

# FUNCIONES CONVEXAS

El concepto de convexidad es fundamental en el análisis y resolución de los problemas de optimización.

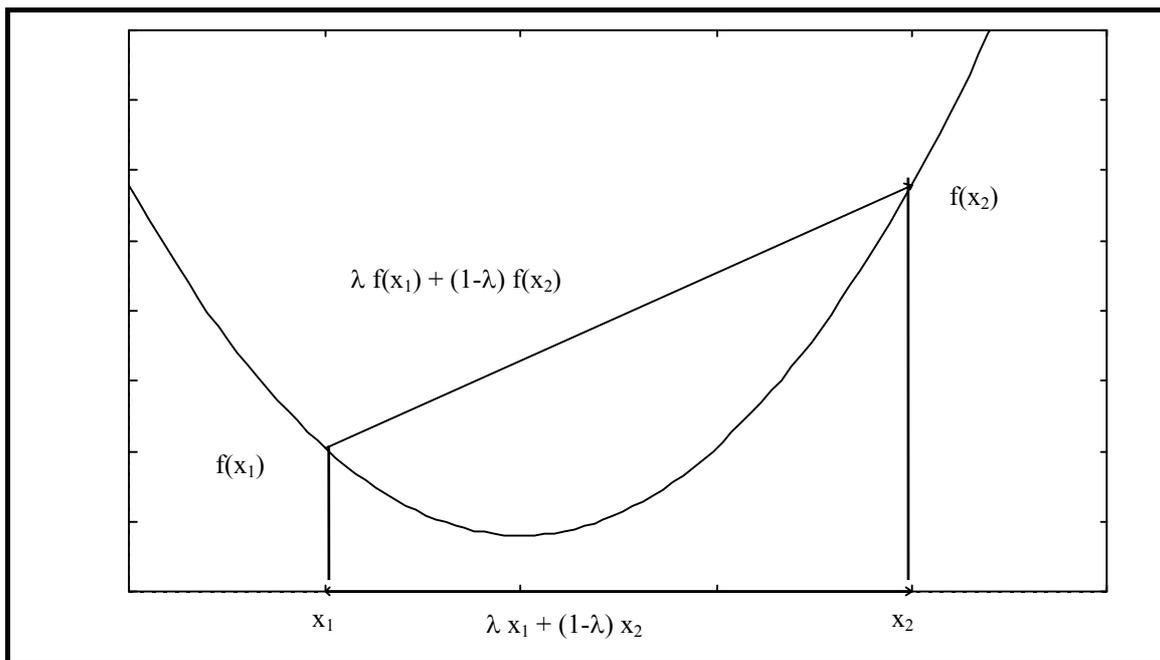
## FUNCIONES CONVEXAS Y CÓNCAVAS.

Sea  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ , un conjunto convexo y no vacío, y sea  $f: S \rightarrow \mathbb{R}$  es una función *convexa* en  $S$ , si y solo si:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2] \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda) f(x_2)$$

$$\forall \lambda \in [0,1] \quad y \quad \forall x_1, x_2 \in S.$$

Gráficamente:



Sea  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ , un conjunto convexo y no vacío, y sea  $f: S \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f$  es una función *estrictamente convexa* en  $S$ , si:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2] < \lambda f(x_1) + (1-\lambda) f(x_2)$$

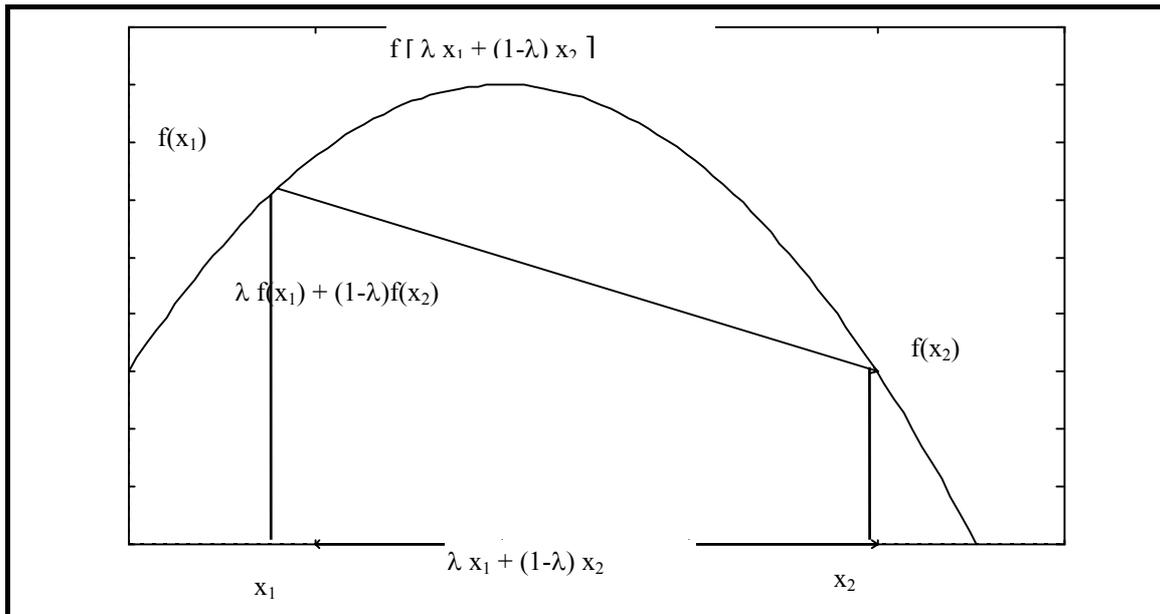
$$\forall \lambda \in ]0,1[ \quad y \quad \forall x_1, x_2 \in S. \text{ con } x_1 \neq x_2$$

Sea  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ , un conjunto convexo y no vacío, y sea  $f: S \rightarrow \mathbb{R}$  es una función **cóncava** en  $S$ , si y solo si:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2] \geq \lambda f(x_1) + (1-\lambda)f(x_2)$$

$$\forall \lambda \in [0,1] \quad \text{y} \quad \forall x_1, x_2 \in S.$$

Gráficamente,



Una función es **estrictamente cóncava** si la desigualdad se verifica en sentido estricto, es decir:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2] > \lambda f(x_1) + (1-\lambda)f(x_2)$$

$$\forall \lambda \in (0,1) \quad \text{y} \quad \forall x_1, x_2 \in S. \text{ con } x_1 \neq x_2$$

Es importante hacer notar que las definiciones que hemos dado con anterioridad no exigen ni la continuidad ni la diferenciabilidad de la función.

**Si  $f(x)$  es una función convexa en  $S$  (convexo y no vacío), entonces la función  $[-f(x)]$  es una función cóncava en  $S$ .**

Prueba:

Si  $f(x)$  es una función convexa verifica que :

$$\forall \lambda \in [0,1] \quad \text{y} \quad \forall x_1, x_2 \in S.$$

$$f [ \lambda x_1 + (1-\lambda) x_2 ] \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda) f(x_2)$$

si multiplicamos esta expresión por (-1), tenemos

$$- f [ \lambda x_1 + (1-\lambda) x_2 ] \geq - \lambda f(x_1) - (1-\lambda) f(x_2)$$

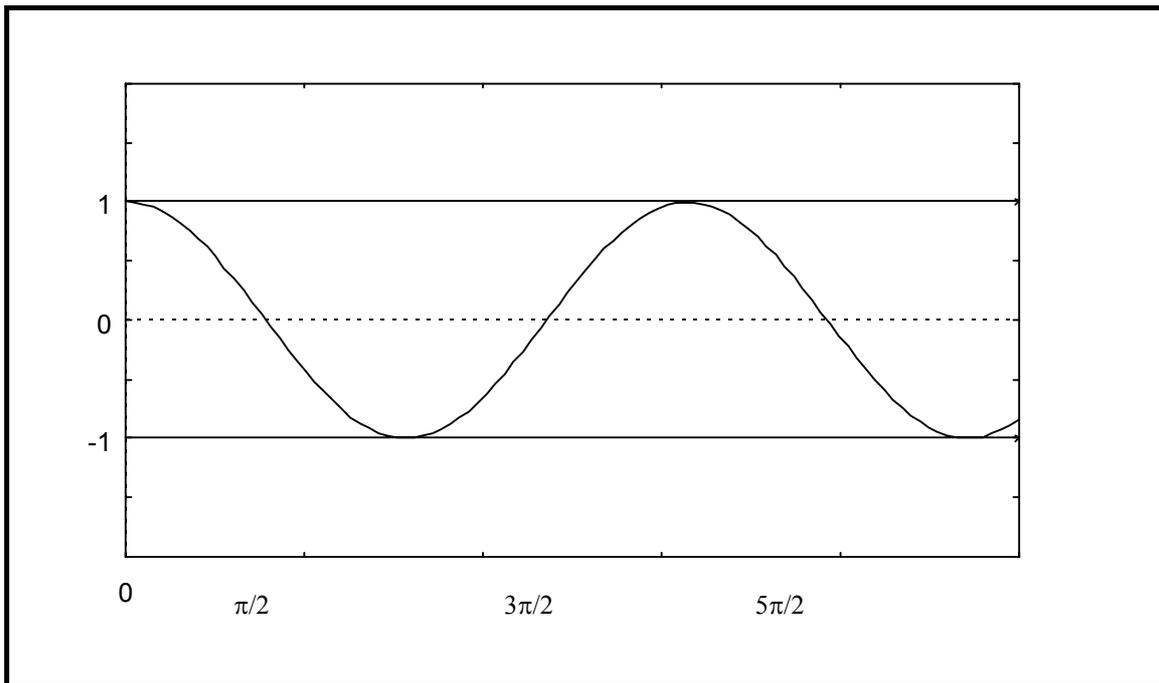
o lo que es lo mismo:

$$(-f) [ \lambda x_1 + (1-\lambda) x_2 ] \geq \lambda (-f)(x_1) + (1-\lambda) (-f)(x_2)$$

con lo cual  $(-f)$  es una función cóncava.

Así por ejemplo, **las funciones lineales** son cóncavas y convexas a la vez, dado que cumplen la definición de función cóncava y convexa como una igualdad entre los dos miembros de la definición, pero precisamente por este motivo no pueden ser ni estrictamente cóncavas ni convexas.

Por el contrario, la función coseno ( $\cos(x)$ ) no es cóncava ni convexa sobre todo su dominio ( $\mathbb{R}$ ), pero sin embargo, sobre ciertos subdominios sí tiene algunas de estas propiedades. Así, en el dominio  $[ \pi/2, 3\pi/2 ]$  es una función convexa, mientras que en el dominio  $[ 3\pi/2, 5\pi/2 ]$  se trata de una función cóncava, y además lo es estrictamente en ambos casos.



### PROPIEDADES DE LAS FUNCIONES CONVEXAS.

*Toda combinación lineal con coeficientes positivos de funciones convexas es una función convexa.*

*Sea  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  un conjunto convexo y no vacío, y sea  $f: S \rightarrow \mathbb{R}$  una función convexa. Entonces el conjunto de nivel inferior  $S_\alpha = \{x \in S / f(x) \leq \alpha\}$ , es un conjunto convexo.*

Prueba:

Sean  $x_1, x_2 \in S_\alpha$ , lo que significa que:

$$f(x_1) \leq \alpha$$

$$f(x_2) \leq \alpha$$

lo que tenemos que probar es que:  $\forall \lambda \in [0,1]$  se verifica que:  $\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2 \in S_\alpha$ , o lo que es lo mismo que:  $f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2] \leq \alpha$ .

Como ayuda para hacer más comprensible esta prueba, definimos:

$$x^0 = \lambda x_1 + (1-\lambda) x_2$$

por lo que

$$f(x^0) = f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2]$$

por ser  $f$  un función convexa, se tiene que:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2] \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda) f(x_2)$$

y dado que se cumple que:  $f(x_1) \leq \alpha$  y  $f(x_2) \leq \alpha$ , entonces:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2] \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda) f(x_2) \leq \lambda \alpha + (1-\lambda) \alpha = \alpha$$

lo que significa que

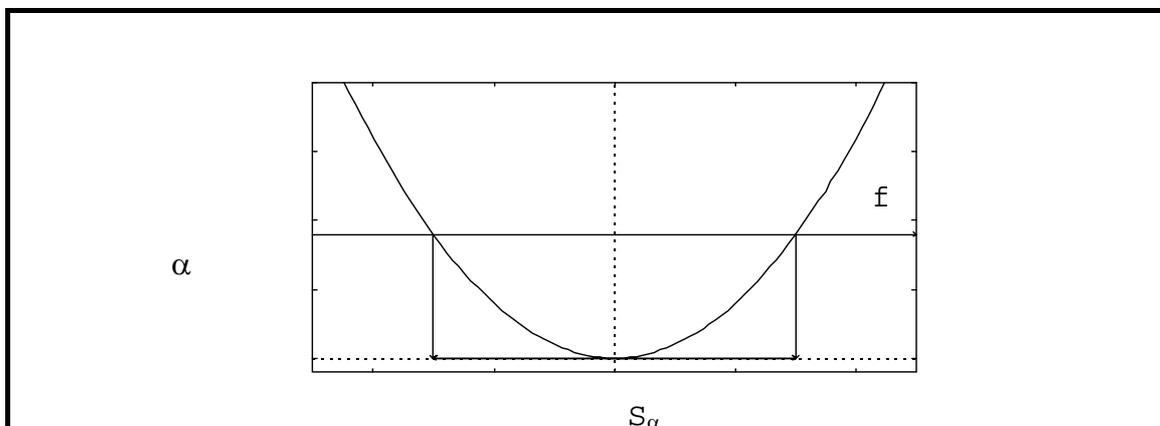
$$\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2 \in S_\alpha$$

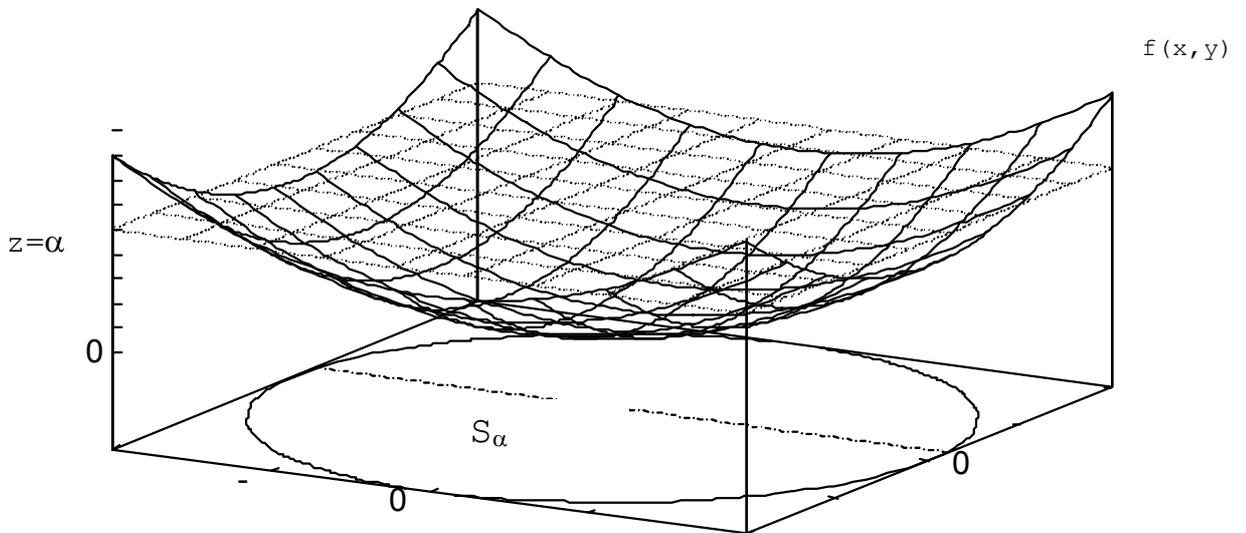
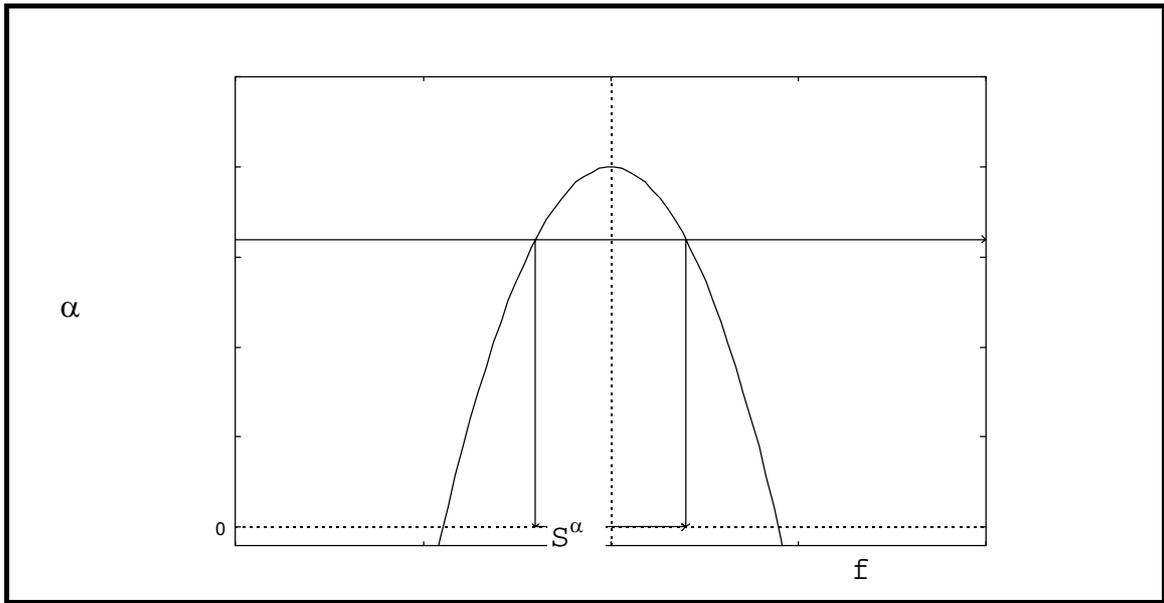
que es lo que queríamos probar, que el conjunto  $S_\alpha$  es un conjunto convexo.

De igual manera tenemos la siguiente propiedad:

*Si  $f$  es un función cóncava el conjunto de nivel superior  $S^\alpha = \{x \in S / f(x) \geq \alpha\}$ , es un conjunto convexo.*

**El recíproco de estas dos propiedades no es cierto**, es decir, que el conjunto de nivel sea sea convexo, no implica que la función sea convexa (cóncava), aunque esta propiedad se cumple para las funciones cuasiconcavas y cuasiconvexas.





## CARACTERIZACIONES DE LAS FUNCIONES CONVEXAS.

La aplicación de la definición de convexidad o concavidad a una función puede, en muchas ocasiones, resultar complicado, por lo que se recurre a las caracterizaciones, es decir, a ciertas condiciones que pueden verificar las funciones y que nos permiten clasificar a las funciones en convexas o cóncavas.

### *Caracterización de funciones de clase $C^2$ .*

Para las funciones que admiten derivadas continuas hasta el segundo orden, podemos utilizar una caracterización basada en el hessiano de la función. En este caso podemos acudir a la siguiente proposición.

*Dada una función  $f: S \subset \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}$ , donde  $S$  es un conjunto convexo y no vacío, y  $f' \in C^2(S)$ -función con segunda derivada continua en  $S$ -, entonces se cumple que:*

- a)  $f$  es convexa en  $S$  si se cumple  $Hf(x)$  es semidefinida positiva en  $S$ .*
- b)  $f$  es cóncava en  $S$  si se cumple que  $Hf(x)$  es semidefinida negativa en  $S$ .*
- c)  $f$  es estrictamente convexa solamente si  $Hf(x)$  es definida positiva en  $S$ .*
- d)  $f$  es estrictamente cóncava solamente si  $Hf(x)$  es definida negativa en  $S$ .*

Ejemplos:

$$F(x) = x^2$$

En primer lugar, y por representación gráfica de la función (una parábola con centro el origen) podremos aplicarle la definición de función convexa:

$$f[\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2] \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda)f(x_2) \\ \forall \lambda \in [0,1] \quad \text{y} \quad \forall x_1, x_2 \in S$$

Para probar desigualdades recurrimos a probar su diferencia respecto de cero, es decir, poner todos los componentes en un único miembro de la desigualdad, es decir:

$$0 \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda) f(x_2) - f[\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2]$$

Sustituyendo se tiene:

$$\lambda x_1^2 + (1-\lambda) x_2^2 - (\lambda x_1 + (1-\lambda) x_2)^2$$

operando

$$\begin{aligned} \lambda x_1^2 + (1-\lambda) x_2^2 - \lambda^2 x_1^2 - (1-\lambda)^2 x_2^2 - 2\lambda(1-\lambda) x_1 x_2 &= \\ x_1^2[\lambda - \lambda^2] + x_2^2[(1-\lambda) - (1-\lambda)^2] - 2\lambda(1-\lambda) x_1 x_2 &= \\ \lambda(1-\lambda) x_1^2 + (1-\lambda)\lambda x_2^2 - 2\lambda(1-\lambda) x_1 x_2 &= \\ \lambda(1-\lambda) [x_1^2 + x_2^2 - 2x_1 x_2] = \lambda(1-\lambda) (x_1 - x_2)^2 \geq 0 \end{aligned}$$

También recurriendo a la segunda derivada:

$$F'(x) = 2x$$

$$F''(x) = 2 > 0 \quad \text{Definida positiva, por tanto } F(x) \text{ es } \mathbf{convexa}.$$

Incluso se podría decir que es estrictamente convexa.

$$F(x,y) = (x-3)^2 + y^3$$

$$H F = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 6y \end{pmatrix}$$

Para determinar el signo de la forma cuadrática, sabemos que :

$$A_1 = 2 > 0$$

$$A_2 = 6y$$

Por tanto el signo de la forma cuadrática dependerá del signo de la variable  $y$ , es decir:

Para valores de  $y \geq 0$ , la forma cuadrática será positiva (definida o semidefinida), mientras que para valores de  $y < 0$ , la forma cuadrática será indefinida, por tanto podremos concluir que para valores de  $y \geq 0$ , la función será una función convexa, y en el caso de que  $y$  sea estrictamente positivo, la función será estrictamente convexa.

$$F(x,y,z) = x^2 + 5y^2 - 4x + 3y + z^2$$

$$H F = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 10 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

La matriz hessiana es una matriz diagonal con todos los autovectores positivos, por tanto, la forma cuadrática es definida positiva, y con ello la función  $F(x,y,z)$  es una función estrictamente convexa.

$$F(x,y,z) = x^2 + 3y^2 + z^2 + xy - 4z - 5x + 14$$

$$H F = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 12 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Los menores principales de esta matriz son:

$$A_1 = 2 > 0$$

$$A_2 = 24 - 1 = 23 > 0$$

$$A_3 = 48 - 2 = 46 > 0$$

Por tanto esta función es una función estrictamente convexa.

$$U(x,y) = 10x^{0.3}y^{0.7}, \text{ con } x \geq 0, y \geq 0$$

$$H U = \begin{pmatrix} -2.1x^{-1.7}y^{0.7} & 2.1x^{-0.7}y^{-0.3} \\ -2.1x^{-0.7}y^{-0.3} & -2.1x^{0.3}y^{-1.3} \end{pmatrix}$$

Analizando los menores principales, tenemos:

$$A_1 = -2.1x^{-1.7}y^{0.7} < 0 \quad \forall x,y \geq 0$$

$$A_2 = 0$$

Por tanto se trata de una forma cuadrática semidefinida negativa, por tanto la función  $U(x,y)$  es una función concava.

Estudiar si el conjunto  $S$  definido como:  $S = \{(x,y,z) \in \mathbb{R}^3 / x + y + 2z^2 \leq 10\}$  es un conjunto convexo.

Para determinar si el conjunto  $S$  es convexo, al estar definido por conjunto de nivel inferior de una función, dicha función tiene que ser una función convexa.

La función  $F(x, y, z) = x + y + 2z^2$  es una función de clase 2, y por tanto podemos estudiar su Hessiano.

$$H F = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

como podemos observar se trata de una forma cuadrática semidefinida positiva, por tanto la función  $F$  es una función convexa. En base a una de las propiedades de este tipo de funciones podemos concluir que el conjunto  $S$  es un conjunto convexo.