

## Investigación Operativa

### **Tema 1: Convexidad.**

**Objetivos:** Estudio de la convexidad de conjuntos. Funciones convexas.

**Conceptos previos:** *Funciones de varias variables. Matriz Hessiana. Formas cuadráticas.*

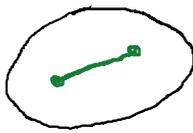
### 1. Conjuntos convexos

Idea: Un conjunto es convexo cuando el segmento que une dos puntos cualesquiera del conjuntos, está contenido en el conjunto.

**Definición 1:** Un conjunto  $A \subset \mathbb{R}^n$  es convexo cuando  $\forall \bar{x}, \bar{y} \in A, \forall t \in [0,1]$  se tiene que

$$t\bar{x} + (1-t)\bar{y} \in A$$

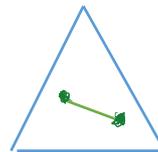
**Ejemplo 1:**



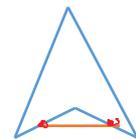
Convexo



No convexo



Convexo



No convexo

**Propiedad:** La intersección de conjuntos convexos es un conjunto convexo.

### Conjuntos convexos importantes

Son los hiperplanos, los semiespacios y los poliedros:

**Definición 2:** Sean  $\bar{c} \in \mathbb{R}^n$  y  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Definimos hiperplano de  $\mathbb{R}^n$  asociado a  $\bar{c}$  y a  $\alpha$  al conjunto  $H = \{\bar{x} \in \mathbb{R}^n / \bar{c} \cdot \bar{x} = \alpha\}$ .

**Observación 1:** En el plano ( $\mathbb{R}^2$ ), los hiperplanos son las rectas, en el espacio  $\mathbb{R}^3$  son los planos, y para dimensiones mayores (ya no hay representación gráfica) es para lo que realmente usamos el término *hiperplano*.

**Definición 3:** Dado el hiperplano  $H = \{\bar{x} \in \mathbb{R}^n / \bar{c} \cdot \bar{x} = \alpha\}$ , llamamos semiespacios cerrados<sup>1</sup> asociados a H a los conjuntos

$$H^+ = \{\bar{x} \in \mathbb{R}^n / \bar{c} \cdot \bar{x} \geq \alpha\}$$

$$H^- = \{\bar{x} \in \mathbb{R}^n / \bar{c} \cdot \bar{x} \leq \alpha\}$$

**Ejemplo 2:**  $\bar{c} = (1,2)$ ;  $\alpha = -2 \rightarrow H = \{x + 2y = -2\}$ ;  $H^+ = \{x + 2y \geq -2\}$ ;  $H^- = \{x + 2y \leq -2\}$

**Definición 4:** La intersección de un número finito de semiespacios de  $\mathbb{R}^n$  se llama polítopo. Si esa intersección es acotada<sup>2</sup>, se denomina **poliedro**.

**Observación 2:** Polítopos y poliedros son conjuntos convexos por ser intersección de convexos.

**Ejemplo 3:**

---

<sup>1</sup> **Definición intuitiva de conjunto cerrado:** Un conjunto es cerrado si incluye los puntos de su frontera.

<sup>2</sup> **Definición intuitiva de conjunto acotado:** Un conjunto está acotado si se le puede encerrar en una “bola” de centro  $a$  y radio  $r$ .

## 2. Funciones convexas

**Idea:** Una función es convexa cuando el segmento que une cualquier par de puntos de la gráfica nunca está por debajo de la misma. Es cóncava en caso contrario.

**Propiedad 1:** Sean  $k \in \mathbb{R}$  y  $A \subset \mathbb{R}^n$  un conjunto convexo y no vacío:

- a) Si  $f: A \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  es convexa, entonces  $\{\bar{x} \in A / f(\bar{x}) \leq k\}$  es un conjunto convexo.
- b) Si  $f: A \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  es cóncava, entonces  $\{\bar{x} \in A / f(\bar{x}) \geq k\}$  es un conjunto convexo.

**Teorema 1:** Sea  $A$  un subconjunto convexo y no vacío de  $\mathbb{R}^n$  y  $f: A \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  una función de clase  $C^2$  en  $A$ . Entonces:

- a) La función es convexa (cóncava) sí, y sólo sí, su matriz Hessiana es semidefinida positiva (semidefinida negativa) para cualquier punto del conjunto  $A$ .
- b) La función es estrictamente convexa (cóncava) sí, y sólo sí, su matriz Hessiana es definida positiva (definida negativa) para cualquier punto del conjunto  $A$ .

**Ejemplo 4:**

$$f(x) = e^x$$

$$f'(x) = e^x; f''(x) = e^x > 0 \quad \forall x \rightarrow \text{La función es estrictamente convexa}$$

**Ejemplo 5:**  $f(x, y) = 5 + 3x^2 + y^4$

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 6x; \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 4y^3$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = 6; \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) = 0 = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y); \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) = 12y^2$$

$$H_f(x, y) = \begin{bmatrix} 6 & 0 \\ 0 & 12y^2 \end{bmatrix}; H_1 = 6 > 0; H_2 = 12y^2 \geq 0 \text{ Semidefinida Positiva. Por lo tanto, la}$$

función es convexa.

**Definición 5:** Llamamos Programa de Optimización al problema

$$(P) \begin{cases} \text{Opt } f(\bar{x}) \\ \text{s. a. } \bar{x} \in F \end{cases}$$

donde  $\bar{x}$  son las variables de decisión,  $f$  es la función objetivo (valora las decisiones) y  $F$  es el conjunto factible (conjunto de restricciones que deben verificar las variables de decisión).

**Definición 6:** Diremos que el programa  $(P) \begin{cases} \text{Opt } f(\bar{x}) \\ \text{s. a. } \bar{x} \in F \end{cases}$  es un programa convexo si la función objetivo es convexa y el conjunto factible es convexo. Si la función objetivo es cóncava y el conjunto factible es convexo, diremos que  $(P)$  es un programa cóncavo.

**Ejemplo 6:** Estudiar la convexidad del siguiente programa:

$$\begin{cases} \text{Max } 8x - 6y - 2x^2 - 3y^2 + 4xy \\ \text{s. a. } x^2 + y^2 \leq 1 \end{cases}$$

Empezamos por la convexidad del conjunto, puesto que, si el conjunto no es convexo, el programa no lo será.

En este caso, reconocemos en  $x^2 + y^2 \leq 1$  la ecuación de un círculo de centro (0,0) y radio 1, que es un conjunto convexo.

Para estudiar la convexidad de la función, es suficiente con analizar el signo de la matriz Hessiana, como ya hemos visto:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 8 - 4x + 4y; \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = -6 - 6y + 4x$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = -4; \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) = 4 = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y); \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) = -6$$

$$H_f(x, y) = \begin{bmatrix} -4 & 4 \\ 4 & -6 \end{bmatrix}; H_1 = -4 < 0; H_2 = 24 - 16 = 8 > 0 \text{ Definida Negativa}$$

Por lo tanto, la función objetivo es cóncava y el programa es cóncavo.