

# 9

## DERIVADES DE FUNCIONS DE DIVERSES VARIABLES

(Resum teòric)

### Índex

9.1. Derivades direccionals, derivades parcials . . . . .	1
9.2. Vector gradient i matriu jacobiana . . . . .	2
9.3. Direcció òptima. Regla de la cadena . . . . .	2

### 9.1. Derivades direccionals, derivades parcials

Sigui  $f$  una funció real de 2 variables i considerem un punt  $\mathbf{a} = (a_1, a_2)$  del seu domini i un vector unitari  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^2$ . La gràfica de  $f$  és una superfície en el pla  $XY$ . Considerem la recta  $r$  que passa per  $\mathbf{a}$  i té la direcció de  $\mathbf{v}$ . El pla perpendicular al pla  $XY$  i que conté la recta  $r$  talla la gràfica de  $f$  en una corba que passa pel punt  $(a_1, a_2, f(a_1, a_2))$ ; el pendent de la recta tangent a aquesta corba en aquest punt és la derivada direccional de  $f$  segons  $\mathbf{v}$  en el punt  $\mathbf{a}$ . A continuació, formalitzem aquest concepte i el generalitzem a  $n$  variables.

Sigui  $f$  una funció real de  $n$  variables definida i siguin  $\mathbf{a} \in \text{Dom} f$ , i  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  un vector unitari. La funció  $f$  té *derivada en  $\mathbf{a}$  en la direcció de  $\mathbf{v}$*  si existeix el límit següent i és un nombre real:

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{v}}(\mathbf{a}) = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{a} + \lambda \mathbf{v}) - f(\mathbf{a})}{\lambda}.$$

Si  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  és la base canònica de  $\mathbb{R}^n$ , la derivada direccional de  $f$  en  $\mathbf{a}$  en la direcció de  $\mathbf{e}_i$  es denomina  *$i$ -èsima derivada parcial* o *derivada parcial respecte a la  $i$ -èsima variable*, per a la qual s'utilitzen indistintament les notacions següents:

$$D_i f(\mathbf{a}), \quad \frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{a}), \quad f_{x_i}(\mathbf{a}),$$

les dues últimes en cas que  $f$  estigui definida com a funció de les variables  $(x_1, \dots, x_n)$ .

Observem que la  *$i$ -èsima derivada parcial de  $f$  en  $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n)$*  és

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{a}) = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{f(a_1, \dots, a_{i-1}, a_i + \lambda, a_{i+1}, \dots, a_n) - f(a_1, \dots, a_n)}{\lambda},$$

i que aquesta definició correspon a la de la derivada al punt  $a_i$  de la funció d'una variable definida per  $x \mapsto f(a_1, \dots, a_{i-1}, x, a_{i+1}, \dots, a_n)$ . Així, el càlcul de derivades parcials es redueix al càlcul de derivades de funcions d'una variable.

Si  $f: U \rightarrow \mathbb{R}$  és una funció que té derivada parcial  $i$ -èsima a cada punt de  $U$ , aleshores queda definida la **funció  $i$ -èsima derivada parcial**  $D_i f$ ,  $\partial f / \partial x_i$  o  $f_{x_i}$ , que fa correspondre a cada punt de  $\mathbf{x} \in U$  la  $i$ -èsima derivada parcial de  $f$  en  $\mathbf{x}$ .

## 9.2. Vector gradient i matriu jacobiana

Si  $f$  admet derivades parcials a  $\mathbf{a}$  respecte de totes les variables, s'anomena **vector gradient** de  $f$  en  $\mathbf{a}$ , i es denota per  $\nabla f(\mathbf{a})$ , el vector

$$\nabla f(\mathbf{a}) = \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a}), \frac{\partial f}{\partial x_2}(\mathbf{a}), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \right).$$

Si  $f$  es una funció  $m$ -vectorial i totes les seves funcions coordenades admeten derivades parcials a  $\mathbf{a}$  respecte de totes les variables, s'anomena **matriu jacobiana** de  $f$  en  $\mathbf{a}$  la matriu de  $m$  files i  $n$  columnes

$$\mathcal{J}f(\mathbf{a}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{a}) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(\mathbf{a}) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(\mathbf{a}) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(\mathbf{a}) & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(\mathbf{a}) & \frac{\partial f_m}{\partial x_2}(\mathbf{a}) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \end{pmatrix},$$

on, com es pot veure, cada fila és el gradient de cadascuna de les funcions coordenades de  $f$  en  $\mathbf{a}$ . El determinant de la matriu  $\mathcal{J}f(\mathbf{a})$  es denomina **jacobià** de  $f$  en  $\mathbf{a}$ .

## 9.3. Direcció òptima. Regla de la cadena

Recordem que per a una funció real de variable real  $f$  la derivabilitat en un punt  $a$  equival a l'existència de recta tangent a la corba  $y = f(x)$  en el punt  $(a, f(a))$ .

Per a una funció de  $n$  variables, l'existència de l'hiperplà tangent a la gràfica de la funció en un punt està lligat al concepte de diferenciabilitat en el punt corresponent. Aquí prescindirem de l'estudi de la diferenciabilitat i parlarem del concepte següent, que dóna una condició suficient per a la diferenciabilitat, i amb el qual és més fàcil treballar.

Sigui  $f$  una funció real de  $n$  variables definida i sigui  $\mathbf{a} \in \text{Dom} f$ . La funció  $f$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a}$  si i només si totes les derivades parcials de primer ordre són contínues en  $\mathbf{a}$ .

Des del punt de vista geomètric, si una funció real de dues variables  $f(x, y)$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en un punt  $(a, b)$ , aleshores existeix el pla tangent a la superfície  $z = f(x, y)$  en el punt  $(a, b, f(a, b))$  i és el pla d'equació:

$$z = f(a, b) + \frac{\partial f}{\partial x}(a, b)(x - a) + \frac{\partial f}{\partial y}(a, b)(y - b),$$

Siguin  $f$  una funció de  $n$  variables i  $\mathbf{a}$  un punt del seu domini. Es compleixen les tres propietats següents.

- Si  $f$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a}$ , aleshores  $f$  és diferenciable en  $\mathbf{a}$ .
- Si  $f$  és diferenciable en  $\mathbf{a}$ , aleshores  $f$  és contínua en  $\mathbf{a}$ .
- Si  $f$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a}$  i  $\mathbf{v}$  és un vector unitari, aleshores la derivada direccional de  $f$  en  $\mathbf{a}$  en la direcció de  $\mathbf{v}$  existeix i és

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{v}}(\mathbf{a}) = \nabla f(\mathbf{a}) \cdot \mathbf{v}.$$

Pel que fa a la tercera propietat, donat que la derivada direccional és el producte escalar  $\nabla f(\mathbf{a}) \cdot \mathbf{v} = \|\nabla f(\mathbf{a})\| \cdot \|\mathbf{v}\| \cdot \cos \alpha$ , on  $\alpha$  és l'angle que formen el vector gradient i  $\mathbf{v}$ , veiem que **la derivada direccional màxima en un punt té lloc per a  $\alpha = 0$** , és a dir, en la direcció i el sentit del gradient en aquest punt, i **el seu valor és precisament la norma del vector gradient**. La derivada direccional és nul·la si  $\alpha = \pi/2$ , és a dir, en la direcció ortogonal al gradient.

**Per a una funció  $m$ -vectorial**, els conceptes de diferenciabilitat i de classe  $\mathcal{C}^1$  es remet al de les funcions coordenades: sigui  $U \subseteq \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{a} \in U$ , i  $f = (f_1, \dots, f_m): U \rightarrow \mathbb{R}^m$  una funció  $m$ -vectorial. **Es diu que  $f$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a}$  si les  $m$  funcions coordenades  $f_1, \dots, f_m$  són de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a}$ .**

La suma i el producte de dues funcions de classe  $\mathcal{C}^1$  en un punt també són de classe  $\mathcal{C}^1$  en aquest punt. Pel que fa a la composició, es té la denominada regla de la cadena.

**Regla de la cadena.** Siguin  $U \subseteq \mathbb{R}^n$  i  $V \subseteq \mathbb{R}^m$ ,  $f: U \rightarrow \mathbb{R}^m$  i  $g: V \rightarrow \mathbb{R}^p$  funcions vectorials.

Si  $f$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a} \in U$  i  $g$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $f(\mathbf{a}) \in V$ , aleshores  $g \circ f$  és de classe  $\mathcal{C}^1$  en  $\mathbf{a}$  i es compleix la relació següent entre les respectives matrius jacobianes:

$$\mathcal{J}(g \circ f)(\mathbf{a}) = \mathcal{J}g(f(\mathbf{a})) \cdot \mathcal{J}f(\mathbf{a}).$$

(Noteu que  $\mathcal{J}f(\mathbf{a})$  és una matriu  $m \times n$ ,  $\mathcal{J}g(f(\mathbf{a}))$  és una matriu  $p \times m$ , i  $\mathcal{J}(g \circ f)(\mathbf{a})$  és una matriu  $p \times n$ .)