# CALCUL DIFFÉRENTIEL

Dans tout ce chapitre,

- E, F, G désignent des  $\mathbb{R}$ -espaces vectoriels de dimensions finies;
- $\mathcal{U}$  et  $\mathcal{V}$  désignent des **ouverts** respectifs de E et F.

## 1 Différentiabilité

#### 1.1 Dérivabilité selon un vecteur

#### Définition 1.1 Dérivée selon un vecteur

Soient  $f: \mathcal{U} \to F$ ,  $a \in \mathcal{U}$  et  $v \in E$ . On dit que f est **dérivable en** a **selon le vecteur** v si l'application  $\varphi_{a,v}: t \mapsto f(a+tv)$  est dérivable en 0. Dans ce cas, on appelle **dérivée de** f **en** a **selon le vecteur** v le vecteur  $\varphi'_{a,v}(0)$ , que l'on note  $D_v f(a)$ .

**Remarque.** Si on note  $(f_1, ..., f_n)$  les coordonnées de  $f: \mathcal{U} \to F$  dans une base  $(\mathbf{f}_1, ..., \mathbf{f}_n)$  de F (i.e.  $f_i = \mathbf{f}_i^* \circ g$ ), alors f est dérivable en a selon le vecteur v si et seulement si les  $f_i$  le sont. De plus,

$$D_{v}f(a) = \sum_{i=1}^{n} D_{v}f_{i}(a)\mathbf{f}_{i}$$

#### Exemple 1.1

L'application  $f:(x,y)\in\mathbb{R}^2\mapsto(x^2+y^2,2xy)$  est dérivable en tout point  $(a,b)\in\mathbb{R}^2$  selon tout vecteur  $(u,v)\in\mathbb{R}^2$  et

$$D_{(u,v)}f(a,b) = 2(au + bv, av + bu)$$

#### Définition 1.2 Dérivées partielles dans une base

Soient  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  une base de  $\mathbf{E}, f \colon \mathcal{U} \to \mathbf{F}$  et  $a \in \mathcal{U}$ . On appelle **dérivées partielles** de f dans la base  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  les applications  $\mathbf{D}_{\mathbf{e}_j} f$  si elles sont définies. On les note  $\frac{\partial f}{\partial x_j}$  ou  $\partial_j f$ .

**Remarque.** Si  $E = \mathbb{R}^p$  et qu'on ne précise pas la base dans laquelle on considère les dérivées partielles, c'est qu'on considère implicitement la base canonique de  $\mathbb{R}^p$ .

**Remarque.** Si on note  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  une base de E et  $(f_1, \dots, f_n)$  les coordonnées de  $f: \mathcal{U} \to F$  dans une base  $(\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_n)$  de F (i.e.  $f_i = \mathbf{f}_i^* \circ g$ ), alors g admet des dérivées partielles en a dans la base  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  si et seulement si c'est également le cas pour les  $f_i$ . De plus,

$$\forall j \in [1, p], \ \partial_j f(a) = \sum_{i=1}^n \partial_j f_i(a) \mathbf{f}_i$$

**Remarque.** Si  $E = \mathbb{R}^2$ , les variables d'une application  $f : \mathbb{R}^2 \to F$  sont notées plus volontiers x et y que  $x_1$  et  $x_2$ . Les dérivées partielles dans la base canonique de  $\mathbb{R}^2$  seront alors notées  $\frac{\partial f}{\partial x}$  et  $\frac{\partial f}{\partial y}$  plutôt que  $\frac{\partial f}{\partial x_1}$  et  $\frac{\partial f}{\partial x_2}$  ou  $\partial_1 f$  et  $\partial_2 f$ .

1

De même, si  $E = \mathbb{R}^3$ , les dérivées partielles dans la base canonique seront plutôt notées  $\frac{\partial f}{\partial x}$ ,  $\frac{\partial f}{\partial y}$  et  $\frac{\partial f}{\partial z}$ .

## Méthode Calculer des dérivées partielles

Lorsque  $E = \mathbb{R}^p$  et  $F = \mathbb{R}^n$ , il est très aisé de calculer des dérivées partielles dans la base canonique. Il suffit de dériver chaque composante de la fonction par rapport à une variable les autres étant fixées.

Autrement dit,  $\frac{\partial f}{\partial x_j}$  est la dérivée de l'application  $x_j \mapsto f(x_1, \dots, x_n)$ .

#### Exemple 1.2

L'application  $f:(x,y)\in\mathbb{R}^2\mapsto(x^2+y^2,2xy)$  admet des dérivées partielles dans la base canonique de  $\mathbb{R}^2$  en tout point  $(a,b)\in\mathbb{R}^2$  et

$$\frac{\partial f}{\partial x}(a,b) = 2(a,b)$$
 et  $\frac{\partial f}{\partial y}(a,b) = 2(b,a)$ 

### Exemple 1.3

On pose  $\mathcal{U} = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3, \ x + y^2 > 0\}$ . L'application  $f: (x, y, z) \in \mathcal{U} \mapsto (\ln(x + y^2), e^{xz})$  admet des dérivées partielles sur  $\mathcal{U}$  et

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x,y,z) = \left(\frac{1}{x+y^2},ze^{xz}\right) \qquad \qquad \frac{\partial f}{\partial y}(x,y,z) = \left(\frac{2y}{x+y^2},0\right) \qquad \qquad \frac{\partial f}{\partial z}(x,y,z) = (0,xe^{xz})$$

#### Exemple 1.4

Les applications  $\pi_i$ :  $(x_1,\dots,x_p)\in\mathbb{R}^p\mapsto x_i$  admettent des dérivées partielles en tout point de  $\mathbb{R}^p$  et

$$\frac{\partial \pi_i}{\partial x_j}(x_1, \dots, x_p) = \delta_{i,j}$$



ATTENTION! Une fonction peut admettre des dérivées partielles sans être continue.

#### Exemple 1.5

Considérons la fonction

$$f: (x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto \begin{cases} \frac{xy}{x^2 + y^2} & \text{si } (x,y) \neq (0,0) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Alors f admet des dérivées partielles en tout point de  $\mathbb{R}^2$  mais n'est pas continue en (0,0).

• Par opérations, f admet clairement des dérivées partielles en tout point de  $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}$ . De plus,

$$\forall x \in \mathbb{R}^*, \ \frac{f(x,0) - f(0,0)}{x - 0} = 0$$
 et  $\forall y \in \mathbb{R}^*, \ \frac{f(0,y) - f(0,0)}{y - 0} = 0$ 

donc  $\frac{\partial f}{\partial x}(0,0)$  et  $\frac{\partial f}{\partial y}(0,0)$  existent et  $\frac{\partial f}{\partial x}(0,0) = \frac{\partial f}{\partial y}(0,0) = 0$ .

• Par contre, f n'est pas continue en (0,0) puisque, par exemple,

$$\forall t \in \mathbb{R}^*, \ f(t,t) = \frac{1}{2}$$

Ainsi  $(t,t) \xrightarrow[t\to 0]{} (0,0)$  mais  $f(t,t) \xrightarrow[t\to 0]{} \frac{1}{2} \neq f(0,0)$ .



ATTENTION! Une fonction peut même admettre des dérivées directionnelles selon tout vecteur sans être continue.

#### Exemple 1.6

Considérons la fonction

$$f: (x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto \begin{cases} \frac{xy^2}{x^2 + y^4} & \text{si } (x,y) \neq (0,0) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Alors f admet des dérivées directionnelles selon tout vecteur en tout point de  $\mathbb{R}^2$  mais n'est pas continue en (0,0).

• Par opérations, f admet clairement des dérivées directionnelles selon tout vecteur en tout point de  $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}$ . Soit u = (h, k) un vecteur non nul de  $\mathbb{R}^2$ . Alors

$$\forall t \in \mathbb{R}^*, \ \frac{f(tu) - f(0,0)}{t} = \frac{hk^2}{h^2 + t^2k^4} \xrightarrow[t \to 0]{} \begin{cases} \frac{k^2}{h} & \text{si } k \neq 0\\ 0 & \text{si } k = 0 \end{cases}$$

Donc f admet bien une dérivée directionnelle selon le vecteur u en (0,0).

• Par contre, f n'est pas continue en (0,0) puisque, par exemple,

$$\forall t \in \mathbb{R}^*, \ f(t^2, t) = \frac{1}{2}$$

Ainsi  $(t^2, t) \xrightarrow[t \to 0]{} (0, 0)$  mais  $f(t^2, t) \xrightarrow[t \to 0]{} \frac{1}{2} \neq f(0, 0)$ .

#### 1.2 Différentiabilité

#### Notation 1.1 Négligeabilité

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . On suppose que  $0_E \in \mathcal{U}$ . Ecrire que f(h) = o(h) signifie que  $\lim_{h \to 0_E} \frac{f(h)}{\|h\|} = 0_F$ .

**Remarque.** Les normes que l'on choisit sur E et F n'importent pas car toutes les normes sur un espace de dimension finie sont équivalentes.

#### Définition 1.3 Développement limité à l'ordre 1

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . Une écriture du type

$$f(a+h) = c + L(h) + o(h)$$

avec  $c \in F$  et  $L \in \mathcal{L}(E, F)$  s'appelle un **développement limité** de f à l'ordre 1 en a. Si un tel développement limité existe, il est unique i.e. le vecteur c et l'application linéaire L sont uniques.

REMARQUE. Ceci signifie que

$$\lim_{h\to 0_{\mathrm{E}}}\frac{f(a+h)-c-\mathrm{L}(h)}{\|h\|}=0_{\mathrm{F}}$$

#### Définition 1.4 Différentiabilité en un point

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . On dit que f est **différentiable** en  $a \in \mathcal{U}$  si f admet un développement limité à l'ordre 1 en a. Dans ce cas, il existe une unique application linéaire  $L \in \mathcal{L}(E, F)$  telle que

$$f(a+h) \underset{h \to 0_{\mathbb{R}}}{=} f(a) + L(h) + o(h)$$

Cette application linéaire s'appelle la **différentielle** de f en a et se note df(a).

**Remarque.** La différentielle de f en a est également appelée l'application linéaire tangente à f en a.

**Remarque.** Par souci de lisibilité, l'image d'un vecteur v par la différentielle de f en a se notera d $f(a) \cdot v$  plutôt que df(a)(v).

#### **Proposition 1.1**

Si on note  $(f_1, ..., f_n)$  les coordonnées de  $f: \mathcal{U} \to F$  dans une base  $(\mathbf{f}_1, ..., \mathbf{f}_n)$  de F (i.e.  $f_i = \mathbf{f}_i^* \circ g$ ), alors f différentiable en a si et seulement si les  $f_i$  le sont. De plus,

$$\forall v \in E, \ df(a) \cdot v = \sum_{i=1}^{n} (df_i(a) \cdot v) \mathbf{f}_i$$

#### Exemple 1.7

Soit  $f:(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto (x^2 + y^2, 2xy)$  Soit  $(a,b) \in \mathbb{R}^2$ .

$$\forall (h,k) \in \mathbb{R}^2, \ f((a,b)+(h,k)) = f(a,b) + 2(ah+bk,bh+ak) + (h^2+k^2,2hk)$$

L'application

L: 
$$\begin{cases} \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R}^2 \\ (h,k) & \longmapsto & 2(ah+bk,bh+ak) \end{cases}$$

est bien linéaire et

$$(h^2 + k^2, 2hk) = o((h, k))$$

En effet, si l'on munit  $\mathbb{R}^2$  de la norme définie par ||(u, v)|| = |u| + |v|

$$||(h^2 + k^2, 2hk)|| = (|h| + |k|)^2 = ||(h, k)||^2$$

de sorte que

$$\frac{\|(h^2+k^2,2hk)\|}{\|(h,k)\|}=\|(h,k)\|\underset{(h,k)\to(0,0)}{\longrightarrow}0$$

On en déduit que f est différentiable en (a,b) et que df(a,b) est l'endomorphisme  $(h,k) \in \mathbb{R}^2 \mapsto 2(ah+bk,bh+ak)$ .

#### Exemple 1.8 Différentielle de l'inversion matricielle

On considère l'application  $f: M \in GL_n(\mathbb{R}) \mapsto M^{-1}$ . On va montrer que f est différentiable sur  $GL_n(\mathbb{R})$  et calculer sa différentielle.

Soit  $M \in GL_n(\mathbb{R})$ . Comme  $GL_n(\mathbb{R})$  est ouvert, il existe un voisinage  $\mathcal{V}$  de 0 tel que M+H est inversible pour tout  $H \in \mathcal{V}$ . Remarquons maintenant que

$$f(M + H) - f(M) = (M + H)^{-1} - M^{-1} = (M + H)^{-1}(I_n - (M + H)M^{-1}) = -(M + H)^{-1}HM^{-1}$$

puis

$$\begin{split} f(\mathbf{M} + \mathbf{H}) - f(\mathbf{M}) + \mathbf{M}^{-1}\mathbf{H}\mathbf{M}^{-1} &= \mathbf{M}^{-1}\mathbf{H}\mathbf{M}^{-1} - (\mathbf{M} + \mathbf{H})^{-1}\mathbf{H}\mathbf{M}^{-1} \\ &= (\mathbf{M} + \mathbf{H})^{-1}((\mathbf{M} + \mathbf{H})\mathbf{M}^{-1} - \mathbf{I}_n)\mathbf{H}\mathbf{M}^{-1} \\ &= f(\mathbf{M} + \mathbf{H})(\mathbf{H}\mathbf{M}^{-1})^2 \end{split}$$

On munit  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  d'une norme d'algèbre  $\|\cdot\|$  de sorte que

$$||f(M + H)(HM^{-1})^2|| \le ||f(M + H)|| ||M^{-1}||^2 ||H||^2$$

puis pour  $H \in \mathcal{V} \setminus \{0\}$ ,

$$\frac{\|f(\mathbf{M} + \mathbf{H})(\mathbf{H}\mathbf{M}^{-1})^2\|}{\|\mathbf{H}\|} \le \|f(\mathbf{M} + \mathbf{H})\| \|\mathbf{M}^{-1}\|^2 \|\mathbf{H}\|$$

f est continue sur  $\operatorname{GL}_n(\mathbb{R})^a$  donc  $\lim_{\mathrm{H}\to 0} f(\mathrm{M}+\mathrm{H}) = f(\mathrm{M})$  puis  $\lim_{\mathrm{H}\to 0} \|f(\mathrm{M}+\mathrm{H})\| = \|f(\mathrm{M})\|$ . On en déduit que

$$\lim_{H \to 0} \frac{\|f(M + H)(HM^{-1})^2\|}{\|H\|} = 0$$

ou encore

$$f(M + H)(HM^{-1})^2 = o(H)$$

Finalement,

$$f(M + H) = f(M) - M^{-1}HM^{-1} + o(H)$$

L'application  $H \mapsto -M^{-1}HM^{-1}$  est clairement linéaire : f est donc différentiable en M et df(M) est l'application  $H \mapsto -M^{-1}HM^{-1}$ .

#### **Proposition 1.2**

Si  $f: \mathcal{U} \to F$  est **différentiable** en  $a \in \mathcal{U}$ , alors

- f est continue en a;
- f admet des dérivées en a selon tout vecteur  $v \in E$ ;
- $\forall v \in E$ ,  $df(a) \cdot v = D_v f(a)$ .

<sup>&</sup>lt;sup>a</sup>Classique : utiliser la formule de la comatrice.

#### Définition 1.5 Différentiabilité sur un ouvert

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . On dit que f est **différentiable** sur  $\mathcal{U}$  si f est différentiable en tout point de  $\mathcal{U}$ . L'application

$$\mathrm{d}f: \left\{ \begin{array}{ccc} \mathcal{U} & \longrightarrow & \mathcal{L}(\mathrm{E},\mathrm{F}) \\ a & \longmapsto & \mathrm{d}f(a) \end{array} \right.$$

s'appelle la **différentielle** de f sur  $\mathcal{U}$ .

#### **Proposition 1.3 Cas particuliers**

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ .

- Si f est constante sur  $\mathcal{U}$ , alors f est différentiable sur  $\mathcal{U}$  et df est nulle sur  $\mathcal{U}$ .
- Si f est la restriction à  $\mathcal{U}$  d'une **application linéaire** de E dans F, alors f est différentiable sur  $\mathcal{U}$  et  $\mathrm{d}f = f$ .
- Si  $\mathcal{U}$  est un intervalle ouvert de  $E = \mathbb{R}$ , alors f est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$  si et seulement si f est dérivable en a et, dans ce cas,  $f'(a) = \mathrm{d}f(a) \cdot 1$ .

## Exemple 1.9

Les applications  $\pi_i$ :  $(x_1, ..., x_p) \in \mathbb{R}^p \mapsto x_i$  sont différentiables sur  $\mathbb{R}^p$  et  $d\pi_i = \pi_i$ .

## 1.3 Lien avec les dérivées partielles

#### Proposition 1.4 Lien entre différentielle et dérivées partielles

Soient  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  une base de E et  $f: \mathcal{U} \to F$ . Si f est **différentiable** en a, alors f admet des **dérivées partielles** en a dans la base  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  et

$$\forall v \in E, \ df(a) \cdot v = \sum_{j=1}^{p} \partial_j f(a) \mathbf{e}_j^*(v)$$

ou plus simplement

$$\mathrm{d}f(a) = \sum_{j=1}^{p} \partial_{j} f(a) \mathbf{e}_{j}^{*}$$

**Remarque.** On en déduit un lien entre les dérivées directionnelles et les dérivées partielles si la fonction est **différentiable**. En effet

$$\forall v \in E, \ D_v f(a) = df(a) \cdot v = \sum_{j=1}^p \partial_j f(a) \mathbf{e}_j^*(v)$$

**Remarque.** Dans le cas où  $E = \mathbb{R}^n$ , les formes linéaires  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \mapsto x_i$  sont souvent notées  $dx_i$ . Dans ce cas, on peut écrire pour  $f : \mathcal{U} \mapsto F$  différentiable en  $a \in \mathcal{U}$ ,

$$\mathrm{d}f(a) = \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial f}{\partial x_i} \, \mathrm{d}x_i$$

## Exemple 1.10

Soit  $f:(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto (x^2 + y^2, 2xy)$  Soit  $(a,b) \in \mathbb{R}^2$ . On a vu que

$$\frac{\partial f}{\partial x}(a,b) = 2(a,b)$$
 et  $\frac{\partial f}{\partial y}(a,b) = 2(b,a)$ 

Comme f est différentiable sur  $\mathbb{R}^2$ ,

$$df(a,b) \cdot (h,k) = 2h(a,b) + 2k(b,a) = 2(ah + bk, bh + ak)$$



**ATTENTION!** Une fonction peut-être continue et admettre des dérivées selon tout vecteur sans pour autant être différentiable.

#### Exemple 1.11

Considérons la fonction

$$f: (x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto \begin{cases} \frac{x^2y}{x^2 + y^2} & \text{si } (x,y) \neq (0,0) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Alors f admet des dérivées partielles en tout point de  $\mathbb{R}^2$  mais n'est pas différentiable en (0,0).

• Par opérations, f est clairement continue sur  $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}$ . Par ailleurs, on a classiquement  $|xy| \leq \frac{1}{2}(x^2 + y^2)$  donc

$$\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}, \ |f(x,y)| \le \frac{1}{2}|y|$$

On en déduit que

$$\lim_{(x,y)\to(0,0)} f(x,y) = 0 = f(0,0)$$

donc f est continue en (0,0).

• Par opérations, f admet clairement des dérivées directionnelles selon tout vecteur en tout point de  $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}$ . Soit u = (h,k) un vecteur non nul de  $\mathbb{R}^2$ . Alors

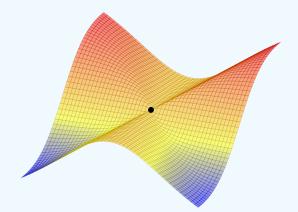
$$\forall t \in \mathbb{R}^*, \ \frac{f(tu) - f(0,0)}{t} = f(h,k) = f(u)$$

Ainsi f admet une dérivée en (0,0) selon le vecteur u et  $D_u f(0,0) = f(u)$ .

• Si f était différentiable en (0,0), alors on aurait

$$\forall u = (h, k) \in \mathbb{R}^2, \ \mathrm{D}_u f(0, 0) = h \frac{\partial f}{\partial x}(0, 0) + k \frac{\partial f}{\partial y}(0, 0) = h \mathrm{D}_{(1, 0)} f(0, 0) + k \mathrm{D}_{(0, 1)} f(0, 0) = 0$$

Mais, par exemple,  $D_{(1,1)}f(0,0) = \frac{1}{2} \neq (0,0)$ .



#### Proposition 1.5 Matrice d'une différentielle dans un couple de bases

Soient  $\mathcal{E} = (\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  une base de E,  $\mathcal{F} = (\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_n)$  une base de F et  $f : \mathcal{U} \to F$ . Notons  $(f_1, \dots, f_n)$  les coordonnées de f dans la base  $(\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_n)$  (i.e.  $f_i = \mathbf{f}_i^* \circ g$ ).

Si f est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$ , alors la matrice de df(a) dans les bases  $\mathcal{E}$  et  $\mathcal{F}$  est  $(\partial_j f_i(a))_{1 \le i \le n}$ .

#### Définition 1.6 Matrice jacobienne

Supposons  $E = \mathbb{R}^n$  et  $F = \mathbb{R}^p$ . Si  $f : \mathcal{U} \to \mathbb{R}^n$  est différentiable en a, la matrice de df(a) dans les bases canoniques de  $\mathbb{R}^p$  et  $\mathbb{R}^n$  s'appelle la **matrice jacobienne** de f en a.

#### Exemple 1.12

L'application  $f:(x,y)\in\mathbb{R}^2\mapsto (x^2+y^2,xy)$  est différentiable sur  $\mathbb{R}^2$ . Sa matrice jacobienne en un point  $(a,b)\in\mathbb{R}^2$  est  $\begin{pmatrix} 2a & 2b \\ b & a \end{pmatrix}$ .

### Exemple 1.13

On pose  $\mathcal{U} = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3, \ x + y^2 > 0\}$ . L'application  $f: (x, y, z) \in \mathcal{U} \mapsto (\ln(x + y^2), e^{xz})$  est différentiable sur  $\mathcal{U}$ . Sa matrice jacobienne en un point  $(x, y, z) \in \mathcal{U}$  est  $\begin{pmatrix} \frac{1}{x + y^2} & \frac{2y}{x + y^2} & 0 \\ ze^{xz} & 0 & xe^{xz} \end{pmatrix}$ .

## 1.4 Gradient d'une fonction numérique

Dans ce paragraphe,  $F = \mathbb{R}$ .

#### **Définition 1.7 Gradient**

On suppose que E est un espace euclidien. Soit  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$ . Si f est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$ , on appelle **gradient** de f en a, l'unique vecteur  $\nabla f(a)$  de E tel que

$$\forall v \in E, \ df(a) \cdot v = \langle \nabla f(a), v \rangle$$

**REMARQUE.** On peut toujours munir un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie d'une structure d'espace euclidien. En effet, si  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  est une base de  $\mathbb{E}$ , l'application

$$(x,y) \in E^2 \mapsto \sum_{k=1}^p \mathbf{e}_k^*(x) \mathbf{e}_k^*(y)$$

est un produit scalaire. De plus,  $(\mathbf{e}_1,\ldots,\mathbf{e}_p)$  est alors une base orthonormale pour ce produit scalaire.

## Exemple 1.14 Gradient du carré de la norme

Soit E un espace euclidien. Posons  $f: x \in E \mapsto ||x||^2$ . Fixons  $a \in E$ .

$$\forall h \in E, \ f(a+h) = f(a) + 2\langle a, h \rangle + ||h||^2$$

donc

$$f(a+h) = f(a) + 2\langle a, h \rangle + o(h)$$

Ainsi f est différentiable en a et  $\nabla f(a) = 2a$ .

#### Proposition 1.6 Coordonnées du gradient dans une base orthonormale

On suppose que E est un espace euclidien. Soit  $f:\mathcal{U}\to\mathbb{R}$  différentiable en  $a\in\mathcal{U}$ . Les coordonnées de  $\nabla f(a)$  dans une base orthonormale  $(\mathbf{e}_1,\ldots,\mathbf{e}_p)$  de E sont les dérivées partielles de f dans cette base :

$$\nabla f(a) = \sum_{j=1}^{p} \partial_j f(a) \mathbf{e}_j$$

**REMARQUE.** Si  $E = \mathbb{R}^p$  est muni de son produit scalaire usuel, la base canonique est orthonormale. Par conséquent, si  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$ , alors

$$\nabla f(a) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_j}(a)\right)_{1 \le j \le n}$$

#### Interprétation géométrique du gradient

Si  $\nabla f(a) \neq 0_E$ ,  $\nabla f(a)$  est colinéaire et de même sens que le vecteur unitaire selon lequel la dérivée de f en a est maximale. Il suffit en effet de remarquer que pour tout vecteur v unitaire

$$D_{v} f(a) = \langle \nabla f(a), v \rangle \le ||\nabla f(a)|| ||v|| = ||\nabla f(a)||$$

avec égalité si et seulement si v et  $\nabla f(a)$  sont colinéaires et de même sens (inégalité de Cauchy-Schwarz et cas d'égalité).

#### Exemple 1.15

Considérons l'application  $f:(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto x^2 + y^2$ . f est différentiable sur  $\mathbb{R}^2$  car polynomiale. On munit  $\mathbb{R}^2$  de son produit scalaire usuel de sorte que la base canonique de  $\mathbb{R}^2$  est orthonormale. Alors

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

On peut retrouver la différentielle de f.

$$\forall (h,k) \in \mathbb{R}^2, \ df(x,y) \cdot (h,k) = \langle \nabla f(x,y), (h,k) \rangle = 2(xh+yk)$$

#### Exemple 1.16 Gradient et différentielle du déterminant

On munit  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  de son produit scalaire usuel  $(A, B) \mapsto \operatorname{tr}(A^T B)$  et on considère l'application det :  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mapsto \operatorname{det}(M)$ . Cette application est différentiable sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  car polynomiale en les coefficients de la matrice. Fixons  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . En développant le  $\operatorname{det}(M)$  par rapport à sa  $j^{\text{ème}}$  colonne, on obtient

$$\det(\mathbf{M}) = \sum_{i=1}^{n} \mathbf{M}_{i,j} \operatorname{com}(\mathbf{M})_{i,j}$$

Comme  $com(M)_{i,j}$  est indépendant de  $M_{i,j}$ , on en déduit notamment que

$$\forall (i,j) \in \llbracket 1,n \rrbracket^2, \ \partial_{(i,j)} \det(\mathbf{M}) = \mathrm{com}(\mathbf{M})_{i,j}$$

où les  $\partial_{(i,j)}$  det désignent les dérivées partielles de det dans la base canonique  $(E_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$  de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Comme cette base est orthonormée,

$$\nabla \text{det}(\mathbf{M}) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} \text{com}(\mathbf{M})_{i, j} \mathbf{E}_{i, j} = \text{com}(\mathbf{M})$$

On peut alors retrouver la différentielle du déterminant :

$$\forall H \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}), \ d(\det)(M) \cdot H = \langle \nabla \det(M), H \rangle = tr(com(M)^T H)$$

## 2 Opérations sur les fonctions différentiables

#### Proposition 2.1 Combinaison linéaire

Soient  $f: \mathcal{U} \to F$  et  $g: \mathcal{U} \to F$ . Si f et g sont différentiables en  $a \in \mathcal{U}$ , alors pour tout  $(\lambda, \mu) \in \mathbb{R}^2$ ,  $\lambda f + \mu g$  est différentiable en a et  $d(\lambda f + \mu g)(a) = \lambda df(a) + \mu dg(a)$ .

#### **Proposition 2.2**

Soient  $F_1, \ldots, F_p$  des  $\mathbb{R}$ -espaces vectoriels de dimensions finies,  $f_1, \ldots, f_p$  des applications de  $\mathbb{U}$  à valeurs respectivement dans  $F_1, \ldots, F_p$  et  $M: \prod_{i=1}^p F_i \mapsto G$  une application multilinéaire. Si  $f_1, \ldots, f_p$  sont différentiables en  $a \in \mathcal{U}$ , alors  $M(f_1, \ldots, f_p)$  est différentiable en a et

$$d(M(f_1, ..., f_p))(a) = M(df_1(a), f_2(a), ..., f_p(a)) + M(f_1(a), df_2(a), ..., f_p(a)) + ... + M(f_1(a), ..., f_{p-1}(a), df_p(a))$$

**Remarque.** De manière plus claire,

$$\forall h \in E, \ d(M(f_1, ..., f_p))(a) \cdot h = M(df_1(a) \cdot h, f_2(a), ..., f_p(a)) + ... + M(f_1(a), ..., f_{p-1}(a), df_p(a) \cdot h)$$

#### Exemple 2.1

Soit f un endomorphisme d'un espace euclidien E. Posons  $\varphi(x) = \langle f(x), x \rangle$  pour tout  $x \in E$ . Comme f et  $Id_E$  sont différentiables sur E en tant qu'applications linéaires,  $\varphi$  est également différentiable sur E car le produit scalaire est bilinéaire. De plus, df = f et  $dId_E = Id_E$  de sorte que

$$\forall (x,h) \in E^2, \ d\varphi(x) \cdot h = \langle f(h), x \rangle + \langle f(x), h \rangle$$

#### **Proposition 2.3 Composition**

Soient  $f: \mathcal{U} \to F$  et  $g: \mathcal{V} \to G$  telles que  $f(\mathcal{U}) \subset \mathcal{V}$ . Si f est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$  et g est différentiable en f(a), alors  $g \circ f$  est différentiable en a et  $d(g \circ f)(a) = dg(f(a)) \circ df(a)$ .

**REMARQUE.** Soient  $\mathcal{E}$  une base de E,  $\mathcal{F}$  une base de F et  $\mathcal{G}$  une base de G. Si A est la matrice de df(a) dans les bases de  $\mathcal{E}$  et  $\mathcal{F}$  et B est la matrice de dg(f(a)) dans les bases  $\mathcal{F}$  et  $\mathcal{G}$ , alors BA est la matrice de  $d(g \circ f)(a)$  dans les bases  $\mathcal{E}$  et  $\mathcal{G}$ .

## Corollaire 2.1 Dérivée le long d'un arc

Soient I un intervalle de  $\mathbb{R}$ ,  $\gamma: I \to E$  et  $f: \mathcal{U} \to F$  telles que  $\gamma(I) \subset \mathcal{U}$ . Si  $\gamma$  est dérivable en  $t \in I$  et f est différentiable en  $\gamma(t)$ , alors  $f \circ \gamma$  est dérivable en t et  $(f \circ \gamma)'(t) = \mathrm{d}f(\gamma(t)) \cdot \gamma'(t)$ .

#### Exemple 2.2 Dérivée le long d'une droite

Si  $\gamma(t) = x + th$ , alors  $(f \circ \gamma)'(t) = \mathrm{d}f(\gamma(t)) \cdot h = \mathrm{D}_h f(\gamma(t))$ .

#### Exemple 2.3

Si  $E = \mathbb{R}^p$  et  $\gamma = (x_1, \dots, x_p)$ , alors

$$(f \circ \gamma)'(t) = \sum_{j=1}^{p} x_j'(t) \frac{\partial f}{\partial x_j}(\gamma(t))$$

#### Corollaire 2.2 Dérivées partielles d'une composée

Soient  $f: \mathcal{U} \to \mathrm{F}\,\mathrm{et}\,g: \mathcal{V} \to \mathrm{G}\,\mathrm{telles}\,\mathrm{que}\,f(\mathcal{U}) \subset \mathcal{V}.$  On note  $\frac{\partial f}{\partial x_j}$  les dérivées partielles de f dans une base  $(\mathbf{e}_1,\dots,\mathbf{e}_p)$  de

E et  $\frac{\partial g}{\partial y_i}$  les dérivées partielles de g dans une base  $(\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_n)$  de F. Si f est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$  et si g est différentiable en f(a), alors  $g \circ f$  admet des dérivées partielles en a dans la base  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_p)$  et

$$\forall j \in \llbracket 1, p \rrbracket, \ \partial_j(g \circ f)(a) = \sum_{i=1}^n \partial_i g(f(a)) \partial_j f_i(a)$$

où  $(f_1,\ldots,f_n)$  désignent les coordonnées de f dans la base  $(\mathbf{f}_1,\ldots,\mathbf{f}_n)$  (i.e.  $f_i=\mathbf{f}_i^*\circ f$ ).

### Méthode Règle de la chaîne

Soient  $x_1, ..., x_n$  sont des fonctions différentiables sur un ouvert  $\mathcal{U}$  de  $\mathbb{R}^m$  à valeurs dans  $\mathbb{R}$  et f est une fonction différentiable sur un ouvert  $\mathcal{V}$  de  $\mathbb{R}^n$ . On suppose de plus que  $(x_1, ..., x_n)(\mathcal{U}) \subset \mathcal{V}$ . Alors

$$\forall j \in \llbracket 1,m \rrbracket, \ \frac{\partial f}{\partial u_j}(u_1,\ldots,u_m) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_1(u_1,\ldots,u_m),\ldots,x_n(u_1,\ldots,u_m)) \frac{\partial x_i}{\partial u_j}(u_1,\ldots,u_m)$$

où on considère les dérivées partielles dans les bases canoniques de  $\mathbb{R}^m$  et  $\mathbb{R}^n$ .

Par abus de notation, on pourra tout simplement écrire

$$\forall j \in [[1, m]], \ \frac{\partial f}{\partial u_j} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i} \frac{\partial x_i}{\partial u_j}$$

à condition de bien comprendre ce que l'on manipule.

#### Exemple 2.4 Coordonnées polaires

Soit f différentiable sur  $\mathbb{R}^2$ . On pose

$$\forall (r, \theta) \in \mathbb{R}^2, \ g(r, \theta) = f(x(r, \theta), y(r, \theta))$$

avec

$$x(r, \theta) = r \cos \theta$$
 et  $y(\theta) = r \sin \theta$ 

D'après la règle de la chaîne :

$$\begin{split} \frac{\partial g}{\partial r}(r,\theta) &= \frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta),y(r,\theta))\frac{\partial x}{\partial r}(r,\theta) + \frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta),y(r,\theta))\frac{\partial y}{\partial r}(r,\theta) \\ &= \cos\theta\frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta),y(r,\theta)) + \sin\theta\frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta),y(r,\theta)) \\ \frac{\partial g}{\partial \theta}(r,\theta) &= \frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta),y(r,\theta))\frac{\partial x}{\partial \theta}(r,\theta) + \frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta),y(r,\theta))\frac{\partial y}{\partial \theta}(r,\theta) \\ &= -r\sin\theta\frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta),y(r,\theta)) + r\cos\theta\frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta),y(r,\theta)) \end{split}$$

Inversement, pour  $r \neq 0$ ,

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta),y(r,\theta)) = \cos\theta \frac{\partial g}{\partial r}(r,\theta) - \frac{\sin\theta}{r} \frac{\partial g}{\partial \theta}(r,\theta)$$
$$\frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta),y(r,\theta)) = \sin\theta \frac{\partial g}{\partial r}(r,\theta) + \frac{\cos\theta}{r} \frac{\partial g}{\partial \theta}(r,\theta)$$

#### Exemple 2.5 Gradient en coordonnées polaires

Soit f différentiable sur  $\mathbb{R}^2$ . On pose

$$\forall (r, \theta) \in \mathbb{R}^2, \ g(r, \theta) = f(x(r, \theta), y(r, \theta))$$

avec

$$x(r, \theta) = r \cos \theta$$
 et  $y(\theta) = r \sin \theta$ 

On a montré précédemment que, pour  $r \neq 0$ ,

$$\frac{\partial g}{\partial r}(r,\theta) = \cos\theta \frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta), y(r,\theta)) + \sin\theta \frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta), y(r,\theta))$$
$$\frac{1}{r} \frac{\partial g}{\partial \theta}(r,\theta) = -\sin\theta \frac{\partial f}{\partial x}(x(r,\theta), y(r,\theta)) + \cos\theta \frac{\partial f}{\partial y}(x(r,\theta), y(r,\theta))$$

En notant R la matrice de rotation d'angle  $\theta$ , on a donc

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial g}{\partial r}(r,\theta) \\ \frac{1}{r} \frac{\partial g}{\partial \theta}(r,\theta) \end{pmatrix} = \mathbf{R}^{-1} \nabla f(x(r,\theta), y(r,\theta))$$

Ainsi en posant

$$\mathbf{u}_{\theta} = (\cos \theta, \sin \theta)$$
 et  $\mathbf{v}_{\theta} = (-\sin \theta, \cos \theta)$ 

les coordonnées de  $\nabla f(x(r,\theta),y(r,\theta))$  dans la base orthonormé  $(\mathbf{u}_{\theta},\mathbf{v}_{\theta})$  sont

$$\left(\frac{\partial g}{\partial r}(r,\theta), \frac{1}{r}\frac{\partial g}{\partial \theta}(r,\theta)\right)$$

## **3** Applications de classe $C^k$

## 3.1 Applications de classe $C^1$

## Définition 3.1 Application de classe $C^1$

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . On dit que f est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathcal{U}$  si elle est différentiable sur  $\mathcal{U}$  et si df est continue sur  $\mathcal{U}$ .

## Théorème 3.1 Classe $\mathcal{C}^1$ et dérivées partielles

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . Alors f est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathcal{U}$  si et seulement si

- f admet des dérivées partielles (dans une certaine base de E) en tout point de  $\mathcal{U}$ ;
- ces dérivées partielles sont continues sur  $\mathcal{U}$ .



**ATTENTION!** Une fonction peut-être différentiable sans qu'elle soit de classe  $\mathcal{C}^1$ . Notamment, les dérivées partielles d'une application différentiable ne sont pas nécessairement continues.

#### Exemple 3.1

Considérons la fonction

$$f: (x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto \begin{cases} (x^2 + y^2) \sin\left(\frac{1}{x^2 + y^2}\right) & \text{si } (x,y) \neq (0,0) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Alors f est différentiable en (0,0) mais ses dérivées partielles n'y sont pas continues.

• Si l'on munit  $\mathbb{R}^2$  de la norme euclidienne,

$$\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}, \ f(x,y) = \|(x,y)\|^2 \sin\left(\frac{1}{\|(x,y)\|^2}\right)$$

Comme sin est bornée, il est clair que f(x,y) = o((x,y)). Ainsi f est bien différentiable en (0,0) et df(0,0) est nulle.

• Tout d'abord, pour tout  $(x, y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{(0, 0)\},\$ 

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = 2x \sin\left(\frac{1}{x^2 + y^2}\right) - \frac{2x}{x^2 + y^2} \cos\left(\frac{1}{x^2 + y^2}\right)$$
$$\frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = 2y \sin\left(\frac{1}{x^2 + y^2}\right) - \frac{2y}{x^2 + y^2} \cos\left(\frac{1}{x^2 + y^2}\right)$$

De plus,

$$\frac{f(x,0) - f(0,0)}{x - 0} = x \sin\left(\frac{1}{x^2}\right) \xrightarrow[x \to 0]{} 0$$

$$\frac{f(0,y) - f(0,0)}{y - 0} = y \sin\left(\frac{1}{y^2}\right) \xrightarrow[y \to 0]{} 0$$

Donc  $\frac{\partial f}{\partial x}(0,0) = \frac{\partial f}{\partial y}(0,0) = 0$ . Pourtant,

$$\forall x \in \mathbb{R}^*, \ \frac{\partial f}{\partial x}(x,0) = 2x \sin\left(\frac{1}{x^2}\right) - \frac{2}{x} \cos\left(\frac{1}{x^2}\right)$$
$$\forall y \in \mathbb{R}^*, \ \frac{\partial f}{\partial x}(0,y) = 2y \sin\left(\frac{1}{v^2}\right) - \frac{2}{v} \cos\left(\frac{1}{v^2}\right)$$

donc  $x\mapsto \frac{\partial f}{\partial x}(x,0)$  et  $y\mapsto \frac{\partial f}{\partial y}(0,y)$  n'admettent pas de limite en 0 car la fonction  $t\mapsto t\sin(1/t^2)$  admet une limite nulle en 0 mais la fonction  $t\mapsto \frac{1}{t}\cos(1/t^2)$  n'admet pas de limite en 0. Ainsi  $\frac{\partial f}{\partial x}$  et  $\frac{\partial f}{\partial y}$  n'admettent pas de limite en (0,0). A fortiori, elles n'y sont pas continues.

#### Proposition 3.1 Intégrale curviligne

Soient  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathcal{U}$  et  $\gamma: [0,1] \to \mathcal{U}$  de classe  $\mathcal{C}^1$  sur [0,1]. Alors

$$f(\gamma(1)) - f(\gamma(0)) = \int_0^1 df(\gamma(t)) \cdot \gamma'(t) dt$$

#### Corollaire 3.1 Applications constantes

On suppose  $\mathcal{U}$  connexe par arcs. Soit  $f: \mathcal{U} \to F$  de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathcal{U}$ . Alors f est constante sur  $\mathcal{U}$  si et seulement si df est nulle sur  $\mathcal{U}$ .

## **3.2** Applications de classe $C^k$ $(k \ge 1)$

On peut définir des dérivées partielles de dérivées partielles.

#### **Définition 3.2 Dérivées partielles d'ordre** *k*

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$ . On appelle **dérivée partielle d'ordre** k dans une base de E une dérivée partielle de la forme

$$\frac{\partial}{\partial x_{j_k}} \left( \frac{\partial}{\partial x_{j_{k-1}}} \left( \cdots \left( \frac{\partial f}{\partial x_{j_1}} \right) \right) \right) = \partial_{j_k} \left( \partial_{j_{k-1}} \left( \cdots \left( \partial_{j_1} f \right) \right) \right)$$

que l'on notera plus simplement

$$\frac{\partial^k f}{\partial x_{j_k} \partial x_{j_{k-1}} \cdots \partial x_{j_1}} = \partial_{j_k} \partial_{j_{k-1}} \partial_{j_1} f$$

**Remarque.** A priori, l'ordre des indices compte. Dans la définition, on dérive d'abord par rapport à la  $j_1^{\text{ème}}$  coordonnée, puis par rapport à la  $j_2^{\text{ème}}$  coordonnée, ..., et enfin par rapport à la  $j_k^{\text{ème}}$  coordonnée.

**Remarque.**  $\partial_i(\partial_i f)$  se note plus simplement  $\partial_i^2 f$ . De manière générale,  $\partial_i^k f = \partial_i(\partial_i(...(\partial_i f)))$  (k dérivées partielles).

**Remarque.**  $\frac{\partial}{\partial x_i} \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right)$  se note plus simplement  $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}$ . De manière générale,  $\frac{\partial^k f}{\partial x_i^k} = \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \dots \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right) \right) \right) (k$  dérivées partielles).

#### Exemple 3.2

Soit  $f:(x,y)\mapsto xy^3\ln(x^2+y)$  définie sur l'ouvert  $\mathcal{U}=\{(x,y)\in\mathbb{R}^2,\ x^2+y>0\}$ . Alors f admet des dérivées partielles dans la base canonique en tout point de  $\mathcal{U}$  et

$$\forall (x,y) \in \mathcal{U}, \ \frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = y^3 \ln(x^2 + y) + \frac{2x^2y^3}{x^2 + y}$$
$$\forall (x,y) \in \mathcal{U}, \ \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = 3xy^2 \ln(x^2 + y) + \frac{xy^3}{x^2 + y}$$

Ces dérivées partielles admettent elles-mêmes des dérivées partielles en tout point de  $\mathcal{U}$  et pour tout  $(x,y) \in \mathcal{U}$ ,

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x,y) = \frac{6xy^3}{x^2 + y} - \frac{4x^3y^3}{(x^2 + y)^2}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x,y) = \frac{6x^2y^2}{x^2 + y} - \frac{2x^2y^3}{(x^2 + y)^2} + 3y^2 \ln(x^2 + y) + \frac{y^3}{x^2 + y}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x,y) = \frac{6x^2y^2}{x^2 + y} - \frac{2x^2y^3}{(x^2 + y)^2} + 3y^2 \ln(x^2 + y) + \frac{y^3}{x^2 + y}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x,y) = 6xy \ln(x^2 + y) + \frac{6xy^2}{x^2 + y} - \frac{xy^3}{(x^2 + y)^2}$$

On constate notamment que  $\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}$ , ce qui n'est pas évident a priori même si ce n'est pas le fruit du hasard...

## Définition 3.3 Applications de classe $\mathcal{C}^k$

Soit  $f:\mathcal{U}\to F$ . On dit que f est de classe  $\mathcal{C}^k$   $(k\in\mathbb{N}^*)$  sur  $\mathcal{U}$  si toutes ses dérivées partielles d'ordre k existent et sont continues sur  $\mathcal{U}$ .

On dit que f est de classe  $\mathcal{C}^{\infty}$  sur  $\mathcal{U}$  si elle est de classe  $\mathcal{C}^k$  pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ .

## Exemple 3.3

Toute application polynomiale sur  $\mathbb{R}^n$  est de classe  $\mathcal{C}^\infty$  sur  $\mathbb{R}^n$ .

#### Théorème 3.2 Schwarz

Soit  $f: \mathcal{U} \to F$  de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathcal{U}$ . Alors

$$\forall (i,j) \in \llbracket 1, p \rrbracket^2, \ \partial_i \partial_j f = \partial_j \partial_i f$$



**ATTENTION!** L'hypothèse que f est de classe  $\mathcal{C}^2$  est primordiale.

#### Exemple 3.4

Soit en effet

$$f: (x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto \begin{cases} \frac{xy(x^2 - y^2)}{x^2 + y^2} & \text{si } (x,y) \neq (0,0) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Tout d'abord,  $\frac{\partial f}{\partial x}$  existe en  $(x, y) \neq (0, 0)$  par opérations et en (0, 0) (taux d'accroissement). De plus

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = \frac{y(x^4 + 4x^2y^2 - y^4)}{(x^2 + y^2)^2} \quad \text{si } (x,y) \neq (0,0)$$

$$\frac{\partial f}{\partial x}(0,0) = \lim_{x \to 0} \frac{f(x,0) - f(0,0)}{x - 0} = 0$$

Comme f(x,y) = -f(y,x),  $\frac{\partial f}{\partial y}$  existe également en tout point  $(x,y) \in \mathbb{R}^2$  et

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = -\frac{\partial f}{\partial x}(y,x) = -\frac{x(y^4 + 4x^2y^2 - x^4)}{(x^2 + y^2)^2} \quad \text{si } (x,y) \neq (0,0)$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(0,0) = -\frac{\partial f}{\partial x}(0,0) = 0$$

A l'aide de taux d'acroissement, on montre que  $\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(0,0)$  et  $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(0,0)$  existent et que

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

Ainsi

$$\frac{\partial^2 f}{\partial v \partial x}(0,0) \neq \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial v}(0,0)$$

Le théorème de Schwarz permet en particulier d'affirmer que f n'est pas de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^2$ .

#### **Opérateurs différentiels**

Hormis le gradient, on peut définir d'autres opérateurs différentiels.

• Si  $f = (f_1, ..., f_n)$  est un **champ de vecteurs** différentiable, autrement dit une application différentiable de  $\mathbb{R}^n$  dans  $\mathbb{R}^n$ , on peut définir sa **divergence** :

$$\mathbf{div}\,f=\sum_{i=1}^n\partial_if_i$$

Par exemple, si  $\vec{E} = (E_x, E_y, E_z)$  est un champ électrique,

$$\mathbf{div}\,\vec{\mathbf{E}} = \frac{\partial \mathbf{E}_x}{\partial x} + \frac{\partial \mathbf{E}_y}{\partial y} + \frac{\partial \mathbf{E}_z}{\partial z}$$

• Si  $f = (f_x, f_y, f_z)$  est un champ de vecteurs différentiable de  $\mathbb{R}^3$  dans  $\mathbb{R}^3$ , on peut définir son **rotationnel** :

$$\mathbf{rot}\,f = \left(\frac{\partial f_z}{\partial y} - \frac{\partial f_y}{\partial z}, \frac{\partial f_x}{\partial z} - \frac{\partial f_z}{\partial x}, \frac{\partial f_y}{\partial x} - \frac{\partial f_x}{\partial y}\right)$$

• Si f une application de  $\mathbb{R}^n$  dans  $\mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^2$ , on peut définir son laplacien :

$$\Delta f = \sum_{i=1}^{n} \partial_i^2 f$$

Par exemple, si  $V = (V_x, V_y, V_z)$  est un potentiel,

$$\Delta V = \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 V}{\partial z^2}$$

#### Exercice 3.1

1. Soit f une application de classe  $\mathcal{C}^2$  de  $\mathbb{R}^n$  dans  $\mathbb{R}$ . Montrer que

$$\mathbf{div}(\nabla f) = \Delta f$$

2. Soit f une application de classe  $\mathcal{C}^2$  de  $\mathbb{R}^3$  dans  $\mathbb{R}$ . Montrer que

$$\mathbf{rot}(\nabla f) = 0$$

3. Soit  $f = (f_x, f_y, f_z)$  une application de classe  $\mathcal{C}^2$  de  $\mathbb{R}^3$  dans  $\mathbb{R}^3$ . Montrer que

$$\mathbf{rot}(\mathbf{rot}\,f) = \nabla\!(\mathbf{div}\,f) - \Delta f_{x} - \Delta f_{y} - \Delta f_{z}$$

## 3.3 Opérations

#### Proposition 3.2 Combinaison linéaire

Soient  $f: \mathcal{U} \to F$  et  $g: \mathcal{U} \to F$ . Si f et g sont de classe  $\mathcal{C}^k$  sur  $\mathcal{U}$ , alors pour tout  $(\lambda, \mu) \in \mathbb{R}^2$ ,  $\lambda f + \mu g$  est de classe  $\mathcal{C}^k$  sur  $\mathcal{U}$ 

#### **Proposition 3.3**

Soient  $f: \mathcal{U} \to F$ ,  $g: \mathcal{U} \to G$  et  $B: F \times G \to H$  une application **bilinéaire**. Si f et g sont de classe  $\mathcal{C}^k$  sur  $\mathcal{U}$ , alors B(f,g) est de classe  $\mathcal{C}^k$  sur  $\mathcal{U}$ .

#### **Proposition 3.4 Composition**

Soient  $f: \mathcal{U} \to F$  et  $g: \mathcal{V} \to G$  telles que  $f(\mathcal{U}) \subset \mathcal{V}$ . Si f est de classe  $\mathcal{C}^k$  sur  $\mathcal{U}$  et g est différentiable sur  $\mathcal{V}$ , alors  $g \circ f$  est de classe  $\mathcal{C}^k$  sur  $\mathcal{U}$ .

## 4 Tangence et orthogonalité

## 4.1 Vecteurs tangents

#### Définition 4.1 Vecteur tangent à une partie

Soient X une partie de E et  $\in$  X. On dit que  $v \in$  E est **tangent** à X en x s'il existe  $\varepsilon > 0$  et un arc  $\gamma$ :  $]-\varepsilon, \varepsilon[ \to X$  dérivable en 0 tel que  $\gamma(0) = x$  et  $\gamma'(0) = v$ .

#### Notation 4.1

On note  $T_xX$  l'ensemble des vecteurs tangents à X en x.

**Remarque.** Si  $x \in \mathring{X}$ , alors tout vecteur est tangent à X en x i.e.  $T_xX = E$ . Soit  $v \in E$ . Comme  $x \in X$ , il existe r > 0 tel que  $B(x,r) \subset X$ . Posons  $\varepsilon = \frac{r}{\|v\| + 1}$ . Alors  $\gamma$ :  $] - \varepsilon$ ,  $\varepsilon[\mapsto x + tv$  est bien à valeurs dans  $B(x,r) \subset X$ ,  $\gamma(0) = x$  et  $\gamma'(0) = v$ .

#### Exemple 4.1 Vecteurs tangents à la sphère unité

On suppose que E est un espace euclidien. Soit  $S = \{x \in E, ||x|| = 1\}$ . Donnons-nous  $x \in S$ . Soit v un vecteur tangent à S en x. Alors il existe  $\gamma$ :  $]-\varepsilon$ ,  $\varepsilon[\to S$  dérivable en 0 tel que  $\gamma(0) = x$  et  $\gamma'(0) = v$ . L'application  $\varphi = ||\gamma||^2 = \langle \gamma, \gamma \rangle$  est donc constante égale à 1. Par bilinéarité du produit scalaire,  $\varphi$  est dérivable en 0 et

$$0 = \varphi'(0) = 2\langle \gamma'(0), \gamma(0) \rangle = \langle v, x \rangle$$

Ainsi  $v \in \text{vect}(x)^{\perp}$ .

Réciproquement soit  $v \in \text{vect}(x)^{\perp}$ .

• Posons  $\varepsilon = \frac{\|x\|}{\|v\| + 1}$ . Alors,

$$\forall t \in ]-\varepsilon, \varepsilon[, \ \|x+tv\| \geq \|x\|-|t|\|v\| > |x|-\varepsilon\|v\| = \frac{\|x\|}{\|v\|+1} \geq 0$$

donc  $\gamma$ :  $t \mapsto \frac{x + tv}{\|x + tv\|}$  est bien défini sur  $] - \varepsilon, \varepsilon[$  à valeurs dans S.

- Comme ||x|| = 1,  $\gamma(0) = x$ .
- Comme ||x|| = 1 et  $\langle x, v \rangle = 0$ ,  $||x + tv|| = \sqrt{1 + t^2 ||v||^2}$ . L'application  $\varphi$ :  $t \mapsto x + tv$  est dérivable en 0 et  $\varphi'(0) = v$  et l'application  $\psi$ :  $t \mapsto \frac{1}{\sqrt{1 + t^2 ||v||^2}}$  est également dérivable en 0 et  $\psi'(0) = 0$ . Par opérations,  $\gamma$  est dérivable en 0 et

$$\gamma'(0) = \varphi(0)\psi'(0) + \varphi'(0)\psi(0) = v$$

Ainsi v est bien tangent à S en x.

Par double inclusion,  $T_x S = \text{vect}(x)^{\perp}$ .

**Remarque.** De manière générale, si  $x \in S(a,r)$  (sphère de centre a et de rayon r),  $T_xS(a,r) = \text{vect}(x-a)^{\perp}$ .

#### **Proposition 4.1 Cas du graphe d'une fonction de** $\mathbb{R}^2$ dans $\mathbb{R}$

Soit  $\Omega$  un ouvert de  $\mathbb{R}^2$  et  $f: \Omega \to \mathbb{R}$  différentiable sur  $\Omega$ . Notons X le graphe de f, c'est-à-dire

$$X = \{(x, y, f(x, y)), (x, y) \in \Omega\} \subset \mathbb{R}^3$$

Alors pour tout  $a \in \Omega$ , les vecteurs tangents à X en a sont les vecteurs  $(v, df(a) \cdot v) = (v, D_v f(a))$  où  $v \in E$ .

**Remarque.** Notamment,  $\left(1,0,\frac{\partial f}{\partial x}(a)\right)$  et  $\left(0,1,\frac{\partial f}{\partial y}(a)\right)$  sont des vecteurs tangents à X en a.

#### Plan tangent

Soit  $\Omega$  un ouvert de  $\mathbb{R}^2$  et  $f: \Omega \to \mathbb{R}$  différentiable sur  $\Omega$ . L'ensemble des vecteurs tangents en  $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$  (avec  $(x_0, y_0) \in \Omega$ ) au graphe de f est le plan vectoriel

$$\mathbf{P} = \mathrm{vect}\left(\!\left(1, 0, \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)\right), \!\left(0, 1, \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)\right)\!\right)$$

On appelle **plan affine tangent** en  $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$  au graphe de f le plan affine  $\mathcal{P} = (x_0, y_0, z_0) + P$ . On obtient une équation cartésienne de  $\mathcal{P}$  de la manière suivante :

$$\begin{split} (x,y,z) &\in \mathcal{P} \iff (x,y,z) - (x_0,y_0,z_0) \in \operatorname{vect}\left(\left(1,0,\frac{\partial f}{\partial x}(x_0,y_0)\right),\left(0,1,\frac{\partial f}{\partial y}(x_0,y_0)\right)\right) \\ &\iff \begin{vmatrix} x-x_0 & 1 & 0 \\ y-y_0 & 0 & 1 \\ z-f(x_0,y_0) & \frac{\partial f}{\partial x}(x_0,y_0) & \frac{\partial f}{\partial y}(x_0,y_0) \end{vmatrix} = 0 \\ &\iff z = f(x_0,y_0) + (x-x_0)\frac{\partial f}{\partial x}(x_0,y_0) + (y-y_0)\frac{\partial f}{\partial y}(x_0,y_0) \end{split}$$

On peut également remarquer que  $\mathcal{P}$  est le plan passant par  $(x_0, y_0, z_0)$  et de vecteur normal  $\left(\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0), \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0), -1\right)$ .

**REMARQUE.** On notera l'extrême similitude de cette équation avec l'équation de la tangente au graphe d'une fonction dérivable  $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  en un point  $(x_0, f(x_0))$ , à savoir

$$y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

#### Exemple 4.2

Soit  $f:(x,y) \in \mathbb{R}^2 \to x^2 + y^2$ . Le plan affine tangent au graphe de f en  $(x_0,y_0,f(x_0,y_0))$  admet pour équation

$$z = x_0^2 + y_0^2 + 2x_0(x - x_0) + 2y_0(y - y_0)$$

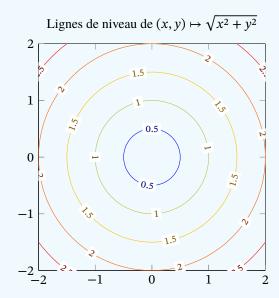
#### 4.2 Lignes de niveau

### Définition 4.2 Ligne de niveau

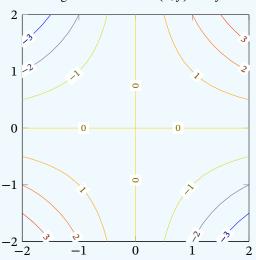
Soit  $g: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$ . On appelle ligne de niveau  $k \in \mathbb{R}$  de f l'ensemble

$$E_k = \{ x \in \mathcal{U}, \ f(x) = k \}$$

## Exemple 4.3



Lignes de niveau de 
$$(x, y) \mapsto xy$$



### Proposition 4.2 Vecteurs tangents à une ligne de niveau

Soient  $g: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^1$ , X une ligne de niveau de g et  $x \in X$  tel que  $dg(x) \neq 0$ . Alors  $T_x X = \text{Ker } dg(x)$ .

#### Proposition 4.3 Gradient et ligne de niveau

On suppose E euclidien. Soient  $g: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^1$ , X une ligne de niveau de g et  $x \in X$  tel que  $\nabla g(x) \neq 0$ . Alors  $T_x X = \text{vect}(\nabla g(x))^{\perp}$ .

## Exemple 4.4 Plan tangent à une surface de $\mathbb{R}^3$

Si X est une surface de  $\mathbb{R}^3$  d'équation cartésienne g(x, y, z) = 0 i.e.

$$X = \{(x, y, z) \in \mathcal{U}, g(x, y, z) = 0\}$$

alors le plan affine tangent à X en  $(x_0, y_0, z_0)$  est

$$(x_0, y_0, z_0) + \text{vect}(\nabla g(x_0, y_0, z_0))^{\perp} = (x_0, y_0, z_0) + \text{vect}\left(\frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0, z_0), \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0, z_0), \frac{\partial g}{\partial z}(x_0, y_0, z_0)\right)^{\perp}$$

Il a donc pour équation

$$\frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0, z_0)(x - x_0) + \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0, z_0)(y - y_0) + \frac{\partial g}{\partial z}(x_0, y_0, z_0)(z - z_0) = 0$$

**REMARQUE.** Notamment X est le graphe d'une application  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ , alors X est la ligne de niveau 0 de l'application  $g: (x,y,z) \mapsto f(x,y) - z$ . On en déduit que le plan affine tangent à X en un point  $(x_0,y_0,f(x_0,y_0))$  est le plan passant par ce point et de vecteur normal

$$\nabla g(x_0, y_0, f(x_0, y_0)) = \left( \frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0, f(x_0, y_0)), \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0, f(x_0, y_0)), \frac{\partial g}{\partial z}(x_0, y_0, f(x_0, y_0)) \right) = \left( \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0), \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0), \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0), \frac{\partial g}{\partial z}(x_0, y_0), \frac{\partial g}{\partial z$$

## 5 Optimisation des fonctions numériques

Dans tout ce paragraphe,  $F = \mathbb{R}$ .

## 5.1 Point critique

#### Définition 5.1 Point critique

Soit  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$ . Si f est différentiable en  $a \in \mathcal{U}$ , on dit que a est un **point critique** de f si  $df(a) = 0_{E^*}$ .

**Remarque.** a est un point critique de f si et seulement si toutes les dérivées partielles de f en a sont nulles.

**Remarque.** Si E est un espace euclidien (on peut toujours le supposer), a est un point critique de f si et seulement si  $\nabla f(a) = 0_E$ .

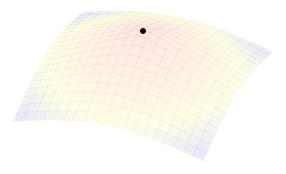
#### Exemple 5.1

Soit  $f:(x,y)\in\mathbb{R}^2\mapsto x^2+y^2$ . Puisque  $\nabla f(x,y)=2(x,y)$ , l'unique point critique de f est (0,0).

## Rappel Extremum local

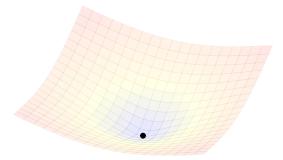
On dit que  $f: D \to \mathbb{R}$  admet un **maximum local** en  $a \in D$  s'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que

- $B(a, \varepsilon) \subset D$ ;
- $\forall x \in B(a, \varepsilon), f(x) \le f(a).$



On dit que  $f: D \to \mathbb{R}$  admet un **minimum local** en  $a \in D$  s'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que

- $B(a, \varepsilon) \subset D$ ;
- $\forall x \in B(a, \varepsilon), f(x) \ge f(a).$



Si D est **ouvert**, il existe toujours  $\varepsilon > 0$  tel que B( $a, \varepsilon$ )  $\subset$  D. De manière générale, on ne parle d'extremum local en  $a \in D$  que si a est un point **intérieur** à D.

#### Proposition 5.1 Condition nécessaire d'existence d'un extremum local

Soit  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  différentiable en  $a \in \mathcal{U}$ . Si f est différentiable en a et admet un **extremum local** en a, alors a est un **point critique** de f.



**ATTENTION!** La réciproque est fausse. Considérons  $f:(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto x^2 - y^2$ . Alors f est différentiable sur  $\mathbb{R}^2$  et

$$\forall (x, y) \in \mathbb{R}^2, \ \nabla f(x, y) = 2(x, -y)$$

Ainsi (0,0) est bien l'unique point critique de f. Cepdendant

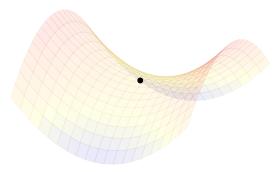
$$\forall \varepsilon > 0, \ f(\varepsilon, 0) = \varepsilon^2 > 0 = f(0, 0)$$

donc f n'admet pas de maximum local en (0,0) et

$$\forall \varepsilon > 0, \ f(0, \varepsilon) = -\varepsilon^2 < 0 = f(0, 0)$$

donc f n'admet pas non plus de minimum local en (0,0).

La fonction f n'admet donc pas d'extrema locaux sur  $\mathbb{R}^2$  (et donc pas non plus d'extrema globaux) comme la représentation graphique suivante permet de s'en convaincre.



## Méthode Recherche d'extrema locaux

- 1. On recherche les points critiques.
- 2. Pour chaque point critique a, on étudie le signe de f(x) f(a) pour x au voisinage de a. Pour simplifier, on pose généralement u = x a et on étudie le signe de f(a + u) f(a) pour u au voisinage de  $0_E$ .

#### Exemple 5.2

Soit  $f:(x,y)\in\mathbb{R}^2\mapsto x^2+xy+y^2-3x-6y$ .  $(x,y)\in\mathbb{R}^2$  est un point critique de f si et seulement si

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 0\\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 0 \end{cases}$$

Ce système équivaut à

$$\begin{cases} 2x + y - 3 = 0 \\ x + 2y - 6 = 0 \end{cases}$$

L'unique solution de ce système i.e. l'unique point critique de f est (0,3). Pour  $(u,v) \in \mathbb{R}^2$ ,

$$f(0+u,3+v) - f(0,3) = u^2 + uv + v^2 = \left(u + \frac{1}{2}v\right)^2 + \frac{3}{4}v^2 \ge 0$$

Ainsi f admet un minimum local (et même global) en (0,3).

## Méthode Recherche d'extrema globaux

Soit D une partie de E (non nécessairement ouverte). Les extrema globaux d'une fonction f à valeurs réelles sur un domaine D sont

- soit atteints sur  $D \setminus \mathring{D}$ ;
- soit atteints sur  $\mathring{D}$ , auquel cas ce sont des extrema locaux et donc **nécessairement** atteints en des points critiques de f.

#### Exemple 5.3

On recherche les extrema globaux de  $f \mapsto xy(1-x-y)$  sur

$$D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2, \ x \ge 0, \ y \ge 0, \ x + y \le 1\}$$

- Tout d'abord, D est compact et f est continue donc f admet bien un minimum global et un maximum global sur D.
- On remarque d'abord que f est nulle sur la frontière de D (puisqu'alors x = 0, y = 0 ou x + y = 1). De plus, f est clairement positive sur D donc min f = 0 et ce minimum est atteint en tout point de D.
- Recherchons les points critiques de f sur  $\mathring{D}$ . On résout le système

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 0\\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 0 \end{cases}$$

qui équivaut à

$$\begin{cases} y(1 - 2x - y) = 0\\ x(1 - x - 2y) = 0 \end{cases}$$

Puisque l'on se situe sur la frontière de D, x > 0 et y > 0 donc le système équivaut à

$$\begin{cases} 1 - 2x - y = 0 \\ 1 - x - 2y = 0 \end{cases}$$

dont l'unique solution est (1/3, 1/3) qui appartient bien à D. Comme f(1/3, 1/3) > 0, le maximum de f ne peut être atteint sur la frontière de D. Ce maximum global est donc un maximum local qui ne peut être atteint qu'en l'unique point critique (1/3, 1/3) de f sur  $\mathring{D}$ . On en déduit que  $\max_{D} f = f(1/3, 1/3) = 1/27$ .

## 5.2 Optimisation sous contrainte

#### **Proposition 5.2**

Soient  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  et  $X \subset \mathcal{U}$ . Si la restriction de f à X admet un extremum local en  $x \in X$  et si f est différentiable en x, alors df(x) est nulle sur  $T_xX$ .

#### Théorème 5.1 Extrema liés

Soient  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  et  $g: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^1$ . On pose  $X = g^{-1}(\{0\})$ . Si la restriction de f à X admet un extremum local en  $x \in X$  et  $dg(x) \neq 0$ , alors df(x) est colinéaire à dg(x).

**Remarque.** Si E est un espace euclidien, alors la condition «df(x) colinéaire à dg(x)» équivaut à la condition « $\nabla f(x)$  colinéaire à  $\nabla g(x)$ ».

## Méthode Extrema locaux sous contrainte

Pour déterminer les extrema locaux d'une fonction f soumis à la contrainte g(x) = 0, on résout le système

$$\begin{cases} \nabla f(x) = \lambda \nabla g(x) \\ g(x) = 0 \end{cases}$$

sous réserve que  $\nabla f(x) \neq 0$ .

#### Exemple 5.4

Soit  $f:(x,y,z) \in \mathbb{R}^3 \mapsto x^2 + y^2 + z^2$  et P le plan d'équation x + 2y + 3z = 7. Dans la suite, on munit  $\mathbb{R}^3$  de sa structure euclidienne canonique. On souhaite déterminer le minimum éventuel de f sur P.

Justifions déjà l'existence de ce minimum. Remarquons déjà que  $P = g^{-1}(\{0\})$  avec  $g: (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mapsto x + 2y + 3z - 1$ . Notamment P est fermé car g est continue. Posons  $K = [-7, 7]^3$ . Il est clair que K est compact donc  $K \cap P$  est fermé comme intersection d'un compact et d'un fermé. Ainsi f admet un minimum sur  $K \cap P$ . De plus, pour  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \setminus K$ , f(x, y, z) > f(7, 0, 0) et  $(7, 0, 0) \in P$ . Ceci justifie que le minimum de f sur  $K \cap P$  est bien le minimum de f sur f : la restriction de f à f admet donc un minimum en f (f).

f est bien de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}^3$  et pour tout  $(x,y,z) \in \mathbb{R}^3$ ,  $\nabla f(x,y,z) = 2(x,y,z)$ . g est également de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}^3$  et pour tout  $(x,y,z) \in \mathbb{R}^3$ ,  $\nabla g(x,y,z) = (1,2,3) \neq (0,0,0)$ . D'après le théorème des extrema liés,  $\nabla f(a,b,c)$  est colinéaire à  $\nabla g(a,b,c)$  i.e. il existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  tel que  $(a,b,c) = \lambda(1,2,3)$ . Mais comme  $(a,b,c) \in \mathbb{P}$ , a+2b+3c=7 i.e.  $\lambda = \frac{1}{2}$ . Ainsi

le minimum de la restriction de f à P est atteint en  $\frac{1}{2}(1,2,3)$ : il vaut  $f\left(\frac{1}{2},1,\frac{3}{2}\right) = \frac{7}{2}$ .

#### Exemple 5.5

Soit f un endomorphisme symétrique d'un espace euclidien E. On pose  $\varphi$ :  $x \in E \mapsto \langle f(x), x \rangle$ . On a déjà montré que  $\varphi$  était de classe  $\mathcal{C}^1$  sur E est que  $\nabla f(x) = 2f(x)$  pour tout  $x \in E$ .

La sphère unité S de E est compacte et f est continue donc la restriction de f à S admet un maximum en un point  $u \in S$ . Remarquons que  $S = g^{-1}(\{0\})$  avec  $g: x \in E \mapsto ||x||^2 - 1$ . De plus, g est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur E et pour tout  $x \in E$ , dg(x) = 2x. Notamment, g ne s'annule pas sur S.

D'après le théorème des extrema liés, df(u) est colinéaire à dg(u) i.e. f(u) est colinéaire à u:u est donc un vecteur propre de f. On peut alors prouver le théorème spectral par récurrence sur la dimension de E.

#### 5.3 Hessienne

#### Définition 5.2 Matrice hessienne

Soient  $\mathcal{U}$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$  et  $f:\mathcal{U}\to\mathbb{R}$  une application de classe  $\mathcal{C}^2$ . On appelle **matrice hessienne** de f au point  $x\in\mathcal{U}$  la matrice

 $\mathbf{H}_f(x) = \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x)\right)_{1 \leq i, j \leq n}$ 

**Remarque.** En vertu du théorème de Schwarz, la matrice hessienne est une matrice **symétrique réelle**. Notamment, le théorème spectral permet d'affirmer qu'elle est orthodiagonalisable.

#### Proposition 5.3 Formule de Taylor-Young à l'ordre 2

Soient  $\mathcal{U}$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$ ,  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  une application de classe  $\mathcal{C}^2$  et  $x \in \mathcal{U}$ . Alors

$$f(x+h) = f(x) + \langle \nabla f(x), h \rangle + \frac{1}{2} \langle H_f(x) \cdot h, h \rangle + o(\|h\|^2)$$

**Remarque.** On munit implicitement  $\mathbb{R}^n$  de sa structure euclidienne canonique et on identifie  $H_f(x)$  à l'endomorphisme de  $\mathbb{R}^n$  qui lui est canoniquement associé.

**Remarque.** En identifiant les vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  aux matrices colonnes de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ , le développement limité à l'ordre 2 peut également s'écrire :

$$f(x+h) = f(x) + \nabla f(x)^{\mathsf{T}} h + \frac{1}{2} h^{\mathsf{T}} \mathbf{H}_f(x) h + o(\|h\|^2)$$

#### Proposition 5.4 Condition nécessaire pour un extremum local

Soient  $\mathcal{U}$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$  et  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  une application de classe  $\mathcal{C}^2$ . Si f admet un **extremum local** en  $x \in \mathcal{U}$ , alors x est un **point critique** de f. De plus,

- si f admet un **minimum local** en x, alors  $H_f(x) \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ ;
- si f admet un **maximum local** en x, alors  $-H_f(x) \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ .

**Remarque.** Dans le cas n = 2, si x est un point critique de f tel que  $\det(H_f(x)) < 0$ , f ne peut admettre un extremum local en x car  $H_f(x)$  possède alors deux valeurs propres non nulles de signes opposés.

#### Proposition 5.5 Condition suffisante pour un extremum local

Soient  $\mathcal{U}$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$ ,  $f: \mathcal{U} \to \mathbb{R}$  une application de classe  $\mathcal{C}^2$  et  $x \in \mathcal{U}$ .

- Si x est un point critique de f et si  $H_f(x) \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ , alors f admet un **minimum local strict** en x.
- Si x est un point critique de f et si  $-H_f(x) \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ , alors f admet un **maximum local strict** en x.

**REMARQUE.** Dire que f admet un **minimum local strict** en x, signifie qu'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que

$$\forall h \in B(0, \varepsilon) \setminus \{0\}, \ f(x+h) > f(x)$$

Dire que f admet un **maximum local strict** en x, signifie qu'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que

$$\forall h \in B(0,\varepsilon) \setminus \{0\}, \ f(x+h) < f(x)$$

#### Exercice 5.1

Soit  $A \in \mathcal{S}_2(\mathbb{R})$ . Montrer que  $A \in \mathcal{S}_2^{++}(\mathbb{R})$  si et seulement si  $\det(A) > 0$  et  $\operatorname{tr}(A) > 0$ .

**Remarque.** Dans le cas n=2,

$$\begin{split} & \mathrm{H}_f(x) \in \mathcal{S}_2^{++}(\mathbb{R}) \iff \left( \mathrm{det}(\mathrm{H}_f(x)) > 0 \; \mathrm{ET} \; \mathrm{tr}(\mathrm{H}_f(x)) > 0 \right) \\ & - \mathrm{H}_f(x) \in \mathcal{S}_2^{++}(\mathbb{R}) \iff \left( \mathrm{det}(\mathrm{H}_f(x)) > 0 \; \mathrm{ET} \; \mathrm{tr}(\mathrm{H}_f(x)) < 0 \right) \end{split}$$

#### Exemple 5.6

Soit  $f:(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mapsto 2x^3 - 6xy + 3y^2$ . f est clairement de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^2$  car polynomiale.

Les points critiques de f sont les solutions du système  $\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = 0\\ \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = 0 \end{cases}$  i.e.  $\begin{cases} 6x^2 - 6y = 0\\ -6x + 6y = 0 \end{cases}$ . On en déduit que les points

critiques de f sont (0,0) et (1,1).

De manière générale,  $H_f(x, y) = (12x -6 -6 6)$ .

Notamment,  $H_f(0,0) = \begin{pmatrix} 0 & -6 \\ -6 & 6 \end{pmatrix}$ . Alors  $\det(H_f(0,0)) = -36 < 0$  donc  $H_f(0,0)$  admet deux valeurs propres non

6nulles de signes opposés. Ainsi  $H_f(0,0) \notin \mathcal{S}_2^+(\mathbb{R})$  et  $-H_f(0,0) \notin \mathcal{S}_2^+(\mathbb{R})$ . Par conséquent, f n'admet pas d'extremum local en (0,0).

 $\text{Par ailleurs, } \mathbf{H}_f(1,1) = \begin{pmatrix} 12 & -6 \\ -6 & 6 \end{pmatrix} \text{donc } \det(\mathbf{H}_f(0,0)) = 36 > 0 \text{ et } \operatorname{tr}(\mathbf{H}_f(0,0)) = 18 > 0. \text{ On en déduit que } \mathbf{H}_f(0,0) \in \mathbb{R}$ 

 $\mathcal{S}_2^{++}(\mathbb{R})$ . Ainsi f admet un minimum local strict en (1,1).

Le tracé des lignes de niveau de f permet sans doute de mieux comprendre la situation.

