $||u+v|| \le ||u|| + ||v||$

Un espacio vectorial V con una norma es llamado espacio normado.

Distancia

Distancia

Dado un conjunto no vacío M y la función $d: M \times M \to \mathbb{R}$ tal que:

$$d(x,y) = d(y,x)$$

3
$$d(x,y) \le d(x,z) + d(z,y)$$

M es llamado espacio métrico y d es llamada una métrica sobre M.

Convergencia

Una sucesión x_n converge a x en un espacio métrico si

$$\lim_{n\to+\infty}d(x_n,x)=0$$

Una sucesión x_n en un espacio métrico es de Cauchy si para todo $\epsilon > 0$, existe N > 0 tal que para todo n, m > N se cumple

$$d(x_n, x_m) < \epsilon$$

Un espacio métrico M es completo si toda sucesión de Cauchy en M es convergente.

Norma en espacios con producto interno

Si V es un espacio con poducto interno, la norma o longitud de $u \in V$ se define por

$$||u|| = \sqrt{\langle u, u \rangle}$$

Propiedades

- ||ru|| = |r| ||u||
- $\langle u, v \rangle \le ||u|| ||v||$ (Designaldad de Cauchy-Schwarz)
- $||u+v|| \le ||u|| + ||v||$
- $||u+v||^2 + ||u-v||^2 = 2||u||^2 + 2||u||^2$



Distancia en espacios con producto interno

Si V es un espacio con poducto interno $\langle \cdot, \cdot \rangle$ y con norma o longitud de $u \in V$ definida por

$$||u|| = \sqrt{\langle u, u \rangle}$$

se define la distancia entre dos elementos u y v de V como

$$d(u,v) = ||u-v||$$

Transformación lineal

Dados dos espacios vectoriales V y W, la aplicación $T:V\to W$ es una transformación lineal si cumple:

$$T(u+v) = T(u) + T(v)$$

$$2 T(\alpha u) = \alpha T(u)$$

Espacios de Banach

Si un espacio vectorial con una métrica asociada a una norma es completo, entonces V es llamado espacio de Banach.

Espacios de Banach

El conjunto \mathbb{R}^n es un espacio de Banach con cada una de las pnormas:

$$\|(x_1, x_2, ..., x_n)\|_p = \left(\sum_{k=1}^n |x_k|^p\right)^{1/p}$$

donde $1 \le p < \infty$ y para $p = \infty$

$$\|(x_1,x_2,..,x_n)\|_{\infty} = \max\{|x_k|: k=1,2,...,n\}.$$

Espacios de Banach

Los espacios ℓ^p :

$$\ell^p = \left\{ (x_1, x_2, ..) \in \mathbb{R}^\infty : \sum_{k=1}^\infty |x_k|^p < \infty \right\}$$

donde $1 \le p < \infty$ con la norma

$$\|(x_1,x_2,..)\|_p = \left(\sum_{k=1}^{\infty} |x_k|^p\right)^{1/p}$$

y el espacio ℓ^{∞} :

$$\ell^{\infty} = \{(x_1, x_2, ...) \in \mathbb{R}^{\infty} : \sup\{|x_k| : k = 1, 2, ...\} < \infty\}$$

con la norma

$$\|(x_1,x_2,..)\|_{\infty} = \sup\{|x_k|: k=1,2,...\}.$$

son espacios de Banach.



Espacios de Hilbert

Qué es un espacio de Hilbert?

Espacio de Banach con norma inducida por un producto interno

Espacios de Hilbert

El espacio $L^2([a,b])$:

$$L^{2}([a,b]) = \left\{ f: [a,b] \to \mathbb{R}: \int_{a}^{b} f^{2}(x) dx < +\infty \right\}$$

donde f = g si f(x) = g(x) c.t.p con la norma

$$||f||_2 = \left(\int_a^b f^2(x) \, dx\right)^{1/2}$$

es un espacio de Hilbert.



Espacios de Hilbert

- Rolf Rannacher, Numerical Linear Algebra. Lecture Notes WS 2013/2014 - Heildelberg University.
- Thomas Richter & Thomas Wick, Einführung in die Numerische Mathematik. Begriffe, Konzepte und zahlreiche Anwendungsbeispiele.