

# Análisis Matemático

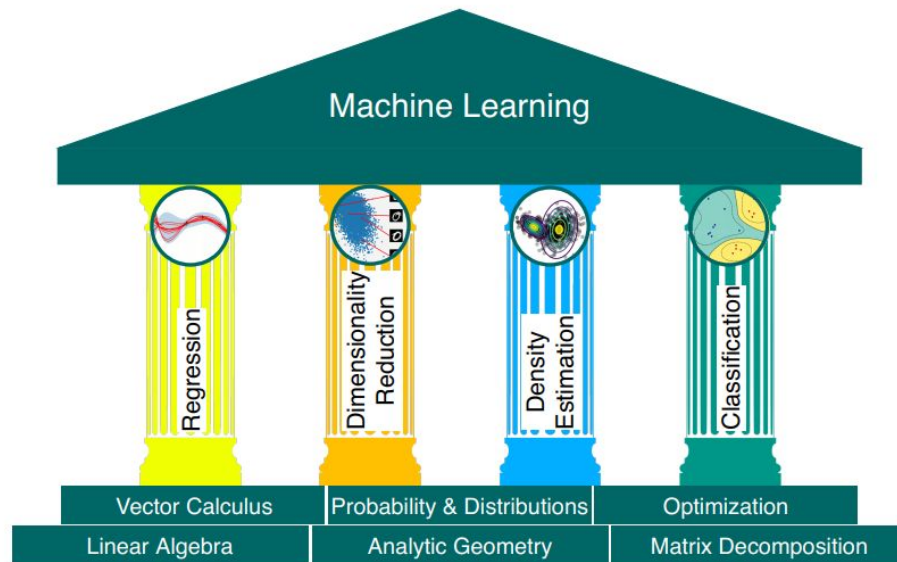
Clase 1

# ¿Por qué estudiar Análisis Matemático?

A medida que Machine Learning se vuelve más común, y los paquetes de software se vuelven más simples de usar, uno se abstrae cada vez más de los detalles técnicos que hay detrás.

## Modelo de caja negra.

Esto trae el **peligro** de desconocer las decisiones de diseño y las limitaciones de cada algoritmo.

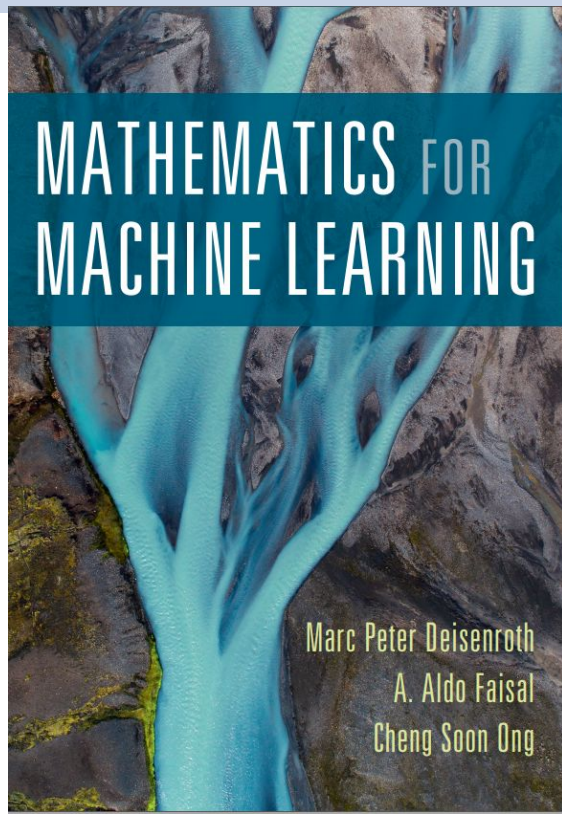


"Mathematics for Machine Learning", Deisenroth, Faisal, Ong

# **Cronograma de la materia**

<b>Clase 1</b>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Espacios Vectoriales</li> <li>• Operaciones matriciales</li> <li>• Ortogonalidad</li> </ul>
<b>Clase 2</b>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Proyecciones</li> <li>• Autovalores y autovectores</li> <li>• SVD</li> </ul>
<b>Clase 3</b>	Aplicaciones: <ul style="list-style-type: none"> <li>• Filtro de Kalman</li> <li>• PageRank</li> </ul>
<b>Clase 4</b>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Cálculo multivariado</li> <li>• Gradiente</li> </ul>
<b>Clase 5</b>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Optimización</li> </ul>
<b>Clase 6</b>	Aplicaciones <ul style="list-style-type: none"> <li>• Gradiente descendente</li> <li>• SVM</li> </ul>
<b>Clase 8</b>	Evaluación

## Bibliografía troncal



Vamos a seguir principalmente este libro, pero para algunos temas particulares iremos agregando otra bibliografía

Está disponible gratis en <https://mml-book.github.io/>

# Espacios vectoriales

## Una que sepamos todos

Consideremos los vectores en  $\mathbb{R}^3$ . Qué pasa cuando operamos sobre este espacio?

1.  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^3, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbf{x} + \mathbf{y}$
2.  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^3, k \in \mathbb{R} \rightarrow k\mathbf{x}$

## Algunas definiciones previas

Sea  $V$  un conjunto no vacío

**Def :** Una **operación** es una función  $+ : V \times V \rightarrow V$

Algunas **propiedades** deseables de  $+$  :

1. Es **asociativa** si  $(a + b) + c = a + (b + c)$ ,  $a, b, c \in V$
2. Tiene **elemento neutro** si  $\exists e \in V$  tq  $e + a = a + e = a$
3. Si  $+$  tiene elemento neutro  $e$ , todo elemento tiene **inverso** si
$$\forall v \in V, \exists v' \in V \text{ tq } v + v' = v' + v = e$$
4. Es **conmutativa** si  $a + b = b + a$ ,  $\forall a, b \in V$



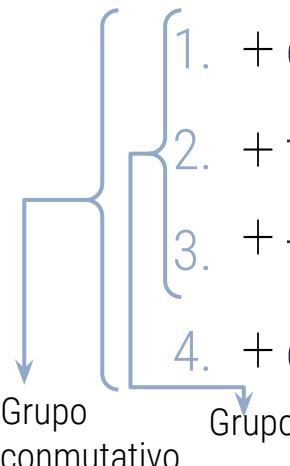
## Algunas definiciones previas

Sean  $K$  y  $V$  dos conjuntos

**Def:** Una acción de  $K$  en  $V$  es una función  $\cdot : K \times V \rightarrow V$

## Espacio Vectorial: definición

**Def:** Diremos que  $\mathcal{V} = (V, +, K, \cdot)$  es un **espacio vectorial** si  $K$  y  $V$  son conjuntos no vacíos y la operación  $+$  en  $V$ , y la acción  $\cdot$  de  $K$  en  $V$  satisfacen:

- 
- 1.  $+$  es asociativa
  - 2.  $+$  tiene elemento neutro
  - 3.  $+$  tiene elemento inverso
  - 4.  $+$  es conmutativa

- 5.  $\alpha \cdot (v + w) = \alpha \cdot v + \alpha \cdot w, \forall \alpha \in K, \forall v, w \in V$
- 6.  $(\alpha + \beta) \cdot v = \alpha \cdot v + \beta \cdot v, \alpha, \beta \in K, v \in V$
- 7.  $1 \cdot v = v \quad \forall v \in V$  (existe el elemento neutro)
- 8.  $\alpha \cdot (\beta \cdot v) = (\alpha\beta) \cdot v \quad \forall \alpha, \beta \in K, \forall v \in V$  ( $\cdot$  es conmutativa)

## Algunas definiciones más

Sea  $\mathcal{V} = (V, +, K, \cdot)$  un EV, diremos que  $V$  es un  $K$ espacio vectorial

A  $K$  se lo conoce como **cuero de escalares** y a la acción  $\cdot$  se la llama **producto por escalar**

Si  $(V, +)$  cumple con las propiedades 1-3, se dice que es un **grupo**. Si además cumple con 4. Se dice un **grupo conmutativo**.

# Subespacios vectoriales

## Definición

## Definición

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -espacio vectorial. Un subconjunto  $S \subseteq V$  no vacío se dice un **subespacio** de  $V$  si la suma y el producto por escalares (de  $V$ ) son una operación y una acción en  $S$  que lo convierten en un  $K$ -espacio vectorial

**Prop:**  $S$  es un SEV de  $V$  sii:

1.  $S \neq \emptyset \longrightarrow 0 \in S$
2.  $x, y \in S \Rightarrow x + y \in S$
3.  $\alpha \in K, v \in S \Rightarrow \alpha \cdot v \in S$

## Algunas propiedades

Sean  $X, T \subseteq V$  dos subespacios de  $V$

1.  $X \cap T = \{v \in V | v \in X \text{ y } v \in T\} \subseteq V$  es un SEV
2.  $X + T = \{v \in V | v = x + t, x \in X, t \in T\} \subseteq V$  es un SEV
3.  $X \cup T = \{v \in V | v \in X \text{ o } v \in T\}$  ¿Es un SEV? [Ejercicio]

# Representación de subespacios

## Sistemas generadores

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -EV, y sea  $G = \{v_1, \dots, v_r\} \subseteq V$ . Una **combinación lineal** de  $G$  es un elemento  $v \in V$  tal que  $v = \sum_{i=1}^r \alpha_i \cdot v_i$ ,  $\alpha_i \in K$  para cada  $1 \leq i \leq r$ .

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -EV y sea  $G \subseteq V$ . Se dice que  $G$  es un **sistema de generadores** de  $V$  si todo elemento de  $V$  es una combinación lineal de  $G$ .

Noación:  $\langle G \rangle = V$



## Independencia lineal

Interesa buscar, dentro de los conjuntos generadores, aquellos que sean mínimos (menor cantidad de elementos)

Sea  $V$  un  $K$ -EV,  $S$  un SEV de  $V$ ,

- y sea  $\{v_1, \dots, v_n\} \subseteq V$ . Entonces  $\langle v_1, \dots, v_n \rangle \subseteq S \Leftrightarrow v_i \in S \forall 1 \leq i \leq n$ .
- y sea  $\{v_1, \dots, v_n, v_{n+1}\} \subseteq V$ . Entonces:  
 $\langle v_1, \dots, v_n, v_{n+1} \rangle = \langle v_1, \dots, v_n \rangle \Leftrightarrow v_{n+1} \in \langle v_1, \dots, v_n \rangle$

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -EV, y sea  $\{v_\alpha\}_{\alpha \in I}$  una familia de vectores de  $V$ .

Se dice que  $\{v_\alpha\}_{\alpha \in I}$  es **linealmente independiente** (l.i.) si

$$\sum_{\alpha \in I} k_\alpha v_\alpha = 0 \Rightarrow k_\alpha = 0 \forall \alpha \in I$$

## Bases y dimensión

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -EV. Un conjunto  $\{v_\alpha\}_{\alpha \in I}$  se llama una **base** del EV  $V$  si  $\{v_\alpha\}_{\alpha \in I}$  es un conjunto l.i. de  $V$  que satisface  $\langle v_\alpha \rangle_{\alpha \in I} = V$

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -EV, y  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  una base de  $V$ . Diremos que  $n$  es la **dimensión** de  $V$ . En este caso, diremos que  $V$  es un  $K$ -EV de dimensión finita.  
(hay casos donde la dimensión de  $V$  es infinita)

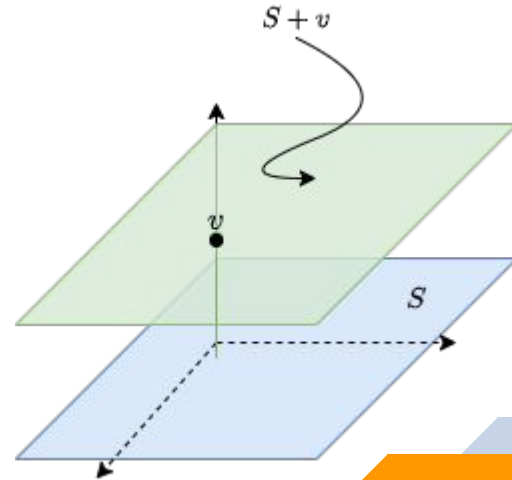
## Variedad lineal

**Def:** Sea  $V$  un  $K$ -espacio vectorial. Una **variedad lineal**  $M \subseteq V$  es un conjunto de la forma  $M = \{s + p | s \in S\}$ , donde  $S$  es un subespacio de  $V$  y  $p \in V$

$$Ax = 0$$

$$Ax = b$$

Observación: Se pueden modificar las operaciones  $+$  y  $\cdot$  para que  $M$  sea en SEV.



# **Espacios con producto interno**

## Producto interno

**Def:** Sea  $V$  un  $\mathbb{R}$  ( $\mathbb{C}$ )-EV. Un **producto interno** sobre  $V$  es una función  $\Phi : V \times V \rightarrow \mathbb{R}(\mathbb{C})$  que satisface:

1. Para cada  $\alpha \in \mathbb{R}(\mathbb{C})$ , y  $v, w, z \in V$ 
  - $\Phi(v + w, z) = \Phi(v, z) + \Phi(w, z)$
  - $\Phi(\alpha \cdot v, z) = \alpha \Phi(v, z)$
2.  $\Phi(v, w) = \overline{\Phi(w, v)}$
3.  $\Phi(v, v) \geq 0$ , y  $\Phi(v, v) = 0 \Leftrightarrow v = 0$

Notación:  $\Phi(v, w) = \langle v, w \rangle$

## EV con producto interno

**Def:** A un espacio vectorial real (complejo) provisto de un producto interno se lo llama un **espacio euclídeo** (espacio unitario)

**Obs:** El p.i. Es una generalización del producto escalar en  $\mathbb{R}^n (\mathbb{C}^n)$

# Norma

Es la generalización de la longitud de un vector en  $\mathbb{R}^n (\mathbb{C}^n)$

**Def:** Sea  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un EV real (complejo) con p.i. Y sea  $v \in V$ .  
Se define la **norma** de  $v$  asociada a  $\langle \cdot, \cdot \rangle$

**Notación:**  $\|v\| = \langle v, v \rangle^{\frac{1}{2}}$

## Norma - Propiedades

1. Para todo  $v \in V$ ,  $\|v\| \geq 0$ ,  $\|v\| = 0$  si y solo si  $v = 0$
2. Sean  $\alpha \in \mathbb{R} (\mathbb{C})$  y  $v \in V$ .  $\|\alpha \cdot v\| = |\alpha| \|v\|$
3. Desigualdad de Cauchy Schwartz. Si  $v, w \in V$ , entonces

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \|w\|$$

4. Desigualdad triangular. Si  $v, w \in V$  entonces

$$\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$$



# Ortogonalidad

**Def:** Sea  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un  $\mathbb{R}$ -EV ( $\mathbb{C}$ -EV) con p.i. Dos vectores  $v, w \in V$  se dicen **ortogonales** si  $\langle v, w \rangle = 0$ .

**Obs** (Teorema de Pitágoras) : Si  $v, w \in V$  son vectores ortogonales,  $\|v + w\|^2 = \|v\|^2 + \|w\|^2$

**Def:** Sea  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un EV con p.i. Se dice que  $\{v_1, \dots, v_r\} \subseteq V$  es un **conjunto ortogonal** si  $\langle v_i, v_j \rangle = 0 \forall i \neq j$ .

# Distancia

A partir de la definición de norma se puede definir la distancia entre vectores.

**Def:** Sea  $V$  un EV real (complejo) con p.i.  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  se define la distancia  $d : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  como  $d(v, w) = \|v - w\|$

Propiedades:

1.  $d(v, w) \geq 0 \forall v, w \in V$
2.  $d(v, w) = 0 \Leftrightarrow v = w$
3.  $d(v, w) = d(w, v) \forall v, w \in V$
4.  $d(v, z) \leq d(v, w) + d(w, z) \forall v, w, z \in V$

Obs: Existen distancias que no están asociadas a ninguna norma

# Operaciones matriciales

# Operaciones básicas

- Suma (+):  $A + B = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & \dots & a_{1m} + b_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + b_{n1} & \dots & a_{nm} + b_{nm} \end{bmatrix}$
- Producto por escalar ( $\cdot$ ):  $\lambda A = \begin{bmatrix} \lambda a_{11} & \dots & \lambda a_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda a_{n1} & \dots & \lambda a_{nm} \end{bmatrix}$
- Producto entre matrices:  $(AB)_{ij} = \sum_{k=1}^m A_{ik} B_{kj}$   
("sumo fila  $i$  por columna  $j$ ")

## Propiedades:

- Asociativa
- $AB \neq BA$
- $I_n A = A I_m$ ,  $I_n = \text{diag}(1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$A, B \in \mathbb{R}^{n \times m},$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} & \dots & b_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \dots & b_{nm} \end{bmatrix}$$

# Algunas matrices especiales

1. Matrices cuadradas:  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

## Operaciones especiales:

- **Determinante:**  $\det(A) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+1} a_{1i} \det(A(1|i))$ , donde  $a_{1i}$  es el elemento  $(1,i)$  de  $A$  y  $A(1|i)$  es la matriz  $A$  quitando la fila 1 y la columna  $i$
- **Traza**  $Tr(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$

## Casos particulares

- **Simétricas:**  $A^T = A$  (o **hermíticas** si la  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ :  $A^H = A$ )
- **Inversibles:**  $\exists A^{-1}$  (si  $\det(A) \neq 0$ )

## Bibliografía extra

1. Álgebra Lineal, Departamento de Matemática, FCEyN, UBA
2. The Matrix Cookbook, buen resumen de operaciones matriciales y sus propiedades