

TEMA 13: CÁLCULO DIFERENCIAL DE FUNCIONES DE VARIAS VARIABLES II.

DERIVADAS (PARCIALES) DE FUNCIONES DEFINIDAS IMPLÍCITAMENTE

Motivación: gases de Van der Waals.

La relación entre presión, temperatura y n de moles para este tipo de gases obedece la ley (de dependencia)

$$\left(P + \frac{n^2 a}{V^2} \right) (V - nb) - nRT = 0,$$

donde a , b y R son constantes. En la ecuación anterior, no resulta sencillo despejar el volumen V en función de la presión P y el n de moles n . Sin embargo, la ecuación de Van der Waals establece una relación de dependencia entre V , P y n , de modo que, por ejemplo, una pequeña variación de la presión o de n produce un cambio de volumen.

¿Cómo cuantificamos estos cambios de volumen? En lenguaje matemático, ¿cómo calculamos los derivados parciales?

$$\left(\frac{\partial V}{\partial P} \right)_n \quad \text{ó} \quad \left(\frac{\partial V}{\partial n} \right)_P ?$$

En términos matemáticos, se dice que la ecuación de Van der Waals define a V como función implícita de P y n .

Usamos pues el término implícita para cuando no podemos despejar y obtener de manera explícita V en función de P y n .

Veamos otro ejemplo sencillo. Supongamos que

$$xy = 2.$$

En este caso, $y = y(x) = \frac{2}{x}$. Podemos entonces calcular $\frac{dy}{dx} = y'(x) = -\frac{2}{x^2}$.

$$\text{En particular, } y'(2) = -\frac{2}{4} = -\frac{1}{2}.$$

Imaginemos que no podemos despejar $y = y(x)$. ¿Cómo calculamos $y'(2)$?

Escribimos en la ecuación $xy = 2$, la dependencia $y = y(x)$ de modo que

$$x y(x) = 2.$$

Si derivamos respecto a x en esta ecuación:

$$1 \cdot y(x) + x y'(x) = 0$$

y sustituyendo $x=2$, como $x \cdot y = 2$, entonces

si $x=2 \rightarrow y=1$, es decir $y(2) = 1$, y por tanto

$$1 \cdot 1 + 2 \cdot y'(2) = 0 \rightarrow \boxed{y'(2) = -\frac{1}{2}}.$$

Nota. - En algunas ocasiones, la derivada no existe y, por tanto, no se puede calcular mediante derivación implícita. Veamos un ejemplo:

$$x^2 + y^2 = 1, \quad x = 1, \quad y = 0$$

$y = y(x)$. Por tanto,

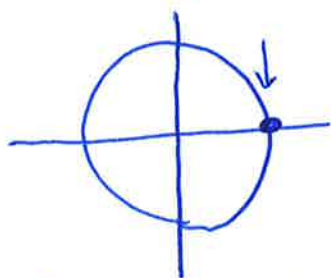
$$x^2 + (y(x))^2 = 1$$

y derivando,

$$2x + 2y(x)y'(x) = 0;$$

$$2 \cdot 1 + 2 \cdot 0 \cdot y'(1) = 0 \Rightarrow 2 = 0 \quad \text{NO}$$

$$y'(1) = -\frac{2}{0} = -\infty$$



Veamos otros ejemplos:

Ejemplo 1: supongamos que la ecuación

$$x^2 + y^2 + z^2 - z = 51$$

define a $z = z(x, y)$ en el punto $(\bar{x}, \bar{y}, \bar{z})$

Vamos a calcular

$$\nabla z(6, -3)$$

$$\begin{aligned} 36 + 9 + z^2 - z &= 51 \\ z^2 - z + 45 - 51 &= 0 \\ z^2 - z - 6 &= 0 \\ z &= \frac{1 \pm \sqrt{1+24}}{2} = \frac{1 \pm 5}{2} = \begin{cases} 3 \\ -2 \end{cases} \end{aligned}$$

Se tiene: $x^2 + y^2 + z(x,y)^2 - z(x,y) = 51$.

Derivando respecto a x :

$$2x + 2z(x,y) \frac{\partial z}{\partial x}(x,y) - \frac{\partial z}{\partial x}(x,y) = 0;$$

$$2 \cdot 6 + 2 \cdot (-2) \frac{\partial z}{\partial x}(6, -3) - \frac{\partial z}{\partial x}(6, -3) = 0;$$

$$12 - 5 \frac{\partial z}{\partial x}(6, -3) = 0$$

$$\rightarrow \frac{\partial z}{\partial x}(6, -3) = \frac{12}{5}$$

Derivando respecto a y (si denotamos $z_y = \frac{\partial z}{\partial y}$):

$$2y + 2z \cdot z_y - z_y = 0;$$

$$2 \cdot (-3) - 4z_y(6, -3) - z_y(6, -3) = 0;$$

$$z_y(6, -3) = -\frac{6}{5}$$

Por tanto,

$$\nabla z(6, -3) = \left(\frac{12}{5}, -\frac{6}{5} \right).$$

Ejemplo 2. En el caso de sistemas de ecuaciones, se procede siguiendo el mismo procedimiento. Por ejemplo el sistema

$$\left. \begin{array}{l} x + y + z = 3 \\ x^2 + y^2 + z^2 = 9 \end{array} \right\}$$

define a " z " e " y " como funciones implícitas de x en el punto $(0, 0, 3)$.

Vamos a calcular $z'(0)$, $y'(0)$, $z''(0)$, $y''(0)$.

Se tiene:

$$\left. \begin{aligned} x + y(x) + z(x) &= 3 \\ x^2 + y(x)^2 + z(x)^2 &= 9 \end{aligned} \right\}$$

Derivamos respecto a x :

$$\left. \begin{aligned} 1 + y'(x) + z'(x) &= 0 \\ 2x + 2y(x)y'(x) + 2z(x)z'(x) &= 0 \end{aligned} \right\} (*)$$

Sustituimos en el punto correspondiente:

$$1 + y'(0) + z'(0) = 0 \quad \rightarrow y'(0) = -1.$$

$$2 \cdot 0 + 2 \cdot 0 \cdot y'(0) + 2 \cdot 3 \cdot z'(0) = 0 \quad \rightarrow z'(0) = 0$$

Derivamos nuevamente en (*) para obtener las derivadas segundas:

$$y''(x) + z''(x) = 0$$

$$2 + 2y'(x)y''(x) + 2y(x)y''(x) + 2z'(x)z''(x) + 2z(x)z''(x) = 0$$

y sustituyendo en el punto $(0, 0, 3)$

$$y''(0) + z''(0) = 0$$

$$2 + 2 \cdot (-1) \cdot (-1) + 2 \cdot 0 \cdot y''(0) + 2 \cdot 0 + 2 \cdot 3 \cdot z''(0) = 0$$

$$z''(0) = -\frac{2}{6} = -\frac{2}{3}$$

$$y''(0) = -z''(0) = \frac{2}{3}$$

POLINOMIO DE TAYLOR PARA FUNCIONES DE VARIAS VARIABLES

Recordemos el caso 1D : $f = f(x)$,

$$T_n(x) = f(x_0) + \frac{f'(x_0)}{1!} (x-x_0) + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!} (x-x_0)^n$$

polinomio de Taylor de grado n de f en x_0 .

Error: resto de Taylor

$$f(x) - T_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(c)}{(n+1)!} (x-x_0)^{n+1}$$

Caso de la dimensión n : sea $f: \Omega \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $x^0 \in \Omega$

$$x^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0).$$

Supongamos que f tiene derivadas parciales hasta orden 2.

Se define el polinomio de Taylor de grado 2 de f en x^0 como

$$T_n(x) = f(x_0) + \frac{1}{1!} \nabla f(x_0) \cdot (x-x_0) + \frac{1}{2!} (x-x_0)^T Hf(x_0) (x-x_0)$$

donde:

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

$$\nabla f(x^0) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x^0), \frac{\partial f}{\partial x_2}(x^0), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x^0) \right) \equiv \text{gradiente de } f.$$

$$Hf(x_0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(x_0) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}(x_0) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(x_0) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(x_0) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}(x_0) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n}(x_0) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(x_0) & \dots & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(x_0) \end{bmatrix} \equiv \text{matriz Hessiana de } f.$$

Ejemplo 1 $f(x,y) = (x^2 - 3x)e^{y^2}$, $x^0 = (0,0)$

Vamos a calcular el polinomio de Taylor de grado 2 de f en el punto $(0,0)$.

$$\nabla f(x,y) = \left(\frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) = \left((2x-3)e^{y^2}, 2y(x^2-3x)e^{y^2} \right)$$

$$\nabla f(0,0) = (-3, 0)$$

$$Hf(x,y) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = (2x-3)e^{y^2} \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2e^{y^2} \xrightarrow{(0,0)} 2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = 2y(2x-3)e^{y^2} \xrightarrow{(0,0)} 0 \end{cases}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 2y(x^2-3x)e^{y^2} \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = 2y(2x-3)e^{y^2} \xrightarrow{(0,0)} 0 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = 2(x^2-3x)e^{y^2} + 4y^2(x^2-3x)e^{y^2} \xrightarrow{(0,0)} 0 \end{cases}$$

Por tanto,

$$Hf(0,0) = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} T_2(x,y) &= f(0,0) + \frac{1}{1!} \nabla f(0,0) \cdot (x,y) + \frac{1}{2!} (x,y) \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \\ &= (-3,0) \cdot (x,y) + \frac{1}{2} (x,y) \begin{pmatrix} 2x \\ 0 \end{pmatrix} \\ &= -3x + \frac{1}{2} \cdot x \cdot 2x = \boxed{-3x + x^2} \end{aligned}$$

Ejemplo 2 : $f(x, y, z) = \frac{x}{y} - z e^x$

Vamos a calcular el desarrollo de Taylor de orden 2 de f en el punto $(1, 1, 0)$.

$$f(x, y, z) = f(1, 1, 0) + \nabla f(1, 1, 0) \cdot (x-1, y-1, z) + \\ + (x-1, y-1, z) H f(1, 1, 0) \cdot \begin{pmatrix} x-1 \\ y-1 \\ z \end{pmatrix}$$

$f(1, 1, 0) = 1$

$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{1}{y} - z e^x \rightarrow \frac{\partial f}{\partial x}(1, 1, 0) = 1$

$\frac{\partial f}{\partial y} = -\frac{x}{y^2} \rightarrow \frac{\partial f}{\partial y}(1, 1, 0) = -1$

$\frac{\partial f}{\partial z} = -z e^x \rightarrow \frac{\partial f}{\partial z}(1, 1, 0) = 0$

$\left. \begin{matrix} \frac{\partial f}{\partial x}(1, 1, 0) = 1 \\ \frac{\partial f}{\partial y}(1, 1, 0) = -1 \\ \frac{\partial f}{\partial z}(1, 1, 0) = 0 \end{matrix} \right\} \nabla f(1, 1, 0) = (1, -1, 0)$

$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = -z e^x \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 1, 0) = 0$

$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = -z e^x \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 1, 0) = 0$

$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = -\frac{z e^x}{y^2}$

$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = -\frac{1}{y^2} \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(1, 1, 0) = +1$

$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial z} = -e^x \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial z}(1, 1, 0) = -e$

$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = -\frac{1}{y^2} \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(1, 1, 0) = -1$

$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = \frac{x}{y^3}$

$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = 2xy^{-3} \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(1, 1, 0) = +2$

$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial z} = 0 \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial z}(1, 1, 0) = 0$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = -e^x \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial z \partial x} = -e^x \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial z \partial x}(1, 1, 0) = e - e \\ \frac{\partial^2 f}{\partial z \partial y} = 0 \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial z \partial y}(1, 1, 0) = 0 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial z^2} = 0 \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial z^2}(1, 1, 0) = -e \cdot 0 \end{cases}$$

$$Hf(1, -1, 0) = \begin{pmatrix} 0 & -1 & -e \\ -1 & +2 & 0 \\ -e & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Por tanto,

$$f(x, y, z) = 1 + (1, -1, -e) \cdot (x-1, y-1, z)$$

$$+ (x-1, y-1, z) \begin{pmatrix} 0 & -1 & -e \\ -1 & 2 & 0 \\ -e & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x-1 \\ y-1 \\ z \end{pmatrix}$$

$$= 1 + x - 1 - y + 1 - z e + (x-1, y-1, z) \begin{pmatrix} -y+1-ez \\ -x+1+2y-2 \\ -e(x-1) \end{pmatrix}$$

$$= 1 + x - y - ez + (x-y) \cdot (1-y-ez) + (y-1) \cdot (1-x+2y-2) - ez(x-1)$$

$$= 1 + x - y - ez + x - xy - exz - y + y^2 + eyz + y - xy + 2y^2 - 2y - 1 + x - 2y + 2 - exz + ez$$

$$= 2 + 3x - 5y - 2xy - 2exz + eyz + 3y^2$$

MÁXIMOS Y MÍNIMOS DE FUNCIONES DE VARIAS VARIABLES. PROGRAMACIÓN NO LINEAL

DEFINICIONES BÁSICAS

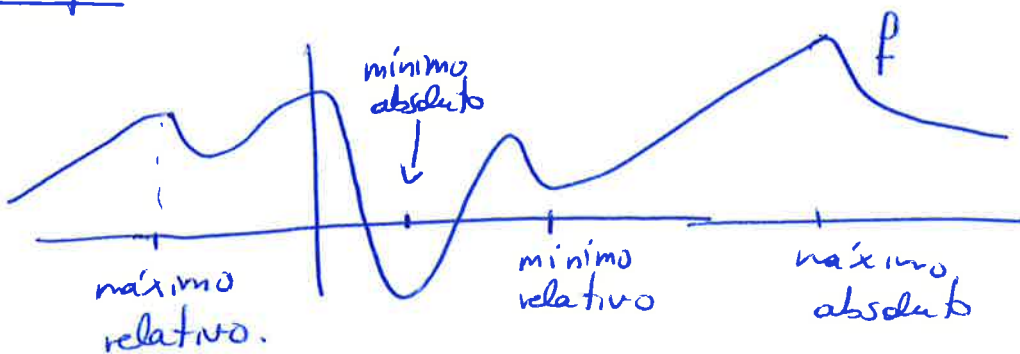
Sea $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $n \geq 1$.

- Se dice que f tiene un "mínimo relativo" en x^0 si (máximo) existe $\epsilon > 0$ tal que

$$f(x^0) \leq f(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}^n : \underbrace{\|x - x^0\|}_{\text{"}} \leq \epsilon$$
$$\sqrt{(x_1 - x_1^0)^2 + \dots + (x_n - x_n^0)^2}$$

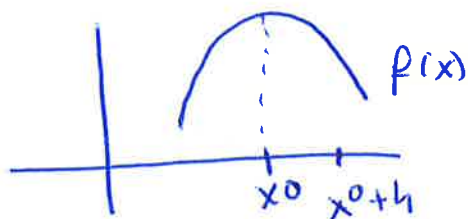
- Se dice que f tiene un "mínimo (máximo) absoluto" en x^0 si $f(x^0) \leq f(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$ (i).

Ejemplo



¿Cómo calcular los mínimos y/o máximos relativos y/o absolutos de una función de varias variables?

Recordemos el caso 1D:



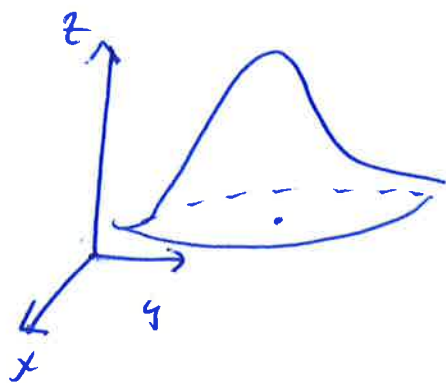
$$\text{Si } h > 0, \quad \frac{f(x_0+h) - f(x_0)}{h} \leq 0 \quad \forall h \xrightarrow{h \rightarrow 0} f'_+(x_0) \leq 0$$

$$\text{Si } h < 0, \quad \frac{f(x_0+h) - f(x_0)}{h} \geq 0 \quad \forall h \xrightarrow{h \rightarrow 0} f'_-(x_0) \geq 0$$

Por tanto, si f es derivable en x_0 , necesariamente se ha de cumplir

$$f'(x_0) = f'_+(x_0) = f'_-(x_0) = 0$$

Caso 2D:



Supongamos que $f(x_0) > f(x) \quad \forall x$
cerca de x_0 .

Razonando como antes, tanto en el eje x como en el y , x_0 es un máximo.

Por tanto,

$$\left. \begin{array}{l} \frac{\partial f}{\partial x}(x_0) = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x_0) = 0 \end{array} \right\}$$

TEOREMA (Condición necesaria de optimalidad)

Sea $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de clase C^1 y supongamos que f tiene en x^0 un extremo relativo (máximo o mínimo).

Entonces,

$$\nabla f(x^0) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x^0), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x^0) \right) = (0, \dots, 0).$$

Nótese que, por tanto, las soluciones del sistema (en general, no lineal)

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x_1}(x^0) = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(x^0) = 0 \\ \dots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(x^0) = 0 \end{cases}$$

son los posibles candidatos a ser máximos y/o mínimos de f .

A las soluciones del sistema anterior se les llama puntos críticos de f .

Ejemplo 1: $f(x, y) = -x^2 + 2xy - 2y^2$

Vamos a calcular los puntos críticos de f .

$$\frac{\partial f}{\partial x} = -2x + 2y = 0 \quad \left. \begin{array}{l} \rightarrow x = 0 \\ \uparrow \end{array} \right\}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{2x - 4y = 0}{-2y = 0 \rightarrow y = 0}$$

$$\boxed{P = (0, 0)}$$

Ejemplo 2 : $f(x, y, z) = x^2 + y^2 + 4z^2 - 2xz + 2z + 2yz - 3$

$$\left. \begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial x} &= 2x - 2z = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial y} &= 2y + 2z = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial z} &= -2x + 2y + 8z + 2 = 0 \end{aligned} \right\} \begin{aligned} 2x + 2y &= 0 \rightarrow x = -y \\ 2y + 2z &= 0 \\ 4y + 8z &= -2 \end{aligned} \left\} \begin{aligned} -4y - 4z &= 0 \\ 4y + 8z &= -2 \end{aligned}$$

$$4z = -2$$

$$z = -\frac{1}{2}$$

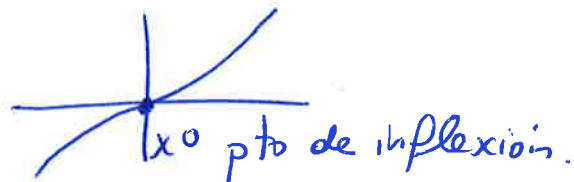
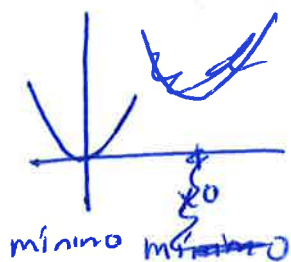
$$2y + 2 \cdot -\frac{1}{2} = 0 \rightarrow y = \frac{1}{2}$$

$$\rightarrow x = -\frac{1}{2}$$

$$P = \left(-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right)$$

• Sea x^0 un punto crítico de f , ¿cómo sabemos si x^0 es un mínimo o un máximo?

Recordemos el caso 1D: tres posibles casos:



$$f_1(x) = x^2$$

$$f_2(x) = -x^2$$

$$f_3(x) = x^3$$

$$f_1'(x) = 2x = 0 \rightarrow x = 0$$

$$f_1''(0) = 2 > 0 \rightarrow \text{mínimo}$$

$$f_2'(x) = -2x = 0 \rightarrow x = 0$$

$$f_2''(0) = -2 < 0 \rightarrow \text{máximo}$$

$$f_3'(x) = 3x^2 = 0 \rightarrow x = 0$$

$$f_3'''(x) \neq 0 \Big|_{x=0} = 0 \rightarrow \text{punto de silla}$$

Caso 2D : $f = f(x, y)$.

Consideremos la matriz Hessiana de f en x^0 .

$$Hf(x^0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x^0) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x^0) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x^0) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x^0) \end{bmatrix}$$

Supongamos que x^0 es un punto crítico de f . Entonces:

1) Si $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x^0) > 0$ y $|Hf(x^0)| > 0 \Rightarrow x^0$ mínimo relativo

2) Si $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x^0) < 0$ y $|Hf(x^0)| > 0 \Rightarrow x^0$ máximo relativo.

3) Si $|Hf(x^0)| < 0 \Rightarrow x^0$ punto de silla

4) Si $|Hf(x^0)| = 0$, x^0 puede ser cualquier cosa (máximo, mínimo o punto de silla).

Ejemplo 1 (revisitado)

$f(x, y) = -x^2 + 2xy - 2y^2$. $P = (0, 0)$ punto crítico.

$$\frac{\partial f}{\partial x} = -2x + 2y \quad \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = -2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = 2 \end{cases}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 2x - 4y \quad \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = 2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = -4 \end{cases}$$

$$Hf(0, 0) = \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -4 \end{bmatrix}$$

$$|Hf(0, 0)| = \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -4 \end{vmatrix} = 8 - 4 = 4$$

(0, 0) máximo

Caso de la dimensión n ($n > 3$)

x^0 punto crítico de $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$.

Consideramos la matriz Hessiana de f en x^0 :

$$Hf(x^0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} \Delta_1 & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_3} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \Delta_2 & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_3} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \dots & \dots & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

Se tiene:

- 1) Si $\Delta_1 > 0, \Delta_2 > 0, \dots, \Delta_n > 0 \Rightarrow x^0$ mínimo
- 2) Si $\Delta_1 < 0, \Delta_2 > 0, \Delta_3 < 0, \dots \Rightarrow x^0$ máximo.
- 3) Si $|Hf(x^0)| \neq 0$ y $\Delta_1, \Delta_2, \dots, \Delta_{n-1}$ no obedece ninguna de las reglas anteriores, entonces no se alcanza ni máximo ni mínimo.
- 4) Si $|Hf(x^0)| = 0$, x^0 puede ser cualquier cosa.

Ejemplo 2 (revisitado)

$$f(x, y, z) = x^2 + y^2 + 4z^2 - 2xz + 2z + 2yz - 3$$

$$P = \left(-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right) \text{ punto crítico.}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x - z \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = 0 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial z} = -1 \end{cases}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 2y + 2z \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = 0 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = 2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial z} = 2 \end{cases}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = 8z - 2x + 2y \begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial z \partial x} = -2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial z \partial y} = 2 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial z^2} = 8 \end{cases}$$

$$H_f\left(-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right) = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -2 \\ 0 & 2 & 2 \\ -2 & 2 & 8 \end{bmatrix}$$

$$\Delta_1 = 2 > 0$$

$$\Delta_2 = \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 4 > 0$$

$$\Delta_3 = \begin{vmatrix} 2 & 0 & -2 \\ 0 & 2 & 2 \\ -2 & 2 & 8 \end{vmatrix} = 32 - (8 + 8) = 16 > 0$$

$\Rightarrow P = \left(-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right)$
mínimo.

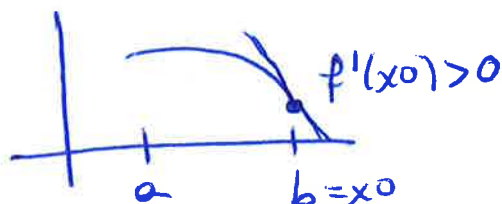
PROGRAMACIÓN NO LINEAL. CASO RESTRICCIONES DE IGUALDAD

Ejemplo modelo

$$\left. \begin{array}{l} \text{Minimizar } f(x) \\ \text{Sujeto a } h(x)=0 \end{array} \right\} \begin{array}{l} , x = (x_1, \dots, x_n) \\ , h = (h_1, \dots, h_d) \end{array}$$

Supongamos que f es derivable y que x^0 es un mínimo.

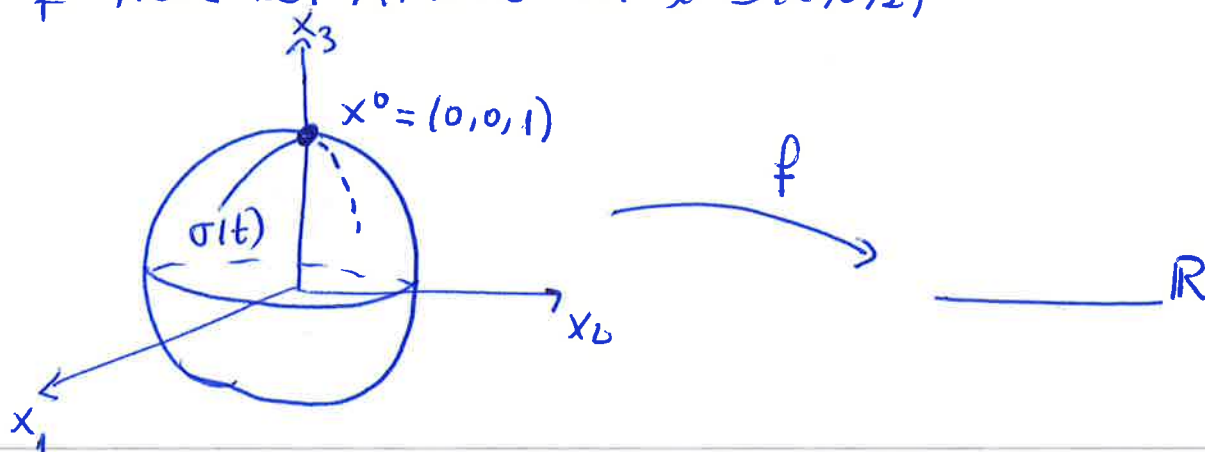
¿se cumple que $\nabla f(x^0) = 0$? (NO)



Vamos a deducir cuál es la condición necesaria de optimalidad en este caso: supongamos que

$$h(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1 = 0 \text{ esfera de centro } (0,0,0) \text{ y radio } 1.$$

y que f tiene un mínimo en $x^0 = (0,0,1)$



Consideremos una curva

$$\sigma: [-\epsilon, \epsilon] \rightarrow \mathbb{R}^3$$

$$t \mapsto \sigma(t) = (x_1(t), x_2(t), x_3(t))$$

tal que:

$$(a) \sigma(0) = x^0$$

$$(b) \sigma(t) \text{ cumple la restricción, es decir, } h(\sigma(t)) = 0 \quad \forall t.$$

Consideremos ahora la función (de una sola variable real)

$$[-\epsilon, \epsilon] \rightarrow \mathbb{R}$$

$$t \mapsto f(\sigma(t)) = f(x_1(t), x_2(t), x_3(t))$$

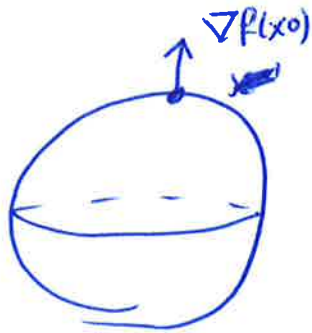
Obviamente, si x^0 es un mínimo de $f(x)$ sobre toda la superficie $h(x) = 0$, entonces, en particular, también lo es sobre la curva σ , es decir $f(\sigma(t))$ tiene un mínimo en $t = 0$. Por tanto,

$$0 = \left. \frac{d}{dt} f(\sigma(t)) \right|_{t=0} \stackrel{\substack{\uparrow \\ \text{regla de} \\ \text{la cadena}}}{=} \left. \frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{dx_1}{dt} + \frac{\partial f}{\partial x_2} \frac{dx_2}{dt} + \frac{\partial f}{\partial x_3} \frac{dx_3}{dt} \right|_{t=0}$$
$$= \nabla f(\sigma(0)) \cdot \sigma'(0).$$

Conclusión: los vectores $\nabla f(x^0)$ y $\sigma'(0)$ son perpendiculares,

$\nabla f(x^0) \perp \sigma'(0)$ para toda curva σ que cumple (a) y (b).

Necesariamente, $\nabla f(x_0)$ está en el eje z , apuntando hacia arriba o hacia abajo.



Recordemos que también se cumple $h(\sigma(t)) = 0 \quad \forall t$.

Derivando respecto a t en esta igualdad,

$$0 = \frac{d}{dt} h(\sigma(t)) = \frac{\partial h}{\partial x_1} \frac{dx_1}{dt} + \frac{\partial h}{\partial x_2} \frac{dx_2}{dt} + \frac{\partial h}{\partial x_3} \frac{dx_3}{dt}$$

y sustituyendo $t=0$,

$$0 = \underbrace{\nabla h(\sigma(0))}_{x^0} \cdot \sigma'(0)$$

Por tanto, también $\nabla h(x_0) \perp \sigma'(0)$ para toda σ que cumple a) y b)

y así $\nabla f(x_0)$ y $\nabla h(x_0)$ son paralelos, con lo cual existe $\lambda \in \mathbb{R}$ tal que

$$\boxed{\nabla f(x_0) + \lambda \nabla h(x_0) = 0}$$

Esta es la condición necesaria de optimalidad en el caso de restricciones de igualdad.

TEOREMA (Multiplicadores de Lagrange)

Sean $f, g \in C^1$. Consideremos el problema

$$\begin{cases} \text{Minimizar} & f(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \text{sujeto a} & h(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

Si $x^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$ es un mínimo de f , entonces existe $\lambda \in \mathbb{R}$, llamado multiplicador de Lagrange, tal que

$$\nabla f(x^0) + \lambda \nabla h(x^0) = 0.$$

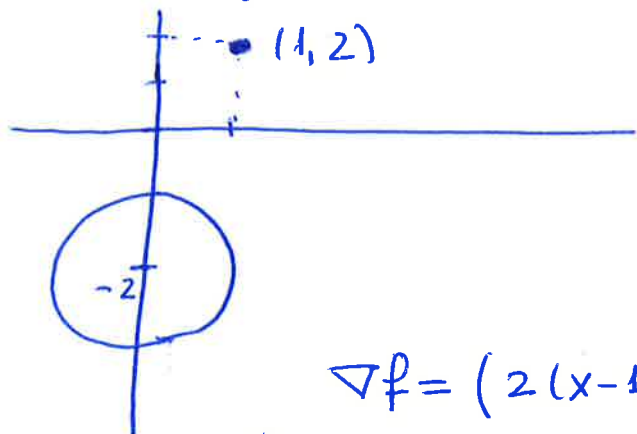
Nota. - Nótese que como $\lambda \in \mathbb{R}$ es desconocido, este λ junto con $x^0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ son $n+1$ incógnitas. Necesitamos pues $n+1$ -ecuaciones. Estas $n+1$ -ecuaciones son:

$$\begin{cases} \nabla f(x^0) + \lambda \nabla h(x^0) = 0 \\ h(x^0) = 0 \end{cases}$$

Ejemplo

$$\begin{cases} \text{Minimizar} & f(x, y) = (x-1)^2 + (y-2)^2 \\ \text{sujeto a} & h(x, y) = x^2 + (y+2)^2 - 1 = 0 \end{cases}$$

Significado ~~geométrico~~ geométrico del problema: distancia mínima del punto $(1, 2)$ a la circunferencia de centro $(0, -2)$ y radio 1.



$$\begin{aligned} & \nabla f = (2(x-1), 2(y-2)) \\ & + \underline{\nabla h = (2x, 2(y+2)) \times \lambda} \end{aligned}$$

$$\nabla f + \lambda \nabla h = (2(x-1) + \lambda 2x, 2(y-2) + \lambda \cdot 2(y+2)) = (0, 0)$$

$$\begin{cases} 2(x-1) + 2x\lambda = 0 \\ 2(y-2) + 2(y+2)\lambda = 0 \\ x^2 + (y+2)^2 - 1 = 0 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} \lambda = -\frac{x-1}{x} \\ \lambda = -\frac{y-2}{y+2} \end{cases} \rightarrow \frac{x-1}{x} = \frac{y-2}{y+2};$$

$$(y+2)(x-1) = x(y-2);$$

$$\cancel{x}y - y + 2x - 2 = \cancel{x}y - 2x \rightarrow y = 4x - 2$$

$$x^2 + (4x - 2 + 2)^2 - 1 = 0;$$

$$x^2 + 16x^2 = 1 \rightarrow 17x^2 = 1 \rightarrow x = \pm \frac{1}{\sqrt{17}} \quad \begin{cases} y = \frac{4}{\sqrt{17}} - 2 \\ y = -\frac{4}{\sqrt{17}} - 2 \end{cases}$$

Candidatos

$$P_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{17}}, \frac{4}{\sqrt{17}} - 2 \right), \quad P_2 = \left(-\frac{1}{\sqrt{17}}, -\frac{4}{\sqrt{17}} - 2 \right)$$

Sustituyendo en la función objetivo ambos puntos se
comprueba que $f(P_1) < f(P_2)$

P_1 mínimo

P_2 máximo