

### Relación 4 de problemas

1. Sea  $D \subset \mathbb{R}^n$  un conjunto convexo, y sea  $f : D \rightarrow \mathbb{R}^n$  una función definida sobre él.

- (a) Demuestra que una condición necesaria, pero no suficiente, para que  $f$  sea convexa es que, para cada número real  $\alpha$ , el conjunto  $\{x \in D : f(x) \leq \alpha\}$  sea convexo.
- (b) Demuestra que una condición necesaria y suficiente para que  $f$  sea convexa es que el epigrafo de  $f$  sea un conjunto convexo.

2. Se dice que una función  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  es cuasiconvexa si los conjuntos  $S_\alpha = \{x \in \mathbb{R}^n : f(x) \leq \alpha\}$  son convexos para todo  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Demuestra que  $f$  es cuasiconvexa si y solo si para todo  $x, y \in \mathbb{R}^n$  y  $\lambda \in [0, 1]$  se verifica  $f((1 - \lambda)x + \lambda y) \leq \max\{f(x), f(y)\}$ .

3. Comprueba si las siguientes funciones son convexas o cóncavas (o ni convexas ni cóncavas) en su dominio de definición:

- (a)  $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + 2x_2 - 3x_3)^2$ .
- (b)  $f(x_1, x_2) = 8x_1 - 6x_2 - 2x_1^2 - 3x_2^2 + 4x_1x_2$ .
- (c)  $f(x_1, x_2) = \min\{x_1, x_2\}$ .
- (d)  $f(x_1, x_2) = (x_2 - x_1^2)^2$ .

4. Sea  $I \subset \mathbb{R}$  un intervalo y  $f : I \rightarrow \mathbb{R}$  una función convexa.

- (a) (Lema de las tres cuerdas) Sean  $x, y, z \in I$  con  $x < y < z$ , demuestra

$$\frac{f(y) - f(x)}{y - x} \leq \frac{f(z) - f(x)}{z - x} \leq \frac{f(z) - f(y)}{z - y}.$$

Deduce que la función  $g(x) = (f(x) - f(a))/(x - a)$ , definida para  $x \neq a$ , es creciente.

- (b) Sea  $c$  un punto del interior de  $I$ . Demuestra que existen las derivadas por la derecha y por la izquierda de  $f$  en  $c$  y verifican  $f'_-(c) \leq f'_+(c)$ .
- (c) Sean  $a$  y  $b$  puntos del interior de  $I$  con  $a < b$  entonces, por el apartado (b), existen las derivadas por la derecha y por la izquierda de  $f$  en  $a$  y  $b$ . Demuestra que se verifica:

$$f'_-(a) \leq f'_+(a) \leq \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \leq f'_-(b) \leq f'_+(b).$$

- (d) Si  $f$  es derivable, demuestra que  $f$  es convexa si y solo si  $f'$  es creciente.
- (e) Si  $f$  es derivable dos veces, demuestra que  $f$  es convexa si y solo si  $f''(x) \geq 0$ , para todo  $x \in I$ .

5. Utiliza la desigualdad de Jensen (aplicada a una función convexa adecuada) para demostrar que si  $x_1, \dots, x_m, \lambda_1, \dots, \lambda_m > 0$  con  $\lambda_1 + \dots + \lambda_m = 1$ , entonces

$$\prod_{i=1}^m x_i^{\lambda_i} \leq \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i.$$

6. Una función  $f$  es log-convexa si es positiva y  $\log f$  es convexa. Demuestra que toda función log-convexa es convexa. Demuestra que la función gamma,  $\Gamma(x) = \int_0^\infty t^{x-1} e^{-t} dt$ ,  $x > 0$ , es log-convexa (Indicación: usa la desigualdad de Hölder).

7. Sea  $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$  convexa y derivable. Demuestra que la función que da los promedios de  $f$  sobre los intervalos  $[0, x]$ , es decir  $F(x) = (1/x) \int_0^x f(t) dt$ , también es convexa. (Indicación: calcula  $F''(x)$  y exprésala en la forma  $F''(x) = (2/x^3) \int_0^x g(x, t) dt$ , para cierta función  $g(x, t)$ ).

8. Considera el problema  $\min f(x)$  s.a.  $x \geq 0$ , donde  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  es convexa y diferenciable. Demuestra que  $\bar{x}$  es la solución factible óptima de este problema si y solo si para todo  $i = 1 \dots, n$  se cumple  $\bar{x}_i \geq 0$ ,  $f'_i(\bar{x}) \geq 0$  y  $\bar{x}_i f'_i(\bar{x}) = 0$ .

9. Sean  $f_1, \dots, f_m$  funciones convexas definidas sobre un dominio  $D \subset \mathbb{R}^n$  convexo y supongamos que no existe  $x \in D$  tal que  $f_1(x) < 0, \dots, f_m(x) < 0$ .

(a) Demuestra que el conjunto

$$S = \{(y_1, \dots, y_m) \in \mathbb{R}^m : \text{existe } x \in D \text{ con } f_1(x) < y_1, \dots, f_m(x) < y_m\}$$

es convexo.

(b) Demuestra que existen escalares no negativos  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ , no todos nulos, tales que  $\lambda_1 f_1(x) + \dots + \lambda_m f_m(x) \geq 0$  para todo  $x \in D$ .

10. Un subgradiente de una función  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  en el punto  $\bar{x} \in D \subset \mathbb{R}^n$  es un vector  $u \in \mathbb{R}^n$  tal que  $f(x) \geq f(\bar{x}) + u^\top(x - \bar{x})$ , para todo  $x \in D$ .

(a) Demuestra que el conjunto de subgradientes de una función en un punto (la subdiferencial de la función en ese punto) es un conjunto convexo.

(b) Demuestra que si  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  es convexa y diferenciable en un conjunto abierto y convexo  $D$ , entonces el único subgradiente de  $f$  en cualquier  $\bar{x} \in D$  es  $\nabla f(\bar{x})$ .

(c) Determina los subgradientes de la función  $f(x) = \|x\|$ , donde  $\|\cdot\|$  es cualquier norma procedente de un producto escalar.

(d) Sea  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ , con  $S \subset \mathbb{R}^n$  convexo. Considera el problema  $\min f(x)$  s.a.  $x \in S$ . Demuestra que  $\bar{x} \in S$  es la solución de este problema si  $f$  tiene un subgradiente  $u$  en  $\bar{x}$  tal que  $u^\top(x - \bar{x}) \geq 0$ , para todo  $x \in S$ . (Si  $f$  es convexa el recíproco también es cierto pero la demostración, basada en los teoremas de separación de conjuntos convexos, es más complicada.)