

# UNIDAD 1: Funciones de varias variables

## 1.2 Derivadas de orden superior y extremos

1 Multiplicadores de Lagrange

2 Teoremas

1 Multiplicadores de Lagrange

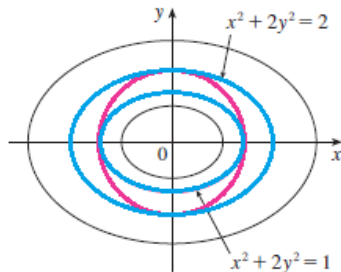
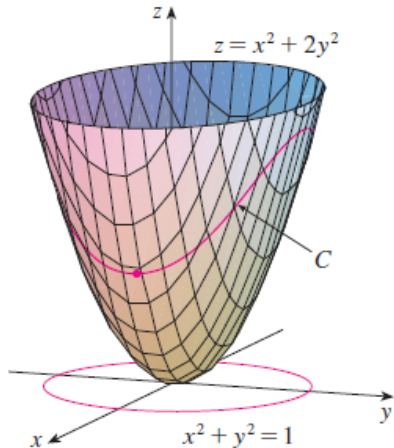
2 Teoremas

# Multiplicadores de Lagrange

$$f(x, y) = x^2 + 2y^2$$

$$g(x, y) = x^2 + y^2 - 1$$

Buscamos los extremos de  $f$  sujeta a la restricción  $g(x, y) = 0$ .



## Teorema (Método de multiplicadores de Lagrange)

Sean  $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  y  $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  funciones  $C^1$ . Sean  $\mathbf{x}_0 \in U$  y  $g(\mathbf{x}_0) = c$  y sea  $S$  el conjunto de nivel de  $g$  con valor  $c$ . Supongamos que  $\nabla g(\mathbf{x}_0) \neq \mathbf{0}$ .

Si  $f|_S$  ( $f$  restringida a  $S$ ) alcanza en  $\mathbf{x}_0$  un extremo local en  $S$ , entonces existe un número real  $\lambda$  tal que

$$\nabla f(\mathbf{x}_0) = \lambda \nabla g(\mathbf{x}_0).$$

## Teorema (Método de multiplicadores de Lagrange)

Sean  $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  y  $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  funciones  $C^1$ . Sean  $\mathbf{x}_0 \in U$  y  $g(\mathbf{x}_0) = c$  y sea  $S$  el conjunto de nivel de  $g$  con valor  $c$ . Supongamos que  $\nabla g(\mathbf{x}_0) \neq \mathbf{0}$ .

Si  $f|_S$  ( $f$  restringida a  $S$ ) alcanza en  $\mathbf{x}_0$  un extremo local en  $S$ , entonces existe un número real  $\lambda$  tal que

$$\nabla f(\mathbf{x}_0) = \lambda \nabla g(\mathbf{x}_0).$$

Un punto  $\mathbf{x}_0$  donde se cumple  $\nabla f(\mathbf{x}_0) = \lambda \nabla g(\mathbf{x}_0)$  se llama **punto crítico de  $f|_S$** .

## Teorema (Método de multiplicadores de Lagrange)

Sean  $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  y  $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  funciones  $C^1$ . Sean  $\mathbf{x}_0 \in U$  y  $g(\mathbf{x}_0) = c$  y sea  $S$  el conjunto de nivel de  $g$  con valor  $c$ . Supongamos que  $\nabla g(\mathbf{x}_0) \neq \mathbf{0}$ .

Si  $f|_S$  ( $f$  restringida a  $S$ ) alcanza en  $\mathbf{x}_0$  un extremo local en  $S$ , entonces existe un número real  $\lambda$  tal que

$$\nabla f(\mathbf{x}_0) = \lambda \nabla g(\mathbf{x}_0).$$

Un punto  $\mathbf{x}_0$  donde se cumple  $\nabla f(\mathbf{x}_0) = \lambda \nabla g(\mathbf{x}_0)$  se llama **punto crítico de  $f|_S$** .

$\lambda$  se llama **multiplicador de Lagrange**.

$$\left. \begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, \dots, x_n) &= \lambda \frac{\partial g}{\partial x_1}(x_1, \dots, x_n) \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, \dots, x_n) &= \lambda \frac{\partial g}{\partial x_2}(x_1, \dots, x_n) \\ &\vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_1, \dots, x_n) &= \lambda \frac{\partial g}{\partial x_n}(x_1, \dots, x_n) \\ g(x_1, \dots, x_n) &= c \end{aligned} \right\}$$

for  $x_1, \dots, x_n$  and  $\lambda$ .



Another way of looking at these equations is as follows: Think of  $\lambda$  as an additional variable and form the auxiliary function

$$h(x_1, \dots, x_n, \lambda) = f(x_1, \dots, x_n) - \lambda[g(x_1, \dots, x_n) - c].$$

The Lagrange multiplier theorem says that to find the extreme points of  $f|_S$ , we should examine the critical points of  $h$ . These are found by solving the equations

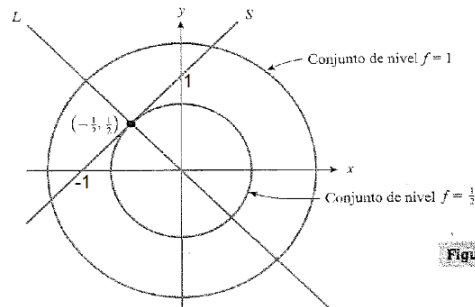
$$\left. \begin{aligned} 0 &= \frac{\partial h}{\partial x_1} = \frac{\partial f}{\partial x_1} - \lambda \frac{\partial g}{\partial x_1} \\ &\vdots \\ 0 &= \frac{\partial h}{\partial x_n} = \frac{\partial f}{\partial x_n} - \lambda \frac{\partial g}{\partial x_n} \\ 0 &= \frac{\partial h}{\partial \lambda} = g(x_1, \dots, x_n) - c \end{aligned} \right\}, \quad (3)$$

which are the same as equations (2) above.

**EJEMPLO 3.21** Sea  $S \subset \mathbb{R}^2$  la recta que pasa por  $(-1, 0)$  con una inclinación de  $45^\circ$ , y sea  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $(x, y) \rightarrow x^2 + y^2$ . Hallar los extremos de  $f|_S$ .

### Solución

Aquí  $S = \{(x, y) \mid y - x - 1 = 0\}$ , y por consiguiente hacemos  $g(x, y) = y - x - 1$  y  $c = 0$ . Tenemos  $\nabla g(x, y) = -\mathbf{i} + \mathbf{j} \neq \mathbf{0}$ . Los puntos de extremo relativo de  $f|_S$  deben hallarse entre aquellos puntos en que  $\nabla f$  es ortogonal a  $S$ , esto es, en rectas con una inclinación de  $-45^\circ$ .



**Figura 3.4.3.** La geometría asociada con la búsqueda de los extremos de  $f(x, y) = x^2 + y^2$  restringida a  $S = \{(x, y) \mid y - x - 1 = 0\}$ .

## Varias restricciones

Si una superficie  $S$  está definida por varias restricciones, a saber,

$$\left. \begin{aligned} g_1(x_1, \dots, x_n) &= c_1 \\ g_2(x_1, \dots, x_n) &= c_2 \\ \vdots \\ g_k(x_1, \dots, x_n) &= c_k \end{aligned} \right\}, \quad (4)$$

entonces el teorema de los multiplicadores de Lagrange se puede generalizar como sigue: *si  $f$  tiene un máximo o un mínimo sobre  $S$  en  $\mathbf{x}_0$ , deben existir constantes  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  tales que*<sup>12</sup>

$$\nabla f(\mathbf{x}_0) = \lambda_1 \nabla g_1(\mathbf{x}_0) + \dots + \lambda_k \nabla g_k(\mathbf{x}_0). \quad (5)$$

**EJEMPLO 3.25** Hallar los puntos de extremo de  $f(x, y, z) = x + y + z$  sujeta a las dos condiciones  $x^2 + y^2 = 2$  y  $x + z = 1$ .

**Solución**

Aquí hay dos restricciones:

$$g_1(x, y, z) = x^2 + y^2 - 2 = 0 \quad \text{y} \quad g_2(x, y, z) = x + z - 1 = 0.$$

Así, debemos encontrar  $x, y, z, \lambda_1$  y  $\lambda_2$  tales que

$$\nabla f(x, y, z) = \lambda_1 \nabla g_1(x, y, z) + \lambda_2 \nabla g_2(x, y, z),$$

$$g_1(x, y, z) = 0 \quad \text{y} \quad g_2(x, y, z) = 0.$$

**EJEMPLO 3.25** Hallar los puntos de extremo de  $f(x, y, z) = x + y + z$  sujeta a las dos condiciones  $x^2 + y^2 = 2$  y  $x + z = 1$ .

### Solución

Aquí hay dos restricciones:

$$g_1(x, y, z) = x^2 + y^2 - 2 = 0 \quad \text{y} \quad g_2(x, y, z) = x + z - 1 = 0.$$

Así, debemos encontrar  $x$ ,  $y$ ,  $z$ ,  $\lambda_1$  y  $\lambda_2$  tales que

$$\nabla f(x, y, z) = \lambda_1 \nabla g_1(x, y, z) + \lambda_2 \nabla g_2(x, y, z),$$

$$g_1(x, y, z) = 0 \quad \text{y} \quad g_2(x, y, z) = 0.$$

Éstas son cinco ecuaciones para  $x$ ,  $y$ ,  $z$ ,  $\lambda_1$  y  $\lambda_2$ . De la tercera ecuación  $\lambda_2 = 1$ , y por tanto  $2x\lambda_1 = 0$ ,  $2y\lambda_1 = 1$ . Como la segunda implica  $\lambda_1 \neq 0$ , tenemos  $x = 0$ . Por consiguiente,  $y = \pm\sqrt{2}$  y  $z = 1$ . Por lo tanto, los posibles puntos de extremo son  $(0, \pm\sqrt{2}, 1)$ . Una simple inspección muestra que  $(0, \sqrt{2}, 1)$  da un máximo relativo y  $(0, -\sqrt{2}, 1)$  un mínimo relativo.

La condición  $x^2 + y^2 = 2$  implica que  $x$  e  $y$  tienen que estar acotadas. La condición  $x + z = 1$  implica que también  $z$  está acotada. Se deduce que el conjunto  $S$  dado por las restricciones es cerrado y acotado. Del Teorema 7 se sigue que  $f$  tiene un máximo y un mínimo en  $S$ , que se deben alcanzar en  $(0, \sqrt{2}, 1)$  y  $(0, -\sqrt{2}, 1)$ , respectivamente.

## Máximos y mínimos globales

El método de los multiplicadores de Lagrange refuerza nuestras técnicas para hallar máximos y mínimos globales. En este sentido, es útil lo que sigue.

**DEFINICIÓN** Sea  $U$  una región abierta en  $\mathbb{R}^n$  con frontera  $\partial U$ . Decimos que  $\partial U$  es *suave* si  $\partial U$  es el conjunto de nivel de una función suave  $g$  cuyo gradiente  $\nabla g$  nunca se anula (esto es,  $\nabla g \neq \mathbf{0}$ ). Entonces podemos seguir la estrategia que sigue.

**Estrategia de los multiplicadores de Lagrange para encontrar máximos y mínimos absolutos en regiones con frontera** Sea  $f$  una función diferenciable sobre una región cerrada y acotada  $D = U \cup \partial U$ ,  $U$  abierto en  $\mathbb{R}^n$  con frontera  $\partial U$  suave.

Para hallar el máximo y el mínimo absolutos de  $f$  en  $D$ :

- i) Encontrar todos los puntos críticos de  $f$  en  $U$ .
- ii) Utilizar el método de los multiplicadores de Lagrange para localizar todos los puntos críticos de  $f|_{\partial U}$ .
- iii) Calcular el valor de  $f$  en todos estos puntos críticos.
- iv) Comparar todos estos valores, y seleccionar el mayor y el menor.

# Criterio de la derivada segunda para extremos condicionados

**TEOREMA 10** Sean  $f: U \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  y  $g: U \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  funciones suaves (al menos  $C^2$ ). Sean  $\mathbf{v}_0 \in U$ ,  $g(\mathbf{v}_0) = c$ , y sea  $S$  la curva de nivel de  $g$  correspondiente al valor  $c$ . Supongamos que  $\nabla g(\mathbf{v}_0) \neq \mathbf{0}$  y que existe un número real  $\lambda$  tal que  $\nabla f(\mathbf{v}_0) = \lambda \nabla g(\mathbf{v}_0)$ . Formamos la función auxiliar  $h = f - \lambda g$  y el determinante de la matriz *hessiana orlada*

$$|\bar{H}| = \begin{vmatrix} 0 & \frac{\partial g}{\partial x} & \frac{\partial g}{\partial y} \\ -\frac{\partial g}{\partial x} & \frac{\partial^2 h}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 h}{\partial x \partial y} \\ -\frac{\partial g}{\partial y} & \frac{\partial^2 h}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 h}{\partial y^2} \end{vmatrix} \text{ evaluado en } \mathbf{v}_0.$$

- Si  $|\bar{H}| > 0$ , entonces  $\mathbf{v}_0$  es un punto de máximo local de  $f|_S$ .
- Si  $|\bar{H}| < 0$ , entonces  $\mathbf{v}_0$  es un punto de mínimo local de  $f|_S$ .
- Si  $|\bar{H}| = 0$ , el criterio no es concluyente y  $\mathbf{v}_0$  puede ser un punto de máximo, un punto de mínimo o ninguna de las dos cosas.

Este teorema se prueba en el suplemento de Internet de esta sección.

1 Multiplicadores de Lagrange

2 Teoremas



# Teorema de la función implícita

## Teorema

Sea  $F : \mathbb{R}^{n+1} \rightarrow \mathbb{R}$  con derivadas parciales continuas. Denotamos los puntos de  $\mathbb{R}^{n+1}$  por  $(\mathbf{x}, z)$ , donde  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  y  $z \in \mathbb{R}$  y suponemos que  $(\mathbf{x}_0, z_0)$  cumple

$$F(\mathbf{x}_0, z_0) = 0 \quad \text{y} \quad \frac{\partial F}{\partial z}(\mathbf{x}_0, z_0) \neq 0.$$

Entonces hay dos bolas:  $U \subset \mathbb{R}^n$  tal que  $\mathbf{x}_0 \in U$  y  $V \subset \mathbb{R}$  tal que  $z_0 \in V$ , tales que existe una única función  $z = g(\mathbf{x})$  definida para  $\mathbf{x} \in U$  y  $z \in V$  que satisface

$$F(\mathbf{x}, g(\mathbf{x})) = 0.$$

Más aún, si  $\mathbf{x} \in U$  y  $z \in V$  satisfacen  $F(\mathbf{x}, z) = 0$ , entonces  $z = g(\mathbf{x})$ . Finalmente  $z = g(\mathbf{x})$  es continuamente diferenciable, con derivada dada por

$$\mathbf{D}g(\mathbf{x}) = -\frac{1}{\frac{\partial F}{\partial z}(\mathbf{x}, z)} \mathbf{D}_{\mathbf{x}}F(\mathbf{x}, z) \Big|_{z=g(\mathbf{x})},$$

donde  $\mathbf{D}_{\mathbf{x}}F$  denota las derivadas parciales de  $F$  con respecto a la variable  $\mathbf{x}$ , esto es  $\mathbf{D}_{\mathbf{x}}F = [\partial F/\partial x_1, \dots, \partial F/\partial x_n]$ . En otras palabras

$$\frac{\partial g}{\partial x_i} = -\frac{\partial F/\partial x_i}{\partial F/\partial z}, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

## El teorema general de la función implícita

A continuación enunciaremos, sin demostración, el *teorema general de la función implícita*<sup>15</sup>. En lugar de tratar de despejar una variable de una ecuación, intentamos despejar  $m$  variables  $z_1, \dots, z_m$  de  $m$  ecuaciones:

$$\begin{aligned} F_1(x_1, \dots, x_n, z_1, \dots, z_m) &= 0 \\ F_2(x_1, \dots, x_n, z_1, \dots, z_m) &= 0 \\ \vdots & \\ F_m(x_1, \dots, x_n, z_1, \dots, z_m) &= 0. \end{aligned} \tag{3}$$

En el Teorema 11 teníamos la condición  $\partial F / \partial z \neq 0$ . La condición adecuada para el teorema general de la función implícita es que  $\Delta \neq 0$ <sup>16</sup>, donde  $\Delta$  es el determinante de la matriz  $m \times m$

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial F_1}{\partial z_1} & \dots & \frac{\partial F_1}{\partial z_m} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial F_m}{\partial z_1} & \dots & \frac{\partial F_m}{\partial z_m} \end{bmatrix}$$

evaluado en el punto  $(x_0, z_0)$ ; en un entorno de dicho punto podemos despejar  $\mathbf{z}$ , de manera única, en términos de  $\mathbf{x}$ .

## Teorema

*Si  $\Delta \neq 0$ , entonces la ecuación (3) define de manera única funciones (suaves)*

$$z_i = k_i(x_1, \dots, x_n) \quad (i = 1, \dots, m),$$

*cerca del punto  $(\mathbf{x}_0, \mathbf{z}_0)$ . Sus derivadas se pueden calcular mediante diferenciación implícita.*

## El teorema de la función inversa

El *teorema de la función inversa* es un caso particular del teorema general de la función implícita. Aquí trataremos de despejar  $x_1, \dots, x_n$  como funciones de  $y_1, \dots, y_n$  en las ecuaciones

$$\begin{aligned} f_1(x_1, \dots, x_n) &= y_1 \\ &\dots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) &= y_n \end{aligned} \tag{4}$$

es decir, estamos intentando invertir las ecuaciones del sistema (4).

A la pregunta de si es posible despejar, se responde mediante el teorema general de la función implícita aplicado a las funciones  $y_i - f_i(x_1, \dots, x_n)$  con las incógnitas  $(x_1, \dots, x_n)$  (anteriormente llamadas  $(z_1, \dots, z_n)$ ). La condición para poder despejar en un entorno de un punto  $\mathbf{x}_0$  es  $\Delta \neq 0$ , donde  $\Delta$  es el determinante de la matriz  $\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0)$ , y  $f = (f_1, \dots, f_n)$ . La cantidad  $\Delta$  se denota por  $\partial(f_1, \dots, f_n)/\partial(x_1, \dots, x_n)$ ,  $\partial(y_1, \dots, y_n)/\partial(x_1, \dots, x_n)$  o  $J(f)(\mathbf{x}_0)$ , y recibe el nombre de *determinante jacobiano* de  $f$ . Explícitamente,

$$\left. \frac{\partial(f_1, \dots, f_n)}{\partial(x_1, \dots, x_n)} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}_0} = J(f)(\mathbf{x}_0) = \begin{vmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \end{vmatrix}. \tag{5}$$

# Teorema de la función inversa

## Teorema

Sea  $U \subset \mathbb{R}^n$  abierto y sean  $f_1 : U \rightarrow \mathbb{R}, \dots, f_n : U \rightarrow \mathbb{R}$  con derivadas parciales continuas. Consideramos las ecuaciones

$$\begin{aligned} f_1(x_1, \dots, x_n) &= y_1 \\ &\dots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) &= y_n \end{aligned} \tag{1}$$

cerca de una solución dada  $\mathbf{x}_0, \mathbf{y}_0$ . Si el determinante jacobiano

$$J(f)(\mathbf{x}_0) = \frac{\partial(f_1, \dots, f_n)}{\partial(x_1, \dots, x_n)} \Big|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}_0} = \begin{vmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \end{vmatrix}$$

es no nulo, entonces en (1) se puede despejar<sup>a</sup> de manera única  $\mathbf{x} = g(\mathbf{y})$ , para  $\mathbf{x}$  cerca de  $\mathbf{x}_0$  y  $\mathbf{y}$  cerca de  $\mathbf{y}_0$ . Además, la función  $g$  tiene derivadas parciales continuas.

<sup>a</sup>En el sentido de considerar como función, no siempre se podrá despejar.