

Cette définition correspond bien à l'intuition de la dérivée partielle : on dérive par rapport à la k^e variable en maintenant fixes les $(k-1)^e$ autres variables.

$(a_1, \dots, a_k + t, \dots, a_n)$ peut se récrire $a + te_k$ avec $e_k = (0, \dots, 1, \dots, 0)^T \in \mathbb{R}^n$ le k^e vecteur de la base canonique

$$\text{Donc} \begin{cases} \varphi(t) = f(a + te_k) & \Leftrightarrow \text{variations de } f \text{ le long du } k^e \text{ axe} \\ \varphi'(0) = \frac{\partial f}{\partial x_k}(a) & \Leftrightarrow \text{dérivée partielle au point } a \text{ selon l'axe } (0, e_k) \end{cases}$$

⚠ En dimension 1, l'existence de $f'(x_0)$ implique la continuité de f en x_0

Cette propriété n'est plus vraie pour $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

Exemple : $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$(x_1, x_2) \mapsto \begin{cases} 0 & \text{si } (x_1, x_2) = (0, 0) \\ \frac{x_1 x_2}{x_1^2 + x_2^2} & \text{sinon} \end{cases}$$

On a vu (cf cours sur la convexité à l'ordre 0) que f n'est pas continue en $(0, 0)$

$$\text{Pourtant, } f(0, t) = f(t, 0) = 0 \quad \forall t \in \mathbb{R} \rightarrow \frac{\partial f}{\partial x_1}(0, 0) = \frac{\partial f}{\partial x_2}(0, 0) = 0$$

Dérivée directionnelle pour $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

La dérivée partielle est une dérivée selon une direction (un axe de la base canonique)

Cette idée se généralise pour une direction quelconque : on dit que f admet une dérivée en x_0 suivant un vecteur $u \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ si l'application $\varphi: t \mapsto f(x_0 + tu)$ est dérivable en 0

La dérivée $\varphi'(0) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + tu) - f(x_0)}{t}$ se note $D_u f(x_0)$: c'est la dérivée directionnelle de f en x_0 suivant le vecteur u

Évidemment : $\frac{\partial f}{\partial x_k}(x_0) = D_{e_k} f(x_0)$

Si on remplace u par αu ($\alpha \neq 0$) : $D_{\alpha u} f(x_0) = \alpha D_u f(x_0)$ \rightarrow Lorsque la dérivée directionnelle existe en un point suivant un vecteur, elle existe suivant tout vecteur de même direction (mais la valeur de la dérivée change)

\rightarrow on parle de dérivée dans la direction de u lorsque u est unitaire ($\|u\|_2 = 1$)

Définition : gradient de f en $x_0 \in \mathbb{R}^n$

On appelle gradient de f en x_0 le vecteur $\nabla_{x_0} f = \nabla f(x_0) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_0), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_0) \right)^T$

Les deux notations sont équivalentes

Propriétés : Soit $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ et $x_0 \in \mathbb{R}^n$. Si f est différentiable en x_0 , alors

$\rightarrow f$ est continue en x_0 (déjà vu si $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$)

$\rightarrow f$ est dérivable en x_0 suivant tout vecteur $u \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$, et la dérivée directionnelle vaut $D_u f(x_0) = df_{x_0}(u)$

\rightarrow en particulier pour tous les vecteurs de la base canonique e_k $k=1, \dots, n$: $\frac{\partial f}{\partial x_k}(x_0) = D_{e_k} f(x_0) = df_{x_0}(e_k)$

\rightarrow toutes les dérivées partielles existent

Soit maintenant $h \in \mathbb{R}^n$ un vecteur de coordonnées $(h_1, \dots, h_n)^T$ dans la base canonique : $h = \sum_{i=1}^n h_i e_i$

$$\text{Alors } df_{x_0}(h) = df_{x_0}\left(\sum_{i=1}^n h_i e_i\right) = \sum_{i=1}^n h_i df_{x_0}(e_i) = \sum_{i=1}^n h_i \underbrace{D_{e_i} f(x_0)}_{\frac{\partial f}{\partial x_i}(x_0)}$$

$$\rightarrow df_{x_0}(h) = \sum_{i=1}^n h_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_0)$$

$$\rightarrow \boxed{df_{x_0}(h) = \nabla f(x_0)^T h = \langle \nabla f(x_0), h \rangle} \quad \text{Si } f \text{ est différentiable en } x_0, \text{ alors } df_{x_0}: h \mapsto \langle \nabla f(x_0), h \rangle = \nabla f(x_0)^T h$$

Le DL₁ d'une fonction $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ s'écrit donc $f(x_0+h) = f(x_0) + df_{x_0}(h) + o(h) = f(x_0) + \nabla f(x_0)^T h + o(h)$

Interprétation géométrique du gradient

On considère f différentiable en x_0 . À quoi correspond le vecteur h tel que $df_{x_0}(h) = \nabla f(x_0)^T h = 0$?

$$\rightarrow f(x_0+h) = f(x_0) + \nabla f(x_0)^T h + o(h) \quad \text{puisque } f \text{ différentiable en } x_0$$

$$= f(x_0) + o(h) \quad \text{pour } h \text{ tel que } \nabla f(x_0)^T h = 0$$

Donc pour $\|h\| \rightarrow 0$ (h petit) tel que $\nabla f(x_0)^T h = 0$, $f(x_0+h) = f(x_0)$

$\rightarrow h$ est la direction de l'isocontour de valeur $f(x_0)$

$\rightarrow \underline{\nabla f(x_0) \text{ est orthogonal à la ligne de niveau } f(x_0) \text{ de } f}$

Dans quelle direction pointe le gradient? Prenons $h = \alpha \nabla f(x_0)$ pour $\alpha > 0$ (donc h colinéaire à $\nabla f(x_0)$)

$$\begin{aligned} \text{Alors } f(x_0+h) &= f(x_0 + \alpha \nabla f(x_0)) = f(x_0) + \nabla f(x_0)^T h + o(h) \\ &= f(x_0) + \nabla f(x_0)^T (\alpha \nabla f(x_0)) + \|h\| \varepsilon(h) \end{aligned}$$

$$\rightarrow f(x_0+h) = f(x_0 + \alpha \nabla f(x_0)) = f(x_0) + \underbrace{\alpha \nabla f(x_0)^T \nabla f(x_0)}_{\|\nabla f(x_0)\|^2} + \alpha \|\nabla f(x_0)\| \varepsilon(\alpha \nabla f(x_0))$$

$$= f(x_0) + \alpha \|\nabla f(x_0)\| (\|\nabla f(x_0)\| + \varepsilon(\alpha \nabla f(x_0))) \quad \rightarrow \text{même si } \varepsilon(\alpha \nabla f(x_0)) < 0$$

Or $\varepsilon(\alpha \nabla f(x_0)) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0} 0$, donc pour $\alpha > 0$ suffisamment petit, on est sûr que $\|\nabla f(x_0)\| + \varepsilon(\alpha \nabla f(x_0)) > 0$

Donc $f(x_0 + \alpha \nabla f(x_0)) > f(x_0)$ pour $h = \alpha \nabla f(x_0)$ avec $\alpha > 0$ suffisamment petit

$\rightarrow \underline{\nabla f(x_0) \text{ pointe vers les valeurs croissantes de } f}$

\rightarrow et de manière plus générale: le gradient indique la direction de plus forte pente (sera démontré plus tard)

4) Cas général: la matrice jacobienne

Dans le cas général où $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$
 $x \mapsto (f_1(x), \dots, f_p(x))$

avec $\forall i=1, \dots, p \quad f_i: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ "fonction-coordonnée"
 $x \mapsto f_i(x)$

f différentiable en $x_0 \in \mathbb{R}^n \Leftrightarrow$ ses p fonctions coordonnées $f_i, i=1, \dots, p$ sont différentiables en $x_0 \in \mathbb{R}^n$

$$f(x_0+h) = \begin{pmatrix} f_1(x_0+h) \\ \vdots \\ f_p(x_0+h) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1(x_0) + df_{1,x_0}(h) + o(h) \\ \vdots \\ f_p(x_0) + df_{p,x_0}(h) + o(h) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1(x_0) \\ \vdots \\ f_p(x_0) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} df_{1,x_0}(h) \\ \vdots \\ df_{p,x_0}(h) \end{pmatrix} + o(h) = f(x_0) + \begin{pmatrix} df_{1,x_0}(h) \\ \vdots \\ df_{p,x_0}(h) \end{pmatrix} + o(h)$$

$\|h\| \varepsilon(h)$ avec $\varepsilon: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$ et $\|\varepsilon(h)\| \rightarrow 0$ quand $\|h\| \rightarrow 0$