

# Matemáticas III

## Tema 2

### Optimización en campos escalares

Rodríguez Sánchez, F.J.  
Muñoz Ruiz, M.L.  
Merino Córdoba, S.



2014. OCW-Universidad de Málaga, <http://ocw.uma.es>. Bajo licencia  
Creative Commons Attribution- NonComercial-ShareAlike 3.0 Spain



# Formas cuadráticas y matrices simétricas reales

Sea  $A$  una matriz cuadrada **simétrica** de tamaño  $2 \times 2$ . La *forma cuadrática* asociada a dicha matriz es el campo escalar definido por

$$f_A(x, y) = (x \ y) A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

Igualmente para formas cuadráticas de  $\mathbb{R}^n$ , con  $n > 2$ .  
Una forma cuadrática es siempre un polinomio de grado 2.

## Ejemplo.

Si  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & -1 \end{pmatrix}$ , entonces

$$\begin{aligned} f_A(x, y) &= (x \ y) \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \\ &= x^2 - 4xy - y^2 \end{aligned}$$

El signo de la forma cuadrática asociada permite clasificar las matrices simétricas.

- 1 Se dice que  $A$  es **definida positiva** si su forma cuadrática asociada es siempre positiva, es decir  $f_A(x, y) > 0$  para todo  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$  no nulo.
- 2 Se dice que  $A$  es **definida negativa** si su forma cuadrática asociada es siempre negativa, es decir  $f_A(x, y) < 0$  para todo  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$  no nulo.
- 3 Se dice que  $A$  es **indefinida** si su forma cuadrática asociada cambia de signo, es decir existen  $(x_1, y_1), (x_2, y_2) \in \mathbb{R}^2$  tales que  $f_A(x_1, y_1) > 0$  y  $f_A(x_2, y_2) < 0$ .
- 4 Existen matrices  $A$  que no son ni definidas ni indefinidas, a dichas matrices se les llama **semidefinidas positivas** si  $f_A(x, y) \geq 0$  para todo  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$  y **semidefinidas negativas** si  $f_A(x, y) \leq 0$  para todo  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ .



# Determinación del signo de una matriz simétrica

Sea  $A$  una matriz simétrica

- 1  $A$  es **definida positiva** si y sólo si todos sus autovalores son positivos.
- 2  $A$  es **definida negativa** si y sólo si todos sus autovalores son negativos.
- 3  $A$  es **indefinida** si y sólo si tiene autovalores negativos y positivos.
- 4  $A$  es **semidefinida positiva** si los autovalores son no negativos y alguno es cero.
- 5  $A$  es **semidefinida negativa** si los autovalores son no positivos y alguno es cero.



Sea  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$  y los **menores principales**

$$\Delta_0 = a_{11}, \quad \Delta_1 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}, \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

## Teorema

Sea  $A$  es una matriz simétrica de orden  $n$ . Entonces:

- 1  $A$  es definida positiva  $\iff \Delta_i > 0$  para todo  $i = 0, 1, \dots, n$ .
- 2  $A$  es definida negativa  $\iff (-1)^n \Delta_i < 0$  para todo  $i = 0, 1, \dots, n$ .

En cualquier otro caso la matriz es indefinida o semidefinida.

# Ejemplo

① La matriz simétrica  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 5 \end{pmatrix}$  es definida positiva

② La matriz  $\begin{pmatrix} -3 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -2 \\ 1 & -2 & -5 \end{pmatrix}$  es definida negativa

③ Las siguientes matrices  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  y

$C = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 0 \\ -2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$  no son definidas.

## Ejercicio

Clasifica las anteriores matrices simétricas  $A$ ,  $B$  y  $C$  del apartado 3 calculando sus autovalores.

# Polinomio de Taylor de un campo escalar de dos variables

- El polinomio de Taylor de  $f$  centrado en  $(x_0, y_0)$  de grado 1 es aquel cuya gráfica coincide con el plano tangente a  $f$  en  $(x_0, y_0)$ , esto es

$$p_1(x, y) = f(x_0, y_0) + df_{(x_0, y_0)} \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix}.$$

Se verifica que  $\lim_{(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)} \frac{f(x, y) - p_1(x, y)}{\|(x - x_0, y - y_0)\|} = 0$ .

- El polinomio de Taylor de  $f$  centrado en  $(x_0, y_0)$  de grado 2 es

$$p_2(x, y) = f(x_0, y_0) + df_{(x_0, y_0)} \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} + \frac{1}{2!} \begin{pmatrix} x - x_0 & y - y_0 \end{pmatrix} d^2 f_{(x_0, y_0)} \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix}$$

El error producido verifica  $\lim_{(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)} \frac{f(x, y) - p_2(x, y)}{\|(x - x_0, y - y_0)\|^2} = 0$ .



Ejemplo: Para  $f(x, y) = \frac{y+1}{x-1}$ , los polinomios de Taylor de grado 1 y 2 centrados en  $(0, 0)$ .

La diferencial es  $df = \left( -\frac{y+1}{(x-1)^2} \quad \frac{1}{x-1} \right)$ , luego  $df_{(0,0)} = (-1 \quad -1)$ , por tanto

$$\begin{aligned} p_1(x, y) &= f(0, 0) + df_{(0,0)} \begin{pmatrix} x - 0 \\ y - 0 \end{pmatrix} = -1 + (-1 \quad -1) \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \\ &= -1 - x - y \text{ (plano tangente)} \end{aligned}$$

A partir de  $df$  obtenemos la matriz hessiana  $d^2f = \begin{pmatrix} \frac{2(y+1)}{(x-1)^3} & -\frac{1}{(x-1)^2} \\ -\frac{1}{(x-1)^2} & 0 \end{pmatrix}$ ,

en el origen es  $d^2f_{(0,0)} = \begin{pmatrix} -2 & -1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$ , por tanto

$$\begin{aligned} p_2(x, y) &= -1 + (-1 \quad -1) \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} + \frac{1}{2!} (x \quad y) \begin{pmatrix} -2 & -1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \\ &= -1 - x - y - xy - x^2 \end{aligned}$$

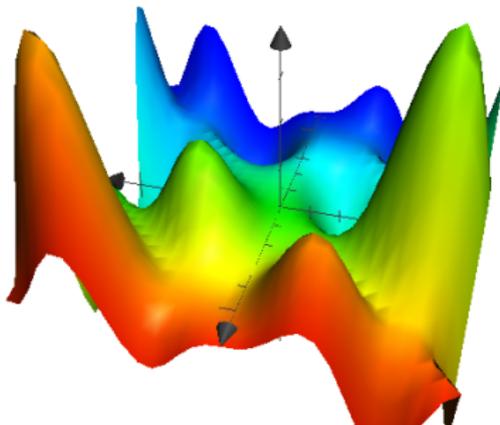


## Extremos relativos

Se dice que  $f$  alcanza en un punto interior  $(x_0, y_0) \in U$  un **máximo** (resp. **mínimo**) **relativo** si existe un entorno de  $(x_0, y_0)$  de manera que para todo  $(x, y)$  en dicho entorno se verifica

$$f(x, y) \leq f(x_0, y_0) \text{ (resp. } f(x, y) \geq f(x_0, y_0)\text{)}.$$

Los máximos y mínimos relativos de  $f$  se denominan **extremos relativos**



## Condición necesaria de la primera derivada.

Si  $f: U \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  es un campo escalar de clase  $C^1$  en el abierto  $U$  y  $f$  alcanza un extremo relativo en  $(x_0, y_0) \in U$ , entonces  $df_{(x_0, y_0)} = (0, 0)$ .

## Definición

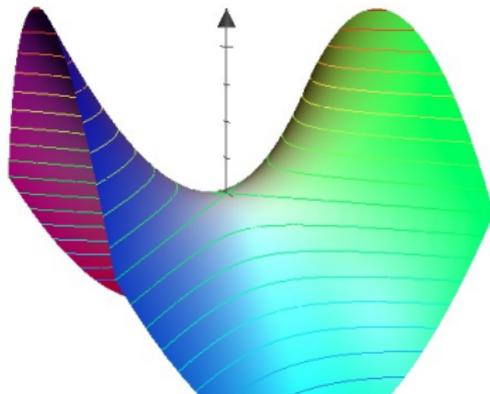
Los puntos  $(x_0, y_0) \in U$  que satisfacen  $df_{(x_0, y_0)} = (0, 0)$  se denominan **puntos críticos** de  $f$ . Es decir, los puntos críticos son las soluciones del sistema

$$df = (0, 0)$$

## Definición

Un punto  $(x_0, y_0)$  del interior de  $U \subseteq \mathbb{R}^2$  que **no** es un punto crítico de  $f$  se dice que es un **punto regular** de  $f$ . A la imagen de un punto regular,  $f(x_0, y_0)$  se le llama **valor regular**.

Los puntos críticos de  $f$  que no son extremos relativos se denominan **puntos de silla**.



## Condición suficiente de la segunda derivada.

Sea  $f: U \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  campo escalar de clase  $C^3$  en un abierto  $U$  y  $(x_0, y_0) \in U$  un punto crítico de  $f$ .

- 1 Si  $d^2f_{(x_0, y_0)}$  es definida positiva entonces  $f$  alcanza un mínimo relativo en  $(x_0, y_0)$ .
- 2 Si  $d^2f_{(x_0, y_0)}$  es definida negativa entonces  $f$  alcanza un máximo relativo en  $(x_0, y_0)$ .
- 3 Si  $d^2f_{(x_0, y_0)}$  es indefinida entonces  $f$  tiene un punto de silla en  $(x_0, y_0)$ .
- 4 Si  $d^2f_{(x_0, y_0)}$  es semidefinida (positiva o negativa) no podemos decidir.

Nota.- Los conceptos y resultados anteriores pueden extenderse de forma análoga a campos escalares de tres o más variables.



Ejemplo. Calcular y clasificar los puntos críticos del campo escalar  $f(x, y) = (x - y) e^{xy}$

$$df = (-y^2 + xy + 1, -xy + x^2 - 1) e^{xy} = (0, 0)$$

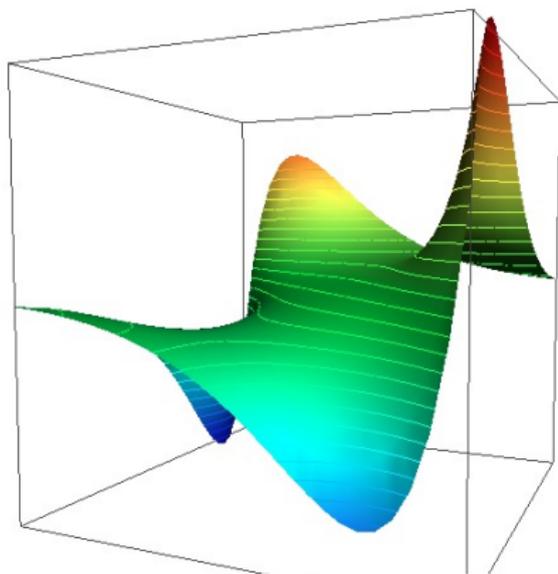
Puntos críticos:  $P_0 = \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$  y  $P_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$

$$d^2f = \begin{pmatrix} -y(y^2 - xy - 2) e^{xy} & (x - y)(xy + 2) e^{xy} \\ (x - y)(xy + 2) e^{xy} & -x(xy - x^2 + 2) e^{xy} \end{pmatrix}$$

• En  $P_0 = \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$ ,  $H_0 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}\sqrt{e}} & -\frac{3}{\sqrt{2}\sqrt{e}} \\ -\frac{3}{\sqrt{2}\sqrt{e}} & \frac{1}{\sqrt{2}\sqrt{e}} \end{pmatrix}$  indefinida. **Punto de silla.**

• En  $P_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$ ,  $H_1 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}\sqrt{e}} & \frac{3}{\sqrt{2}\sqrt{e}} \\ \frac{3}{\sqrt{2}\sqrt{e}} & -\frac{1}{\sqrt{2}\sqrt{e}} \end{pmatrix}$  indefinida. **Punto de silla.**

En la figura se puede apreciar la gráfica de esta función cerca de los puntos de silla.



## Extremos absolutos

Sea el campo escalar  $f: U \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Se dice que  $f$  alcanza un **máximo** (resp. **mínimo**) **absoluto** para  $U$  en  $(x_0, y_0) \in U$  si para todo  $(x, y) \in U$  se verifica que  $f(x, y) \leq f(x_0, y_0)$  (resp.  $f(x, y) \geq f(x_0, y_0)$ ).

Los máximos y mínimos absolutos de  $f$  se denominan, conjuntamente, **extremos absolutos** de  $f$  en  $U$ .

## Relación entre extremos relativos y absolutos.

Si  $f$  alcanza un máximo (mínimo) absoluto para  $U$  en un punto  $(x_0, y_0)$  interior a  $U$  entonces  $f$  alcanza un máximo (mínimo) relativo en  $(x_0, y_0)$ .



## Dominios acotados en varias variables.

Un conjunto  $U \subseteq \mathbb{R}^2$  se dice acotado si está contenido en algún entorno del cero.

## Teorema

*Si  $f: U \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  es un campo escalar continuo en un conjunto  $U$  cerrado y acotado entonces existen el máximo absoluto y el mínimo absoluto de  $f$  en  $U$ .*



# Búsqueda de los extremos absolutos de un campo escalar

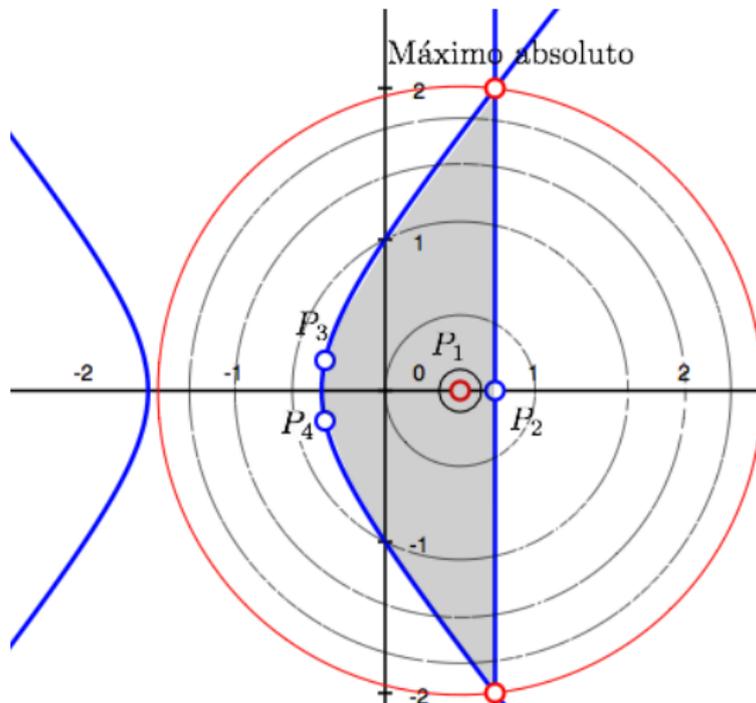
Para encontrar los extremos absolutos de  $f$  en  $U$  se realizan los siguientes pasos:

- 1 Garantizar la existencia de los extremos requeridos.
- 2 Encontrar los puntos críticos contenidos en el interior de  $U$ .
- 3 Encontrar los puntos candidatos a extremo absoluto contenidos en la frontera de  $U$ .
- 4 Evaluar  $f$  en todos los puntos seleccionados en los apartados 2 y 3. En los puntos de mayor evaluación se tiene que  $f$  alcanza el máximo absoluto en  $U$ , y en los de menor evaluación el mínimo absoluto.



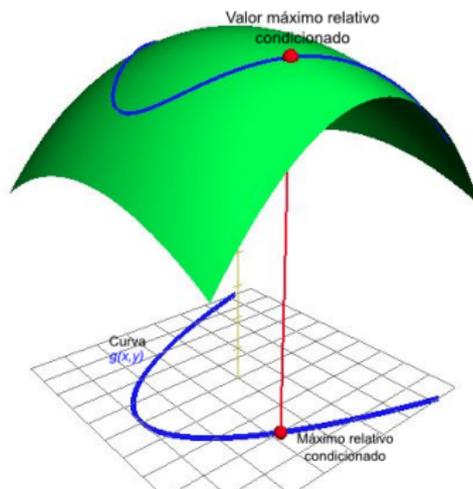
# Ejemplo

Comprobemos el teorema de Weierstrass para la función  $f(x, y) = x^2 + y^2 - x$  en el conjunto cerrado y acotado que delimita la hipérbola  $3x^2 - 2y^2 + 6x = -2$  y la recta  $x = \sqrt{3} - 1$ .



# Extremos relativos condicionados a una curva en el plano

Sean un c. e.  $f(x, y)$  y  $g(x, y) = 0$  una curva definida en  $U \in \mathbb{R}^2$  abierto. Se dice que  $f$  alcanza **máximo (resp. mínimo) relativo condicionado** en un punto  $P = (x_0, y_0)$  de la curva si existe un entorno de  $P$  de manera que para todo punto  $(x, y)$  en dicho entorno tal que  $g(x, y) = 0$  se verifica que  $f(x, y) \leq f(x_0, y_0)$  (resp.  $f(x, y) \geq f(x_0, y_0)$ ). Los máximos y mínimos relativos de  $f$  condicionados a  $g(x, y) = 0$  se denominan conjuntamente **extremos relativos de  $f$  condicionados** a  $g(x, y) = 0$ .



## Multiplicadores de Lagrange para una ecuación en el plano.

Definimos la **función de Lagrange** como  $L(x, y, \lambda) = f(x, y) + \lambda g(x, y)$ .  
Entonces los extremos relativos condicionados se obtienen entre los puntos que anulan la diferencial  $dL_{(x,y,\lambda)} = (0, 0, 0)$ , o lo que es equivalente entre las soluciones del sistema

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) + \lambda \frac{\partial g}{\partial x}(x, y) = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) + \lambda \frac{\partial g}{\partial y}(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$$

Si  $(x_0, y_0, \lambda_0)$  es un punto crítico de la función de Lagrange, el signo de la forma cuadrática

$$d^2L_{(x_0, y_0, \lambda_0)} = \begin{pmatrix} f_{xx}(x_0, y_0) + \lambda_0 g_{xx}(x_0, y_0) & f_{xy}(x_0, y_0) + \lambda_0 g_{xy}(x_0, y_0) & g_x(x_0, y_0) \\ f_{yx}(x_0, y_0) + \lambda_0 g_{yx}(x_0, y_0) & f_{yy}(x_0, y_0) + \lambda_0 g_{yy}(x_0, y_0) & g_y(x_0, y_0) \\ g_x(x_0, y_0) & g_y(x_0, y_0) & 0 \end{pmatrix}$$

determina el tipo de extremo relativo (máximo o mínimo) condicionado.

# Extremos relativos condicionados a una superficie en el espacio

Sean  $f(x, y, z)$  un campo escalar y  $g(x, y, z) = 0$  una superficie definida en un abierto  $U$  de  $\mathbb{R}^3$ .

Sea  $(x_0, y_0, z_0)$  un punto de la superficie, esto es  $g(x_0, y_0, z_0) = 0$ .

Se dice que  $f$  alcanza en  $(x_0, y_0, z_0)$  un **máximo (resp. mínimo) relativo condicionado** a  $g(x, y, z) = 0$  si existe un entorno de  $(x_0, y_0, z_0)$  de manera que para todo punto  $(x, y, z)$  perteneciente a dicho entorno tal que  $g(x, y, z) = 0$  se verifica que  $f(x, y, z) \leq f(x_0, y_0, z_0)$  (resp.  $f(x, y, z) \geq f(x_0, y_0, z_0)$ ).

Los máximos y mínimos relativos de  $f$  condicionados a  $g(x, y, z) = 0$  se denominan conjuntamente **extremos relativos de  $f$  condicionados** a la superficie  $g(x, y, z) = 0$ .



## Multiplicadores de Lagrange para una ecuación en el espacio.

Definimos la **función de Lagrange** como

$$L(x, y, z, \lambda) = f(x, y, z) + \lambda g(x, y, z).$$

Entonces los extremos relativos condicionados se obtienen entre los puntos que anulan la diferencial  $dL_{(x,y,z,\lambda)} = (0, 0, 0, 0)$ , o lo que es equivalente entre las soluciones del sistema

$$\begin{cases} f_x(x, y, z) + \lambda g_x(x, y, z) = 0 \\ f_y(x, y, z) + \lambda g_y(x, y, z) = 0 \\ f_z(x, y, z) + \lambda g_z(x, y, z) = 0 \\ g(x, y, z) = 0 \end{cases}$$

Si  $(x_0, y_0, z_0, \lambda_0)$  es un punto crítico de la función de Lagrange, el signo de la forma cuadrática  $d^2L_{(x_0, y_0, z_0, \lambda_0)}$  (de dimensión 4).



# Extremo relativo condicionado a una curva en el espacio

Sean un campo escalar  $f(x, y, z)$  y  $\begin{cases} g_1(x, y, z) = 0 \\ g_2(x, y, z) = 0 \end{cases}$  una curva definidos en un abierto  $U$  del espacio  $\mathbb{R}^3$ .

Sea  $(x_0, y_0, z_0)$  un punto de la curva, se dice que  $f$  alcanza en  $(x_0, y_0, z_0)$  un **máximo (resp. mínimo) relativo condicionado** a  $\begin{cases} g_1(x, y, z) = 0 \\ g_2(x, y, z) = 0 \end{cases}$  si existe un entorno de  $(x_0, y_0, z_0)$  de manera que para todo punto  $(x, y, z)$  perteneciente a dicho entorno tal que  $\begin{cases} g_1(x_0, y_0, z_0) = 0 \\ g_2(x_0, y_0, z_0) = 0 \end{cases}$  se verifica la desigualdad  $f(x, y, z) \leq f(x_0, y_0, z_0)$  (resp.  $f(x, y, z) \geq f(x_0, y_0, z_0)$ ).

Los máximos y mínimos relativos de  $f$  condicionados se denominan conjuntamente extremos relativos de  $f$  condicionados .



## Multiplicadores de Lagrange para dos ecuaciones en el espacio.

Definimos la **función de Lagrange** como

$$L(x, y, z, \lambda, \mu) = f(x, y, z) + \lambda g_1(x, y, z) + \mu g_2(x, y, z).$$

Entonces los extremos relativos condicionados se obtienen entre los puntos que anulan la diferencial  $dL_{(x,y,z,\lambda,\mu)} = (0, 0, 0, 0, 0)$ , o lo que es equivalente entre las soluciones del sistema

$$\begin{cases} f_x(x, y, z) + \lambda g_{1x}(x, y, z) + \mu g_{2x}(x, y, z) = 0 \\ f_y(x, y, z) + \lambda g_{1y}(x, y, z) + \mu g_{2y}(x, y, z) = 0 \\ f_z(x, y, z) + \lambda g_{1z}(x, y, z) + \mu g_{2z}(x, y, z) = 0 \\ g_1(x, y, z) = 0 \\ g_2(x, y, z) = 0 \end{cases}$$

Si  $(x_0, y_0, z_0, \lambda_0, \mu_0)$  es un punto crítico de la función de Lagrange, el signo de la forma cuadrática  $d^2L_{(x_0,y_0,z_0,\lambda_0,\mu_0)}$  (de dimensión 5).





**OCW UMA**

Rodríguez Sánchez, F.J.

Muñoz Ruiz, M.L.

Merino Córdoba, S.

2014.

OCW-Universidad de Málaga, <http://ocw.uma.es>. Bajo licencia  
Creative Commons Attribution- NonComercial-ShareAlike 3.0 Spain

