

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 2×2 . 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

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

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

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

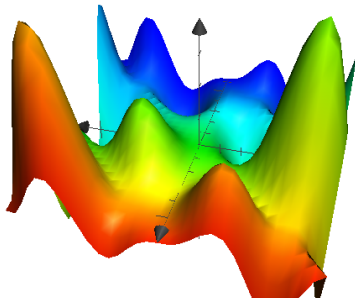


Extremos relativos

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

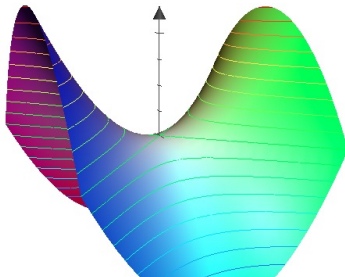
Los puntos $(x_0, y_0) \in U$ que satisfacen $df_{(x_0, y_0)} = (0, 0)$ se denominan **puntos críticos** de f . Es decir, los puntos críticos son las soluciones del sistema

$$df = (0, 0)$$

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 $f(x, y) = (x - y) e^{xy}$

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

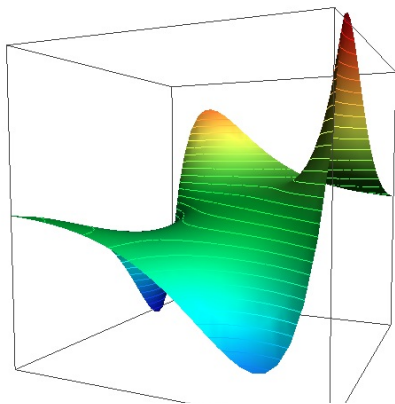
Puntos críticos: $P_0 = \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$ y $P_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$

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

- 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

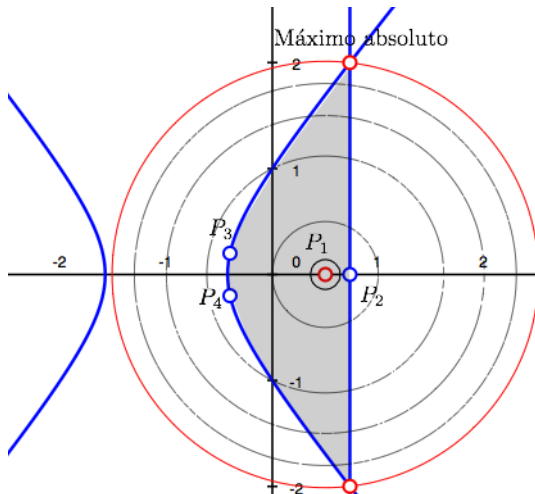
Para encontrar los extremos absolutos de f en U se realizan los siguientes pasos:

- 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.



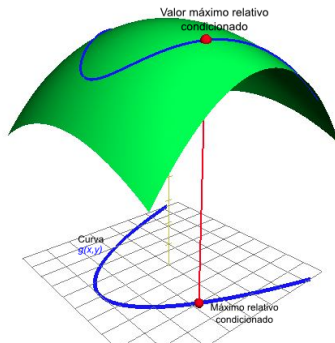
Ejemplo

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, λ_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

