



# Calcul Différentiel

Le Cours  
Les Astuces & Les Classiques  
Les Annales

**Nature :** Profil Centrales

**Difficulté :** \*\*\*\*

**Importance :** \*\*

## Objectifs

- Maîtriser la notion de différentielle et ses applications
- Savoir résoudre les EDP (équations aux dérivées partielles)
- Savoir étudier les extremums de fonctions à deux variable

CNC	CCP	Mines	Centrales
2017, Math 1 ( <b>Must To do</b> ) 2009, Math 1 ( <b>Must To do</b> )	2017, Math 1		2018, Math 2 2015, Math 1 2015, Math 2

# 1. Notion de différentielle

## Définition

Soient  $E, F$  deux evn et  $f : E \rightarrow F$  et  $a \in E$

On dit que  $f$  est différentiable au point  $a \iff \exists u_a : E \rightarrow F$  linéaire continue tel que

$$f(a+h)-f(a)=u_a(h) + o(\|h\|), \forall h \in E$$

## Notation

Dans ce cas  $u_a(h)$  s'appelle la différentielle de  $f$  en  $a$  appliquée au point  $h$  et se note  $df_a(h)$ .

Ainsi, quand  $f$  est différentiable au point  $a$ , on écrit

$$f(a+h)-f(a)=df_a(h) + o(\|h\|), \forall h \in E$$

## Exemple Préparation Concours Lycée Fermat

1) Ma sur  $\mathbb{R}$ : Td Fermat

$$\left| \arctan(t+h) - \arctan t - \frac{h}{1+t^2} \right| \leq \frac{h^2}{2}$$

2)  $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

$$\phi(x) = \int_0^x \arctan(\phi(x)) dx$$

$\phi \in E = \mathcal{C}^\infty(\mathbb{R}, \mathbb{R})$

Ma  $\phi$  diff

avec  $d\phi_f(h) = \int_0^1 \frac{-\phi(x)}{1+\phi(x)^2} dx$

1)  $f(a+h) = f(a) + h f'(a) + \frac{h^2}{2} f''(\xi)$

$$\left| \arctan(t+h) - \arctan t - \frac{h}{1+t^2} \right|$$

$$\leq \frac{h^2}{2} \times \frac{2t}{(1+t^2)^2} \leq \frac{h^2}{2} \times \frac{1}{1+t^2}$$

$$2t \leq 1+t^2$$

1) Montrer sur  $\mathbb{R}$ : Td Fermet

$$\left| \arctan(t+h) - \arctan t - \frac{h}{1+t^2} \right| \leq \frac{h^2}{2}$$

$$2) \phi(f) = \int_0^1 \arctan(f(x)) dx$$

$$f \in E = \mathcal{L}^\infty(\mathbb{R}, \mathbb{R})$$

On a  $\phi$  diff  $\phi$   
avec  $d\phi_f(h) = \int_0^1 \frac{-f(x)}{1+f(x)^2} dx$

$$\begin{aligned} 2) & \left| \phi(f+h) - \phi(f) - d\phi_f(h) \right| \\ & \leq \int_0^1 \left| \arctan(f+h)(x) - \arctan f - \frac{h(x)}{1+f^2} \right| dx \\ & = \int_0^1 \frac{h^2(x)}{2} dx \\ & \leq \|h\|_\infty^2 \end{aligned}$$

### Théorème 1

$f : \mathbb{R} \rightarrow F$  et  $a \in \mathbb{R}$

Alors  $f$  est différentiable au point  $a \iff f$  est dérivable en  $a$

Dans ce cas

$$df_a(h) = h \cdot f'(a)$$

$$f'(a) = df_a(1)$$

### Demo

$\implies$  Si  $f$  est différentiable au point  $a$ , alors  $f(a+h) - f(a) = df_a(h) + o(|h|)$

Donc  $[f(a+h) - f(a)] / h = df_a(h) / h + o(|h|) / h = df_a(1) + o(1) \rightarrow df_a(1)$

Ainsi  $f$  est dérivable en  $a$ , avec  $f'(a) = df_a(1)$

$\Leftarrow$  Si  $f$  est dérivable au point  $a$ , alors  $[f(a+h) - f(a)] / h \rightarrow f'(a)$

$[f(a+h) - f(a)] / h - f'(a) \rightarrow 0$ , donc  $[f(a+h) - f(a)] / h - f'(a) = o(1)$

$f(a+h) - f(a) - hf'(a) = o(h)$ , cad  $f(a+h) - f(a) = hf'(a) + o(h)$

Donc  $f$  est différentiable au point  $a$  avec  $df_a(h) = hf'(a)$

## Théorème 2

$f : \mathbb{R} \rightarrow F$  et  $a \in \mathbb{R}$

$f$  est différentiable au point  $a \Rightarrow f$  est continue en  $a$

### Demo

$f$  est différentiable au point  $a \Rightarrow f(a+h)-f(a)=df_a(h) + o(\|h\|)$ ,  $\forall h \in E$   
 $\Rightarrow \lim_{h \rightarrow 0} f(a+h)-f(a) = df_a(0) + o(0) = 0$

### Remarque

La réciproque du théorème n'est pas vraie

Prendre une fonction continue non dérivable

## Théorème 3

Toute application linéaire continue  $f : E \rightarrow F$  est différentiable en tout point  $a \in E$

Avec

$$df_a(h) = f(h)$$

### Demo

$$f(a+h)-f(a)=f(h)+0$$

### Exemple

$u : A \rightarrow {}^tA$  est linéaire en dimension finie donc continue, donc différentiable, avec  $du_A(B) = {}^tB$

## Rappel

Une application bilinéaire  $\varphi : E \times F \rightarrow G$  est continue  $\Leftrightarrow \exists M > 0$  tq  
 $\|\varphi(x,y)\| \leq M \cdot \|x\| \cdot \|y\|$ ,  $\forall (x,y) \in E \times F$

## Théorème 4 : Formule de Leibniz

Toute application bilinéaire continue  $\varphi : E \times F \rightarrow G$  est différentiable en tout point  $(a,b) \in E \times F$

Avec

$$d\varphi_{(a,b)}(h,k) = \varphi(h,b) + \varphi(a,k)$$

### Demo

$$\begin{aligned} \varphi[(a,b)+(h,k)] - \varphi(a,b) &= \varphi(a+h, b+k) - \varphi(a,b) = \varphi(a+h, b) + \varphi(a+h, k) - \varphi(a,b) \\ &= \varphi(a, b) + \varphi(h, b) + \varphi(a, k) + \varphi(h, k) - \varphi(a,b) \end{aligned}$$

Ainsi

$$\varphi[(a,b)+(h,k)] - \varphi(a,b) = \varphi(h,b) + \varphi(a,k) + \varphi(h,k)$$

$$\text{Or } \|\varphi(h,k)\| \leq M \cdot \|h\| \cdot \|k\| \leq M \cdot \|(h,k)\| \cdot \|(h,k)\|$$

## Classiques Concours

- Si  $\varphi(x,y)=\langle x,y \rangle$ , alors  $d\varphi_{(a,b)}(h,k) = \langle h,b \rangle + \langle a,k \rangle$
- Si  $\varphi(x,y)=x.y$ , alors  $d\varphi_{(a,b)}(h,k) = h.b + a.k$

### Théorème 5

Si  $f,g : E \rightarrow F$  différentiables en  $a \in E$

Alors  $f+g : E \rightarrow F$  différentiable en  $a \in E$

Avec

$$d(f+g)_a(h)=df_a(h)+dg_a(h)$$

**Demo** : Facile à faire

### Théorème 6

Si  $f : E \rightarrow F$  différentiables en  $a \in E$

Si  $g : F \rightarrow G$  différentiables en  $b=f(a) \in F$

Alors  $g \circ f : E \rightarrow G$  différentiable en  $a \in E$

Avec

$$d(g \circ f)_a(h)=dg_{f(a)} \circ df_a(h)$$

**Demo**

On sait que  $g(f(a)+k)-g(f(a))=dg_{f(a)}(k)+o(\|k\|)$

donc  $g(f(a)+k)-g(f(a))=dg_{f(a)}(k)+o(\|k\|)$

De même  $f(a+h)=f(a)+df_a(h)+o(\|h\|)$ . Donc

$g \circ f(a+h)-g \circ f(a) = g(f(a+h)) - g(f(a)) = g[f(a)+df_a(h)+o(\|h\|)] - g(f(a))$

$= dg_{f(a)}(df_a(h)+o(\|h\|)) + o(\|k\|) = dg_{f(a)}(df_a(h)) + dg_{f(a)}(o(\|h\|)) + o(\|k\|)$

$= dg_{f(a)}(df_a(h)) + o(\|h\|) + o(\|k\|)$

### Rappel

Une application linéaire  $u : E \rightarrow F$  est continue  $\Leftrightarrow \exists M > 0$  tq

$$\|u(x)\| \leq M \cdot \|x\|, \quad \forall x \in E$$

Dans ce cas  $u(o(h))=o(h)$ , car  $\|u(o(h))\| \leq M \cdot \|o(h)\|$

### Théorème 7. (Fondamentale)

Si  $f : E \rightarrow \mathbb{R}$  différentiables en  $a \in E$

Si  $g : \mathbb{R} \rightarrow G$  dérivable en  $b=f(a) \in F$

Alors  $g \circ f : E \rightarrow G$  différentiable en  $a \in E$

Avec

$$d(g \circ f)_a(h)=df_a(h).g'(f(a))$$

**Demo**

Comme  $g : \mathbb{R} \rightarrow G$  dérivable en  $b$  on sait que  $dg_b(h) = h.g'(b)$ ,

Donc  $d(g \circ f)_a(h)=dg_{f(a)} \circ df_a(h) = dg_{f(a)}(df_a(h))=df_a(h).g'(b)$

## Classique préhilbertiens

1.  $A(x) = \|x\|^2 = \langle x, x \rangle$  est différentiable avec  $dA_a(h) = 2\langle a, h \rangle$
2.  $B(x) = \|x\|$  est différentiable avec  $dB_a(h) = \langle a, h \rangle / \|a\|$

### Demo

1.  $f(x, y) = \langle x, y \rangle$  est bilinéaire, donc  $df_{(a,b)}(x, y) = \langle a, y \rangle + \langle x, b \rangle$   
 $g(x) = \langle x, x \rangle$  est linéaire, donc  $dg_x(h) = g(h) = \langle h, h \rangle$   
 $A(x) = f \circ g(x)$  est différentiable, avec  
 $dA_a(h) = d(f \circ g)_a(h) = df_{g(a)} \circ dg_a(h) = df_{g(a)}(dg_a(h)) = df_{(a,a)}(h, h) = 2\langle a, h \rangle$
2. posons  $\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  tq  $\varphi(t) = t^{1/2}$  est dérivable avec  $\varphi'(t) = 1/2 \cdot t^{-1/2}$   
Donc  $B(x) = A(x)^{1/2} = \varphi \circ A(x)$ , Ainsi B est différentiable avec .  
 $dB_a(h) = d(\varphi \circ A)_a(h) = dA_a(h) \cdot \varphi'(A(a)) = 2\langle a, h \rangle \cdot 1/2 \cdot A(a)^{-1/2} = \langle a, h \rangle / \|a\|$

## 2. Dérivée partielles

### Définition

Soient  $F$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow F$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in E$

On dit que  $f$  admet une dérivée partielle par rapport à  $x_i$  en  $a \iff$

l'application partielle  $f_i(t) : \mathbb{R} \rightarrow E$  définie par  $f_i(t)=f(a_1, t, \dots, a_n)$  est dérivable en  $t=a_i$

Sa dérivée se note  $\partial f / \partial x_i(a)$

### Théorème 1 (fondamental)

Soient  $F$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow F$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in E$

Si  $f$  différentiable en  $a$ , alors  $f$  admet des dérivées partielles par rapport à  $x_i$  en  $a$ , avec

$$\partial f / \partial x_i(a) = df_a(e_i)$$

où  $e_i=(0, \dots, 1, \dots, 0)$   $i^{\text{ème}}$  élément de la base canonique de  $\mathbb{R}^n$

### Demo

$$f(a+he_i)-f(a)=f(a_1, \dots, a_i+h, \dots, a_n) - f(a_1, \dots, a_i, \dots, a_n)$$

$$\text{Or } f_i(t)=f(a_1, t, \dots, a_n), \text{ donc } f_i(a_i+h)-f_i(a_i)=f(a+he_i)-f(a)$$

$$\text{Or } f \text{ est différentiable, donc } f(a+he_i)-f(a)=df_a(he_i)+o(h)$$

$$[f_i(a_i+h)-f_i(a_i)] / h = df_a(e_i)+o(1) \rightarrow df_a(e_i)$$

### Remarque

La réciproque du thm précédent n'est pas toujours vrai

$f$  admet des dérivées partielles par rapport à  $x_i$  en  $a$  **n'implique pas** que  $f$  différentiable en  $a$ , alors

### Théorème 2 fondamental

Soient  $F$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow F$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

$f$  admet des dérivées partielles par rapport à  $x_i$  en  $a$  au voisinage de

Si ses dérivées partielles sont continues en  $a$

Alors  $f$  différentiable en  $a$ ,

$$df_a(h) = \sum_{i=1}^n \partial f / \partial x_i(a) h_i \quad \forall h=(h_1, \dots, h_n) \in \mathbb{R}^n$$

**Demo :** Admise

## Vocabulaire

Quand  $f$  admet des dérivées partielles par rapport à  $x_i$  en  $a$  au voisinage de  $a$   
Si ses dérivées partielles sont continues en  $a$   
On dit alors que  $f$  est de classe  $C^1$  en  $a$

### Théorème 3 : vecteur gradient

$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  et  $a = (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

$f$  est de classe  $C^1$  en  $a$

Alors

- $\partial f / \partial x_i \in \mathbb{R}$ , on pose  $\text{grad } f(a) = \sum_{i=1}^n \partial f / \partial x_i(a) e_i$  (vecteur gradient)
- $df_a(h) = \sum_{i=1}^n \partial f / \partial x_i(a) h_i = \langle \text{grad } f(a), h \rangle \forall h = (h_1, \dots, h_n) \in \mathbb{R}^n$

### Exemple

$f(x,y) = 2xy^2 + \cos(xy)$  de  $\mathbb{R}^2$  vers  $\mathbb{R}$

$$\partial f / \partial x(x,y) = 2y^2 - y \cdot \sin(xy)$$

$$\partial f / \partial y(x,y) = 4xy - x \cdot \sin(xy)$$

$$\text{grad } f(x,y) = (2y^2 - y \cdot \sin(xy), 4xy - x \cdot \sin(xy))$$

$$df_{(x,y)}(a,b) = \langle \text{grad } f(x,y) \mid (a,b) \rangle = a \cdot (2y^2 - y \cdot \sin(xy)) + b \cdot (4xy - x \cdot \sin(xy))$$



### Théorème 4 : Matrice Jacobienne

$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  définie par  $f(x) = (f_1(x), \dots, f_m(x))$  et  $a = (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

$f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

Si  $f$  est de classe  $C^1$  en  $a$

Alors

- $\partial f / \partial x_i \in \mathbb{R}^m \quad 1 \leq i \leq n$
- $\partial f_i / \partial x_j \in \mathbb{R} \quad 1 \leq j \leq n$
- $Jf(a) = (\partial f_i / \partial x_j(a)) \in M_{m,n}(\mathbb{R})$  (Matrice Jacobienne)
- $df_a(h) = Jf(a) \cdot h \quad \forall h = (h_1, \dots, h_n) \in \mathbb{R}^n$

The diagram shows the Jacobian matrix  $Jf(a)$  written in red. It is equated to a vector of partial derivatives  $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$  written in blue. A red arrow points from the  $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$  term in the vector to the corresponding element in the matrix, illustrating that the matrix is composed of these partial derivatives.

### Demo

$f(x) = (f_1(x), \dots, f_m(x)) \Rightarrow df_a(h) = (df_{1a}(h), \dots, df_{ma}(h))$

Or  $f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , donc  $df_{ia}(h) = \sum_{j=1}^n \partial f_i / \partial x_j(a) h_j$

Donc  $df_a(h) = (\sum_{j=1}^n \partial f_1 / \partial x_j(a) h_j, \dots, \sum_{j=1}^n \partial f_m / \partial x_j(a) h_j) = Jf(a) \cdot h$

### Classique Concours : coordonnées polaires

$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  tq  $f(r, \theta) = (x=r \cdot \cos \theta, y=r \cdot \sin \theta)$

The diagram shows the Jacobian matrix  $Jf$  for the polar coordinate transformation. The partial derivatives of  $x$  and  $y$  with respect to  $r$  and  $\theta$  are calculated. The matrix is shown as  $\begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \theta} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \theta} \end{pmatrix} = Jf$ , with the values  $\cos \theta$ ,  $-\sin \theta$ ,  $\sin \theta$ , and  $r \cos \theta$  (or  $r \sin \theta$  depending on the derivative) written in blue.

### 3. Équations aux Dérivée partielles (EDP)

#### **Théorème 1 : Fondamental**

Si  $\gamma : \mathbb{R} \rightarrow E$  et  $f : E \rightarrow F$  de classes  $C^1$

Alors  $f \circ \gamma : \mathbb{R} \rightarrow F$  est aussi de classes  $C^1$

Avec

$$(f \circ \gamma)'(t) = df_{\gamma(t)}(\gamma'(t))$$

#### **Demo**

Selon ce qui précède, on a

$$(f \circ \gamma)'(t) = d(f \circ \gamma)_t(1) = df_{\gamma(t)} \circ d\gamma_t(1) = df_{\gamma(t)}(d\gamma_t(1)) = df_{\gamma(t)}(\gamma'(t))$$

#### **Théorème 2 : Cas particulier classique**

Si  $\gamma : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$  tq  $\gamma(t) = (u_1(t), \dots, u_n(t))$  et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow F$  de classe  $C^1$

Alors  $f \circ \gamma : \mathbb{R} \rightarrow F$  est aussi de classe  $C^1$

Avec

$$(f \circ \gamma)'(t) = \sum_{i=1}^n u_i'(t) \partial f / \partial x_i (\gamma(t))$$

#### **Demo**

Selon ce qui précède, on a, posons  $h = \gamma'(t) = (u_1'(t), \dots, u_n'(t))$

$$(f \circ \gamma)'(t) = df_{\gamma(t)}(h) = \sum_{i=1}^n h_i \partial f / \partial x_i (\gamma(t)) = \sum_{i=1}^n u_i'(t) \partial f / \partial x_i (\gamma(t)) \text{ car } h_i = u_i'(t)$$

#### **Théorème 3 : Règle des chaînes**

Si  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  tq  $f(x_1, \dots, x_n)$  de classe  $C^1$

Si  $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  tq  $\varphi(u_1, \dots, u_n) = (x_1, \dots, x_n)$  de classe  $C^1$

On pose  $g(u_1, \dots, u_n) = f(x_1, \dots, x_n)$  : Changement de variable

Autrement dit :  $g = f \circ \varphi$

Alors  $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est aussi de classe  $C^1$

Avec

$$\partial g / \partial u_j = \sum_{i=1}^n (\partial x_i / \partial u_j) (\partial f / \partial x_i)$$

## Demo

$\partial g / \partial u_j =$  dérivée de  $g$  par rapport à la  $j^{\text{ème}}$  variable

Notons  $t = u_j$  et les autres variables fixes cette variable et  $\varphi = \gamma = (x_1, \dots, x_n)$

$\partial g / \partial u_j = g'(t) = (f \circ \varphi)'(t) = \sum_{i=1}^n x_i'(t) \partial f / \partial x_i(\gamma(t))$  avec  $x_i'(t) = \partial x_i / \partial u_j$

$x$  et  $y$  deux VAR  
 $u, v$  deux VAR  
 on  $f(x, y) = g(u, v)$

1<sup>er</sup> cas :  $x, y$  dépendent de  $u, v$

$$\frac{\partial g}{\partial u} = \frac{\partial x}{\partial u} \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial y}{\partial u} \frac{\partial f}{\partial y}$$

$$\frac{\partial g}{\partial v} = \frac{\partial x}{\partial v} \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial y}{\partial v} \frac{\partial f}{\partial y}$$

2<sup>ème</sup> cas :  $u$  et  $v$  dépendent de  $x, y$

$$\frac{\partial g}{\partial x} = \frac{\partial u}{\partial x} \frac{\partial g}{\partial u} + \frac{\partial v}{\partial x} \frac{\partial g}{\partial v}$$

$$\frac{\partial g}{\partial y} = \frac{\partial u}{\partial y} \frac{\partial g}{\partial u} + \frac{\partial v}{\partial y} \frac{\partial g}{\partial v}$$

**Classique Concours : CNC 2007**  
 Résoudre l'EDP  $x \cdot \partial f / \partial x - y \cdot \partial f / \partial y = 0$   
 en utilisant le changement de variable  $x = r \cdot \cos \theta$  et  $y = r \cdot \sin \theta$

## Solution

Posons  $f(x, y) = g(r, \theta)$

Selon la règle des chaînes, on a

$$\partial g / \partial r = (\partial x / \partial r) \cdot (\partial f / \partial x) + (\partial y / \partial r) \cdot (\partial f / \partial y) = \cos \theta \cdot (\partial f / \partial x) + \sin \theta \cdot (\partial f / \partial y)$$

$$\partial g / \partial \theta = (\partial x / \partial \theta) \cdot (\partial f / \partial x) + (\partial y / \partial \theta) \cdot (\partial f / \partial y) = -r \cdot \sin \theta \cdot (\partial f / \partial x) + r \cdot \cos \theta \cdot (\partial f / \partial y)$$

$$r \cdot \sin \theta \cdot (1) + \cos \theta \cdot (2) \Rightarrow r \cdot (\partial f / \partial y) = r \cdot \sin \theta \cdot \partial g / \partial r + \cos \theta \cdot \partial g / \partial \theta$$

$$r \cdot \cos \theta \cdot (1) - \sin \theta \cdot (2) \Rightarrow r \cdot (\partial f / \partial x) = r \cdot \cos \theta \cdot \partial g / \partial r - \sin \theta \cdot \partial g / \partial \theta$$

$$x \cdot \partial f / \partial x = \cos \theta \cdot r \cdot \partial f / \partial x = r \cdot \cos \theta \cdot \sin \theta \cdot \partial g / \partial r + \cos^2 \theta \cdot \partial g / \partial \theta$$

$$y \cdot \partial f / \partial y = \sin \theta \cdot r \cdot \partial f / \partial y = r \cdot \cos \theta \cdot \sin \theta \cdot \partial g / \partial r - \sin^2 \theta \cdot \partial g / \partial \theta$$

$$x \cdot \partial f / \partial x - y \cdot \partial f / \partial y = 0 \Rightarrow \partial g / \partial \theta = 0 \Rightarrow g \text{ ne dépend pas de } \theta \Rightarrow g(r, \theta) = \varphi(r)$$

Donc  $f(x, y) = g(r, \theta) = \varphi(r) = \varphi[(x^2 + y^2)^{1/2}]$

Activités Visionneur de documents 11:49 ID: 810.723.1442 Arrêter 300% La parole est à :

6 sur 32

## Exercice 50

En réalisant le changement de variables

$$\begin{cases} u = xy \\ v = x/y \end{cases}$$

déterminer les fonctions  $f : \mathbb{R}^{+*} \times \mathbb{R}^{+*} \rightarrow \mathbb{R}$  de classe  $C^2$  solutions de l'équation aux dérivées partielles

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

## Extremum

$$\frac{\partial B}{\partial x} = y \frac{\partial A}{\partial u} + \frac{1}{y} \frac{\partial A}{\partial v}$$

$$\frac{\partial^2 B}{\partial x^2} = y \frac{\partial}{\partial x} (A) + \frac{1}{y} \frac{\partial}{\partial x} (B)$$

$$= y \left( y \frac{\partial A}{\partial u} + \frac{1}{y} \frac{\partial A}{\partial v} \right) + \frac{1}{y} \left( y \frac{\partial B}{\partial u} + \frac{1}{y} \frac{\partial B}{\partial v} \right)$$

$$= y^2 \frac{\partial^2 A}{\partial u^2} + \frac{\partial^2 A}{\partial u \partial v} + \frac{\partial^2 A}{\partial v \partial u} + \frac{1}{y^2} \frac{\partial^2 A}{\partial v^2}$$

### 3. Dérivées partielles d'ordre 2

#### Définition 1

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

On dit que  $f$  admet une dérivée partielle d'ordre 2 par rapport à  $x_i$  puis  $x_j$  en  $a \iff \partial f/\partial x_i$  existe au voisinage de  $a$  et  $\partial[\partial f/\partial x_i] / \partial x_j (a)$  existe

Cette dérivée se note  $(\partial^2 f)/(\partial x_i \partial x_j)(a)$

#### Définition 2

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

On dit que  $f$  est de classe  $C^2$  en  $a \iff f$  admet des dérivée partielle d'ordre 2 au voisinage de  $a$  et sont toutes continues en  $a$

#### Théorème 1 : Théorème de Schwarz

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  est de classe  $C^2$  en  $a$ , alors

$$(\partial^2 f)/(\partial x_i \partial x_j)(a) = (\partial^2 f)/(\partial x_j \partial x_i)(a)$$

**Demo :** Admis

#### Définition 3 : Matrice Hessienne

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  est de classe  $C^2$  en  $a$ , on pose

$$(Hf)_a = [(\partial^2 f)/(\partial x_i \partial x_j)(a)] \in M_n(\mathbb{R})$$

#### Théorème 2 :

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  est de classe  $C^2$  en  $a$ , alors  $(Hf)_a$  est une matrice symétrique

**Demo :** Découle du théorème de Schwarz

#### Théorème 3 : Formule de Taylor à l'ordre 2

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  est de classe  $C^2$  en  $a$ . Alors,  $\forall h \in \mathbb{R}^n$ , on a

$$f(a+h) = f(a) + (Jf)_a \cdot h + 1/2 \cdot {}^t h \cdot (Hf)_a \cdot h + o(\|h\|^2)$$

**Demo :** Admise  $f(a+h) = f(a) + f'(a)h + 1/2 \cdot h^2 \cdot f''(a) + o(h^2)$

#### Théorème 4 : Développement limité à l'ordre 2 au voisinage de $a$

Soient  $E$  un evn et  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow E$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  est de classe  $C^2$  en  $a$ . Alors,  $\forall h=(h_1, \dots, h_n) \in \mathbb{R}^n$ , on a

$$f(a+h) = f(a) + \sum_{j=1}^n \partial f_i / \partial x_j (a) h_j + \sum_{i,j=1}^n \partial^2 f_i / \partial x_i \partial x_j (a) h_i h_j + o(\|h\|^2)$$

**Demo :** Développer  $(Jf)_a \cdot h$  et  ${}^t h \cdot (Hf)_a \cdot h$

## 4. Extremums

### Définition 1

Soient  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  et  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

On dit que  $f$  admet un minimum local en  $a \iff \exists \varepsilon > 0 / f(a) \leq f(x), \forall x \in B(a, \varepsilon)$

On dit que  $f$  admet un maximum local en  $a \iff \exists \varepsilon > 0 / f(a) \geq f(x), \forall x \in B(a, \varepsilon)$

On dit que  $f$  admet un extremum local en  $a \iff f$  admet en  $a$  un minimum ou maximum local

### Définition 2

Soient  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  de classe  $C^1$  en  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

On dit que  $f$  admet un point critique en  $a \iff df_a(h)=0, \forall h \in \mathbb{R}^n$

$$\iff \partial f_i / \partial x_j(a) = 0, \forall i, j$$

### Théorème 1

Si  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est de classe  $C^1$  en  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Alors  $f$  admet un extremum local en  $a \Rightarrow f$  admet point critique en  $a$

### Demo

si  $\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  dérivable en  $t$  et admet en  $t$  un min ou max local, alors

$$\varphi'(t) = 0$$

Utiliser ce résultat pour  $\varphi(t) = f_i(t)$  où  $t = u_i$  et les autres variables fixes

### Remarque

La réciproque du théorème précédent n'est pas toujours vrai

Autrement dit :  $f$  admet point critique en  $a$  n'implique pas que  $f$  admet un extremum local en  $a$

### Contre exemple

$f(t) = t^3$  admet un point critique en  $0$ , mais  $f$  n'admet un extremum local en  $0$ , car  $f(0) = 0$  et  $f$  change de signe en  $0$

### **Théorème 2 : Pratique**

Si  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est de classe  $C^2$  en  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  admet un point critique en  $a$

Si  $\text{sp}( (Hf)_a ) \subset ]0, +\infty[$

Alors  $f$  admet un minimum local en  $a$

### **Demo**

D'après le théorème de Schwarz  $(Hf)_a$  est une matrice symétrique réelle

Donc  $(Hf)_a$  est orthogonalement diagonalisable, d'après le thm spectral

Posons  $(Hf)_a = PDP^{-1} = PD^tP$  où  $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  avec  $\lambda_i > 0$

D'autre par  $(Jf)(a) = 0$ , car  $f$  admet un point critique en  $a$

la formule Taylor à l'ordre 2 devient

$$f(a+h) - f(a) = (Jf)_a \cdot h + {}^t h \cdot (Hf)_a \cdot h + o(\|h\|^2) = {}^t h \cdot PD^tP \cdot h + o(\|h\|^2)$$

Comme  $o(\|h\|^2)$  n'influence pas le signe, alors

$\text{signe}(f(a+h) - f(a)) = \text{signe}({}^t h \cdot PD^tP \cdot h) = \text{signe}({}^t XDX) > 0$  où  $X = {}^t P \cdot h$

donc  $f(a+h) - f(a) > 0$  cad  $f(a+h) > f(a)$

Donc  $f$  admet un minimum local en  $a$

**Rappel :**  ${}^t XDX = \sum_{j=1}^n \lambda_j x_j^2$

### **Théorème 3 : Pratique**

Si  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est de classe  $C^2$  en  $a=(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$

Si  $f$  admet un point critique en  $a$

Si  $\text{sp}( (Hf)_a ) \subset ]-\infty, 0[$

Alors  $f$  admet un maximum local en  $a$

### **Demo**

Pareil que le thm précédent

### **Remarque**

Si  $f$  admet un point critique en  $a$  et si  $(Hf)_a$  admet des valeurs propre négatives et d'autres positives, alors on ne peut rien dire à propos de la nature du point  $a$

### **Théorème 3 : Théorème de Monge**

Si  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  est de classe  $C^2$  en  $(a,b) \in \mathbb{R}^2$

Si  $f$  admet un point critique en  $(a,b)$

On pose  $r = \partial^2 f / \partial x^2 (a,b)$ ,  $s = \partial^2 f / \partial x \partial y (a,b)$  et  $t = \partial^2 f / \partial y^2 (a,b)$

- si  $rt - s^2 > 0$  et  $r > 0$ , alors  $f$  admet en  $(a,b)$  un minimum local
- si  $rt - s^2 > 0$  et  $r < 0$ , alors  $f$  admet en  $(a,b)$  un maximum local
- si  $rt - s^2 < 0$ ,  $f$  n'admet en  $(a,b)$  ni minimum ni maximum local
- si  $rt - s^2 = 0$ , on ne peut rien dire

### **Demo**

La matrice Hessienne est  $(Hf)_{(a,b)} = \begin{bmatrix} \partial^2 f / \partial x^2 (a,b) & \partial^2 f / \partial x \partial y (a,b) \\ \partial^2 f / \partial x \partial y (a,b) & \partial^2 f / \partial y^2 (a,b) \end{bmatrix}$

Donc  $(Hf)_{(a,b)} = \begin{bmatrix} r & s \\ s & t \end{bmatrix}$

Posons  $\text{sp}(Hf)_{(a,b)} = \{\lambda_1, \lambda_2\}$

Donc  $\lambda_1 \cdot \lambda_2 = \det(Hf)_{(a,b)} = rt - s^2$  et  $\lambda_1 + \lambda_2 = \text{Tr}(Hf)_{(a,b)} = r + t$

- $rt - s^2 > 0 \Rightarrow \lambda_1 \cdot \lambda_2 > 0 \Rightarrow \lambda_1, \lambda_2$  de même signe
- $rt - s^2 > 0 \Rightarrow r$  et  $t$  de même signe car sinon  $rt < 0$  et  $rt - s^2 < 0$
- $r > 0 \Rightarrow t > 0 \Rightarrow \lambda_1 + \lambda_2 > 0 \Rightarrow \lambda_1 > 0$  et  $\lambda_2 > 0$  CQFD