
Khôlles : Semaine 24

- 01 - 05 Avril 2024 -

Sommaire

1 Questions de cours - Groupes A, B, C	1
1.1 Définitions de base : notion de fonction différentiable, de dérivée directionnelle et de dérivée partielle. Lien entre ces notions. (démonstration des liens)	1
1.2 Expression de la différentielle à l'aide des dérivées partielles (démonstration)	2
1.3 Théorème de représentation des formes linéaires en dimension finie (démonstration)	3
1.4 Définition du gradient.	3
1.5 Définition et caractérisation d'une fonction de classe \mathcal{C}^1 , de classe \mathcal{C}^k	4
1.6 Théorème de Schwarz	4
1.7 Définition d'un vecteur tangent à une partie.	5
1.8 Définition de la matrice Hessienne et formule de Taylor à l'ordre 2.	5
1.9 Lien entre extrema et caractère positif/défini positif de la matrice Hessienne.	6
2 Questions de cours, groupes B et C	7
2.1 Différentiabilité d'une composée (démonstration)	7
2.2 Règle de la chaîne. (démonstration)	7
2.3 Caractérisation des fonctions de classe \mathcal{C}^1	8
2.4 Lien entre espace tangent et noyau de la différentielle. (démonstration d'une inclusion)	8
2.5 Le gradient donne la direction de variation maximale d'une fonction scalaire (démonstration)	8
2.6 Espace tangent à une partie donnée par l'équation scalaire $g(x) = 0$. (démonstration d'une inclusion)	9
2.7 Théorème d'optimisation sous une contrainte. (démonstration)	9
2.8 Sur un ouvert, les extrema d'une fonction scalaire différentiable sont des points critiques (démonstration)	10
2.9 Exemple d'équation aux dérivées partielles sur un convexe.	11
3 Questions de cours du groupe C	12
3.1 Différentielle de $B(f, g)$ où B est bilinéaire en dimension finie. (démonstration)	12
3.2 Théorème de Schwarz. (démonstration)	13
3.3 Caractérisation des fonctions de classe \mathcal{C}^1 sur un ouvert à l'aide des dérivées partielles. (démonstration)	14
3.4 Lien entre extrema et caractère positif/défini positif de la matrice Hessienne. (démonstration)	15
3.5 Formule de Taylor à l'ordre 2. (démonstration HP)	16
3.6 BONUS : Formule de Taylor Young - ordre n	17

1 Questions de cours - Groupes A, B, C

1.1 Définitions de base : notion de fonction différentiable, de dérivée directionnelle et de dérivée partielle. Lien entre ces notions. (démonstration des liens)

Définition: Dérivée directionnelle

Soient E et F , deux Espaces vectoriels de dimension finie. Soit $U \subset E$ et $f : U \rightarrow F$.
Soit $a \in U$ et $u \in E$.

On dit que f admet une dérivée directionnelle en a suivant u si $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + tu) - f(a)}{t}$ existe et est finie.

Dans ce cas, on note $D_u(f)(a) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + tu) - f(a)}{t}$

Définition: Fonction différentiable

Soient E et F , deux Espaces vectoriels de dimension finie. Soit $U \subset E$ et $f : U \rightarrow F$.
Soit $a \in U$.

On dit que f est différentiable en a si :

$$\exists \varphi \in \mathcal{L}(E, F), \forall h \in E, (a + h) \in U \Rightarrow f(a + h) = f(a) + \varphi(h) + \underbrace{o(h)}_{=o(\|h\|)}$$

On pose alors $\varphi = df(a)$. Donc, $df \in \mathcal{L}(E, F)$ et nous avons lorsque $h \rightarrow 0$: $f(a + h) = f(a) + df(a)(h) + o(h)$

Proposition fondamentale

Soit $E = \mathbb{R}^n$. Soit $U \subset E$ et soit F , \mathbb{R} -EVN de dimension finie. Soit $f : U \rightarrow F$.
Soit $B = (e_1, \dots, e_n)$ la base canonique de \mathbb{R}^n .

Soit $a = (a_1, \dots, a_n) \in U$. Alors, $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ et $\forall t \neq 0$:

$$\frac{f(a + te_i) - f(a)}{t} = \frac{f(a_1, \dots, a_{i-1}, a_i + t, a_{i+1}, \dots, a_n) - f(a_1, \dots, a_n)}{t}$$

Si f admet une dérivée directionnelle selon e_i en a (i.e. $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + te_i) - f(a)}{t}$ existe et est finie), alors

$$D_{e_i}(f)(a) = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$$

Proposition

Soient E et F , deux Espaces vectoriels de dimension finie. Soit $U \subset E$ et $f : U \rightarrow F$.
Soit $a \in U$.

Si f est différentiable en a , alors $\forall v \in E$, f admet une dérivée directionnelle selon v et $D_v f(a) = df(a)(v)$

Preuve :

$\forall t \neq 0$, on pose $h = tv \xrightarrow[t \rightarrow 0]{} 0$.

$$\begin{aligned} f(a + tv) &= f(a) + df(a)(tv) + o(tv) \\ &= f(a) + tdf(a)(v) + o(t) \\ \frac{f(a + tv) - f(a)}{t} &= df(a)(v) + o(1) \xrightarrow[t \rightarrow 0]{} df(a)(v) \end{aligned}$$

Dès lors, la dérivée directionnelle existe et vaut $D_v f(a) = df(a)(v)$

1.2 Expression de la différentielle à l'aide des dérivées partielles (démonstration)

Proposition

Soit $E = \mathbb{R}^n$, $U \subset E$ et $F : \mathbb{R} \rightarrow \text{EVN}$ de dimension finie.

Soit $B = (e_1, \dots, e_n)$ base canonique de E . Soit $f : U \rightarrow F$ application.

Soit $a \in U$ tel que f soit différentiable en a .

$$1. \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, df(a)(e_i) = D_{e_i} f(a) = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$$

$$2. \forall h \in \mathbb{R}^n, \exists (h_i)_i \in \mathbb{R}^n, h = \sum_{i=1}^n h_i e_i.$$

$$df(a)(h) = df(a) \left(\sum_{i=1}^n h_i e_i \right) = \sum_{i=1}^n h_i df(a)(e_i) = \sum_{i=1}^n h_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$$

1.3 Théorème de représentation des formes linéaires en dimension finie (démonstration)

Théorème de Représentation des formes linéaires en dimension finie

Soit E , espace euclidien.

1. $\forall a \in E, \phi_a : \begin{cases} E \rightarrow \mathbb{R} \\ x \mapsto \langle a; x \rangle \end{cases}$ est une forme linéaire (i.e $\phi_a \in E^*$)
2. $\forall \psi \in \mathcal{L}(E, \mathbb{R}), \exists ! a \in E, \psi = \phi_a$

Preuve :

1. Soit $a \in E$. Le produit scalaire est une forme Bilinéaire par définition. Ainsi, $x \mapsto \langle a; x \rangle$ est une forme linéaire.

2. Posons $\Phi : \begin{cases} E \rightarrow E^* \\ a \mapsto \phi_a \end{cases}$. Alors :

- Φ est correctement définie d'après 1)
- Φ est linéaire : Soient $a, b \in E$ et $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$. Soit $x \in E$:

$$\phi_{\lambda a + \mu b}(x) = \langle \lambda a + \mu b; x \rangle = \lambda \langle a; x \rangle + \mu \langle b; x \rangle = (\lambda \phi_a + \mu \phi_b)(x)$$

- Φ est injective : Soit $a \in \text{Ker}(\Phi)$. $\phi_a = 0 \Rightarrow \forall x \in E, \phi_a(x) = \langle a; x \rangle = 0$.
En particulier, $\phi_a(a) = \langle a, a \rangle = 0 \Rightarrow a = 0 \Rightarrow \text{Ker}(\Phi) = \{0\}$
- E est un espace Euclidien, donc $\dim(E) = n \in \mathbb{N}$. Or, $\dim(E^*) = \dim(E) \Rightarrow \Phi$ est bijective.
- $\forall \varphi \in \mathcal{L}(E, \mathbb{R}), \exists ! a \in E, \varphi = \Phi(a) = \phi_a$. i.e : $\forall \varphi \in \mathcal{L}(E, \mathbb{R}); \exists ! a \in E, \forall x \in E, \varphi(x) = \langle a; x \rangle$

1.4 Définition du gradient.

Définition: Gradient

Soit E euclidien, $U \subset E$ et $f : U \rightarrow \mathbb{R}$, application.

Soit $a \in U$, On suppose que f est différentiable en a .

Alors $df(a) \in E^*$, dès lors, $\exists ! \nabla_f(a) \in E, df(a) = \phi_{\nabla_f(a)}$. i.e, $\forall h \in E, df(a)(h) = \langle \nabla_f(a), h \rangle$.

On appelle $\nabla_f(a)$ le Gradient de f en a .

Si E est muni d'une BON (e_1, \dots, e_p) , dans cette base, on note $f : \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \mapsto f(x_1, \dots, x_p)$.

$$\text{Alors, } \forall h = \sum_{i=1}^p h_i e_i \in E, df(a)(h) = \sum_{i=1}^p h_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \left\langle \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_p}(a) \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_p \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$\text{Par unicité de } \nabla_f(a), \nabla_f(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_p}(a) \end{pmatrix}$$

1.5 Définition et caractérisation d'une fonction de classe \mathcal{C}^1 , de classe \mathcal{C}^k

Définition: Application de classe \mathcal{C}^1

Soient E, F deux \mathbb{R} -espaces vectoriels de dimension finies. Soit $U \subset E$ ouvert. Soit $f : U \rightarrow F$.

On dit que f est de classe \mathcal{C}^1 sur U si :

1. f est différentiable sur U
2. L'application $(a \mapsto df(a)) = df : \begin{cases} U \rightarrow \mathcal{L}(E, F) \\ a \mapsto df(a) \end{cases}$ est Continue

Théorème Caractérisation des applications de classe \mathcal{C}^1

Soient $n, p \in \mathbb{N}^*$. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}^p$. Alors :

$$[f \text{ est } \mathcal{C}^1 \text{ sur } U] \iff \begin{cases} 1. \forall a \in U, f \text{ admet des dérivées partielles par rapport à } x_1, \dots, x_n \text{ en } a \\ 2. \frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \text{ sont } \mathcal{C}^0 \text{ sur } U \text{ (Comme fonctions de plusieurs variables)} \end{cases}$$

Définition: Application de classe \mathcal{C}^k

Notre programme n'évoquant pas la notion de différentielle d'ordre supérieur, la caractérisation des applications de classe \mathcal{C}^k devient notre définition d'application de classe \mathcal{C}^k :

Soit $U \subset \mathbb{R}^n$. Soit $f : U \rightarrow F$ avec U ouvert. Soit $k \in \mathbb{N}$ ($k \geq 2$).

On dit que f est de classe \mathcal{C}^k sur U si :

1. f admet des dérivées partielles par rapport à tout k -uplet de variables en tout point de U
2. Toutes ces dérivées partielles sont \mathcal{C}^0 sur U

1.6 Théorème de Schwarz

Théorème de Schwarz

Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ ouvert. Soit $F : \mathbb{R}$ -EVN de dimension finie. Soit $f : U \rightarrow F$.

Soit $a \in U$. On suppose f de classe \mathcal{C}^2 au voisinage de a .

$$\text{Alors, } \forall i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket, \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(a)$$

1.7 Définition d'un vecteur tangent à une partie.

Définition: Vecteur tangent à une partie

Soit $E : \mathbb{R}$ -EVN de dimension finie. Soit $X \subset E$ une partie.
Soit $a \in X$ et $u \in E$.

On dit que u est un vecteur tangent à X en a si :

$$\exists \varepsilon > 0, \exists \gamma : \begin{cases}]-\varepsilon, \varepsilon[\rightarrow X \\ t \mapsto \gamma(t) \end{cases} \quad \text{Arc } \mathcal{C}^1 \text{ tel que } \gamma(0) = a \text{ et } \gamma'(0) = u$$

On note $T_a(X)$ voir $T_a X$ l'ensemble des vecteurs tangents à X en a .

1.8 Définition de la matrice Hessienne et formule de Taylor à l'ordre 2.

Définition: Matrice Hessienne

Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ et $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^2 .
Soit $a \in U$.

On appelle Matrice Hessienne de f en a la matrice :

$$H_f(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_1}(a) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(a) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(a) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_n}(a) \end{pmatrix} = \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) \right)_{i,j}$$

Proposition Formule de Taylor-Young : Ordre 2

Soit $E = \mathbb{R}^n$, muni de sa structure Euclidienne canonique. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ Ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^2 sur U .
Soit $a \in U$.

$$\begin{aligned} \forall h \in E, a + h \in U \Rightarrow f(a + h) &= f(a) + df(a)(h) + \frac{1}{2} \langle H_f(a)h; h \rangle + o(h^2) \\ &= f(a) + \langle \nabla_f(a); h \rangle + \frac{1}{2} \langle H_f(a)h; h \rangle + o(h^2) \\ &= f(a) + h^\top \left(\nabla_f(a) + \frac{1}{2} H_f(a)h \right) + o(h^2) \end{aligned}$$

1.9 Lien entre extrema et caractère positif/défini positif de la matrice Hessienne.

Proposition

Si f admet un Minimum Local ou Global en a , Alors :

1. $df(a) = 0$, i.e : $\frac{\partial f}{\partial x_1}(a) = \dots = \frac{\partial f}{\partial x_n}(a) = 0$
2. $H_f(a) \in S_n^+(\mathbb{R})$

Proposition

Si :

1. $df(a) = 0$
2. $H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$

Alors a est un Minimum Local de f .

Idem, si $df(a) = 0$ et $-H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$, alors a est un Maximum Local de f .

2 Questions de cours, groupes B et C

2.1 Différentiabilité d'une composée (démonstration)

Proposition

Soient E, F, G trois \mathbb{R} -EVN de dimension finies. Soit $U \subset E$ et $V \subset F$. Soit $f : U \rightarrow F$ et $g : V \rightarrow G$, deux applications telles que $f(U) \subset V$.

Soit $a \in U$. On pose $b = f(a)$. On suppose f différentiable en a et g différentiable en b .

Alors $g \circ f$ est différentiable en a et $d(g \circ f)(a) = dg(b) \circ df(a)$

Preuve :

$\forall h \in E$ tel que $a + h \in U$. Alors $f(a + h) = f(a) + df(a)(h) + o(h)$. Dès lors :

$$\begin{aligned} g(f(a + h)) &= g(b + \underbrace{df(a)(h) + o(h)}_{=h'}) \\ &= g(b) + dg(b)(h') + o(h') \\ &= g(b) + dg(b)(df(a)(h)) + dg(b)(o(h)) + o(h') \quad \left. \vphantom{dg(b)(df(a)(h))} \right\} dg(b) \text{ Linéaire} \\ &= g(b) + (dg(b) \circ df(a))(h) + o(h) \end{aligned}$$

Or, $dg(b) \circ df(a)$ est Linéaire : $g \circ f$ est alors différentiable en a et $d(g \circ f)(a) = dg(f(a)) \circ df(a)$.

Montrons que $dg(b)(o(h)) = o(h)$: $dg(b) \in \mathcal{L}(F, G)$, en dimension finie donc est \mathcal{C}^0 .

Donc, $\exists K \in \mathbb{R}_+$, $\|dg(b)(o(h))\|_G \leq K \times o(\|h\|) \Rightarrow dg(b)(o(h)) = o(h)$

2.2 Règle de la chaîne. (démonstration)

Proposition Règle de la Chaîne

Soient $n, p, q \in \mathbb{N}^*$. Soit $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$ et $f : V \subset \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^q$.

On notera $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ et $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_p \end{pmatrix}$. On suppose U et V ouverts.

On suppose $f(U) \subset V$, $g \circ f$ existe. Soit $a \in U$, on pose $b = f(a)$.

On suppose f différentiable en a et g différentiable en b . Donc $g \circ f$ est différentiable en a et $d(g \circ f)(a) = dg(b) \circ df(a)$.

On munit $\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^p, \mathbb{R}^q$ de leur base canonique.

Dans ces bases : $Jac(g \circ f)(a) = Jac(g)(b) \times Jac(f)(a)$. Or :

$$\begin{aligned} Jac(f)(a) &= \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(a) \right)_{\substack{1 \leq i \leq p \\ 1 \leq j \leq n}} \quad \text{et} \quad Jac(g)(b) = \left(\frac{\partial g_i}{\partial y_j}(b) \right)_{\substack{1 \leq i \leq q \\ 1 \leq j \leq p}} \\ Jac(g \circ f)(a) &= \left(\sum_{k=1}^p Jac(g)(b)_{i,k} \times Jac(f)(a)_{k,j} \right)_{\substack{1 \leq i \leq q \\ 1 \leq j \leq n}} = \left(\sum_{k=1}^p \frac{\partial g_i}{\partial y_k}(b) \times \frac{\partial f_k}{\partial x_j}(a) \right)_{\substack{1 \leq i \leq q \\ 1 \leq j \leq n}} \end{aligned}$$

2.3 Caractérisation des fonctions de classe \mathcal{C}^1 .

Théorème Caractérisation des applications de classe \mathcal{C}^1

Soient $n, p \in \mathbb{N}^*$. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}^p$. Alors :

$$[f \text{ est } \mathcal{C}^1 \text{ sur } U] \iff \begin{cases} 1. \quad \forall a \in U, f \text{ admet des dérivées partielles par rapport à } x_1, \dots, x_n \text{ en } a \\ 2. \quad \frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \text{ sont } \mathcal{C}^0 \text{ sur } U \text{ (Comme fonctions de plusieurs variables)} \end{cases}$$

2.4 Lien entre espace tangent et noyau de la différentielle. (démonstration d'une inclusion)

Proposition

Soit $E : \mathbb{R} \rightarrow \text{EVN}$ et $g : E \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^1 .

On note $X = \{x \in E \mid g(x) = 0\}$.

Alors $\forall x_0 \in X, [dg(x_0) \neq 0 \Rightarrow T_{x_0}(X) = \ker(dg(x_0))]$

Preuve Inclusion directe Uniquement :

Soit $a \in X, u_0 \in T_a(X)$. Alors, $\exists \varepsilon > 0$ et $\exists \gamma : \begin{cases}]-\varepsilon, \varepsilon[\rightarrow X \\ t \mapsto \gamma(t) \end{cases}$, Arc \mathcal{C}^1 tel que $\gamma(0) = a$ et $\gamma'(0) = u_0$.

Alors, $\forall t \in]-\varepsilon, \varepsilon[, \gamma(t) \in X \Rightarrow g(\gamma(t)) = 0$. Dès lors :
 $\forall t \in]-\varepsilon, \varepsilon[, d(g \circ \gamma)(t) = dg(\gamma(t))(\gamma'(t)) = 0$

\Rightarrow pour $t = 0 : dg(a)(u_0) = 0 \Rightarrow u_0 \in \ker(dg(a))$

2.5 Le gradient donne la direction de variation maximale d'une fonction scalaire (démonstration)

Preuve :

Soit $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$. Soit $a \in \overset{\circ}{U}$ tel que f soit différentiable en a .

On cherche u , unitaire de direction correspondant à "l'augmentation maximale de f " : Tel que $D_u f(a)$ soit maximale.

$\forall h \in E$ tel que $a + h \in U$, nous avons :

$$\begin{aligned} f(a+h) &= f(a) + df(a)(h) + o(h) \\ &= f(a) + D_h f(a) + o(h) \\ &= f(a) + \langle \nabla_f(a); h \rangle + o(h) \end{aligned}$$

Afin de maximiser la quantité $\langle \nabla_f(a); h \rangle$, il faut que h soit colinéaire à $\nabla_f(a)$ et de même sens par le cas d'égalité de Cauchy-Schwartz :

$|\langle \nabla_f(a); h \rangle| \leq \|\nabla_f(a)\| \|h\|$ avec égalité si et seulement si h est colinéaire à $\nabla_f(a)$.

Si h est anticolinéaire à $\nabla_f(a)$, alors le produit scalaire devient négatif. Ainsi, il faut h de même direction et sens que $\nabla_f(a)$ pour maximiser $\langle \nabla_f(a); h \rangle$. La contrainte de h unitaire donne l'unicité du vecteur recherché.

2.6 Espace tangent à une partie donnée par l'équation scalaire $g(x) = 0$. (démonstration d'une inclusion)

C.F la démonstration "Lien entre espace tangent et noyau de la différentielle"

2.7 Théorème d'optimisation sous une contrainte. (démonstration)

Théorème d'optimisation sous Contrainte

Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ un ouvert. Soient f et $g : U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^1 .

On note $X = \{x \in U \mid g(x) = 0\}$. Soit $a \in X$, $dg(a) \neq 0$.

On note $\tilde{f} = f|_X$.

Si \tilde{f} admet un extrémum local en a , alors $df(a)$ est colinéaire à $dg(a)$ et $\nabla_f(a)$ est colinéaire à $\nabla_g(a)$

Preuve :

Nous savons que si \tilde{f} admet un extrémum en a , alors $\forall u \in T_a(X)$, $df(a)(u) = 0$. Donc $T_a(X) \subset \text{Ker}(df(a))$.

Or, $T_a(X) = \text{Ker}(dg(a)) \Rightarrow \text{Ker}(dg(a)) \subset \text{Ker}(df(a))$.

Or, $dg(a) \neq 0$, i.e : $dg(a) \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R})$ et est non-nulle : Donc $\text{Ker}(dg(a))$ est un Hyperplan de \mathbb{R}^n :
 $\exists v_0 \in \mathbb{R}^n$, $\mathbb{R}^n = \text{Ker}(dg(a)) \oplus \text{Vect}(\{v_0\})$ et $g(v_0) \neq 0$.

$\forall x \in \mathbb{R}^n, \exists!(x_0, \lambda) \in \text{Ker}(dg(a)) \times \mathbb{R}$, $x = x_0 + \lambda v_0$. Alors $dg(a)(x) = \lambda dg(a)(v_0)$.

$df(a)(x) = \lambda df(a)(v_0)$ car $x_0 \in \text{Ker}(dg(a)) \subset \text{Ker}(df(a))$.

Or, $\lambda df(a)(v_0) = df(a)(v_0) \times \frac{dg(a)(x)}{dg(a)(v_0)} = \alpha dg(a)(x)$ avec $\alpha = \frac{df(a)(v_0)}{dg(a)(v_0)}$.

Ainsi, $\exists \alpha \in \mathbb{R}$, $\forall x \in E$, $df(a)(x) = \alpha dg(a)(x)$, donc $df(a) = \alpha dg(a)$.

Si on munit \mathbb{R}^n de sa structure Euclidienne canonique :

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbb{R}^n, \quad dg(a)(x) &= \langle \nabla_g(a); x \rangle \\ df(a)(x) &= \langle \nabla_f(a); x \rangle \\ &= \alpha \langle \nabla_g(a); x \rangle \end{aligned}$$

Donc, $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $\langle \nabla_f(a) - \alpha \nabla_g(a); x \rangle = 0 \Rightarrow \nabla_f(a) - \alpha \nabla_g(a) = 0 \Rightarrow \nabla_f(a) = \alpha \nabla_g(a)$

2.8 Sur un ouvert, les extrema d'une fonction scalaire différentiable sont des points critiques (démonstration)

Définition

Soient E, F deux EVN de dimension finie. Soit $U \subset E$ ouvert. Soit $f : U \rightarrow F$ différentiable. Soit $a \in U$.

On dit que a est un point critique de f si $df(a) = 0$.

En particulier, si $E = \mathbb{R}^n$: $\left[df(a) = 0 \iff \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) = \dots = \frac{\partial f}{\partial x_n}(a) = 0 \right]$

Théorème

Soit $E : \mathbb{R}$ -EVN de dimension finie. Soit $U \subset E$ ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ application différentiable. Soit $a \in U$.

1. On dit que f admet un Minimum local en a si :

$$\exists r > 0, \forall x \in B_f(a, r), f(a) \leq f(x)$$

Idem, on dit que f admet un Maximum local en a si :

$$\exists r > 0, \forall x \in B_f(a, r), f(a) \geq f(x)$$

2. On dit que f admet un Minimum Global en a si :

$$\forall x \in U, f(x) \geq f(a)$$

Idem, On dit que f admet un Maximum Global en a si :

$$\forall x \in U, f(x) \leq f(a)$$

Si f admet un Extremum Local ou Global en a , alors $df(a) = 0$. i.e a est un point critique de f

Preuve :

Soit $a \in U$. On suppose que f admet un Minimum local en a .

Alors $\exists r > 0, B_f(a, r) \subset U$ et tel que $\forall x \in B_f(a, r), f(a) \leq f(x)$.

Soit $u_0 \in E$. Alors pour t assez petit : $\|tu_0\| \leq r$. Donc $a + tu_0 \in B_f(a, r)$.

Or, $0 \leq f(a + tu_0) - f(a) = df(a)(tu_0) + o(t) = tdf(a) + o(t)$ (car a est un Min local).

Si $df(a)(u_0) \neq 0$, alors $f(a + tu_0) - f(a) \sim tdf(a)(u_0)$. Donc $f(a + tu_0) - f(a)$ change de signe au voisinage de 0.
Or, $0 \leq f(a + tu_0) - f(a) \Rightarrow$ Absurde. Donc $df(a)(u_0) = 0$

Ainsi, a est un point critique de f : $df(a) = 0$

2.9 Exemple d'équation aux dérivées partielles sur un convexe.

Exemple

Soit $U = \mathbb{R}^2$ (convexe). Résolvons l'équation différentielle $2\frac{\partial f}{\partial x} - 7\frac{\partial f}{\partial y} = 0$.

On pose u et v , autre système de coordonnées tel que $x(u, v) = 2u + v$ et $y(u, v) = -7u$.

Ce changement de variables est bien bijectif. On pose alors $g(u, v) = f(x(u, v), y(u, v))$.

$$\text{Alors } \frac{\partial g}{\partial u} = \frac{\partial x}{\partial u} \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial y}{\partial u} \frac{\partial f}{\partial y} = 2\frac{\partial f}{\partial x} - 7\frac{\partial f}{\partial y}.$$

Ainsi, notre équation différentielle se ramène à $\frac{\partial g}{\partial u} = 0$, Puisque \mathbb{R}^2 est Convexe : $\exists h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^1 telle que $g(u, v) = h(v)$ pour tout $(u, v) \in \mathbb{R}^2$.

$$\text{Dès lors, } \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2, f(x, y) = h\left(x + \frac{2}{7}y\right)$$

3 Questions de cours du groupe C

3.1 Différentielle de $B(f, g)$ où B est bilinéaire en dimension finie. (démonstration)

Proposition

Soient E, F, G , trois \mathbb{R} -EVN de dimension finie. Soit $U \subset E$. Soient $f : U \rightarrow F$ et $g : U \rightarrow G$, deux applications. Soit $B : F \times G \rightarrow H$, une application Bilinéaire (Continue car en dimension finie).

On considère $B(f, g) : \begin{cases} U \rightarrow H \\ x \mapsto B(f(x), g(x)) \end{cases}$. Soit $a \in U$.

Si f et g sont différentiables en a , alors $B(f, g)$ est différentiable en a et $dB(f, g)(a) = B(df(a), g(a)) + B(f(a), dg(a))$

Preuve :

$$\begin{aligned} B(f(a+h), g(a+h)) &= B(f(a) + df(a)(h) + o(h), g(a) + dg(a)(h) + o(h)) \\ &= B(f(a), g(a)) + B(f(a), dg(a)(h)) + B(df(a)(h), g(a)) + o(h) \end{aligned}$$

Or, $B(f(a), dg(a)(h)) + B(df(a)(h), g(a))$ est linéaire en h .

Justifions les $o(h)$: B est Continue et Bilinéaire, donc $\exists K \in \mathbb{R}, \forall x, y \in F \times G, \|B(x, y)\|_H \leq K \times \|x\|_F \times \|y\|_G$.

Ainsi, $\|B(df(a)(h), dg(a)(h))\|_H \leq K \times \|df(a)(h)\|_F \times \|dg(a)(h)\|_G$.

Or, $df(a)$ et $dg(a)$ sont linéaires continues : $\exists K_1, K_2 \in \mathbb{R}^2$ tels que $\|df(a)(h)\|_F \leq K_1 \times \|h\|_E$ et Idem pour $dg(a)(h)$.

Ainsi, $\|B(df(a)(h), dg(a)(h))\|_H \leq K \times K_1 \times \|h\| \times K_2 \times \|h\| = \mathcal{O}(\|h\|^2) = o(h)$.

Donc, $B(df(a)(h), dg(a)(h)) = o(h)$. Idem, $B(X, o(h)) = o(h)$ pour les mêmes raisons.

3.2 Théorème de Schwarz. (démonstration)

Preuve La démonstration n'est pas dans le cours (Admise) :

Ramenons nous au cas où f est une fonction de deux variables. La démonstration est analogue pour plus de variables. Ainsi, soit $f : U \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow F$.

Soit $a \in U$ et f de classe \mathcal{C}^2 au voisinage de $a = (x, y)$.

Considérons $\Delta : t \mapsto [f(x+t, y+t) - f(x+t, y)] - [f(x, y+t) - f(x, y)]$. Cette application correspond à une variation selon l'axe des y (Remarquez le carré de sommets $f(a, b), f(a+t, b), f(a, b+t), f(a+t, b+t)$).

Alors, pour t assez petit, $f(x+t, y+t), f(x+t, y)$ et $f(x, y+t) \in U$. Ainsi, Δ est une fonction d'une variable dérivable par hypothèse sur f .

Posons donc t assez petit, et considérons donc $\delta_t : s \mapsto [f(a+t, b+s) - f(a+t, b)] - [f(a, b+s) - f(a, b)]$

Ainsi, nous pouvons appliquer l'égalité des accroissements finis à δ_t . (Cette fonction est continue, et sa dérivée correspond à une dérivée partielle de f , ici selon y). Ainsi, $\exists \eta \in]0, t[$ tel que :

$$\begin{aligned} \Delta(t) &= \frac{\partial f}{\partial y}(a+t, b+\eta) \times t - \frac{\partial f}{\partial y}(a, b+\eta) \times t \\ &= t \times \left[\frac{\partial f}{\partial y}(a, b) + \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(a, b)t + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(a, b)\eta + o(t) - \frac{\partial f}{\partial y}(a, b) - \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(a, b)\eta + o(t) \right] \\ &= \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(a, b) \times t^2 + o(t^2) \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\Delta(t)} \right\} \text{Formule de Taylor (Hyp 1)}$$

$$\text{Ainsi, } \frac{\Delta(t)}{t^2} = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(a, b) + o(1) \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(a, b)$$

Nous pouvons effectuer le même calcul en considérant cette fois une variation selon l'axe des x : On considèrera $\tilde{\Delta} : t \mapsto [f(a+t, b+t) - f(a, b+t)] - [f(a+t, b) - f(a, b)]$.

Le calcul est identique à l'exception de l'ordre des dérivées partielles : Nous obtenons $\frac{\tilde{\Delta}(t)}{t^2} \rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(a, b)$.

Nous pouvons remarquer (en développant) que $\Delta = \tilde{\Delta}$, d'où finalement :

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

3.3 Caractérisation des fonctions de classe \mathcal{C}^1 sur un ouvert à l'aide des dérivées partielles. (démonstration)

Théorème Caractérisation des applications de classe \mathcal{C}^1

Soient $n, p \in \mathbb{N}^*$. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}^p$. Alors :

$$[f \text{ est } \mathcal{C}^1 \text{ sur } U] \iff \begin{cases} 1. \quad \forall a \in U, f \text{ admet des dérivées partielles par rapport à } x_1, \dots, x_n \text{ en } a \\ 2. \quad \frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \text{ sont } \mathcal{C}^0 \text{ sur } U \text{ (Comme fonctions de plusieurs variables)} \end{cases}$$

Preuve :

\Rightarrow : Si f est différentiable sur U et que $a \mapsto df(a)$ est \mathcal{C}^0 :

1. $\forall a \in U$, (f est différentiable en $a \Rightarrow f$ admet des dérivées partielles en a) et $\frac{\partial f}{\partial x_i} = df(a)(e_i)$ où e_i est le i -ème vecteur de la Base canonique.

2. $a \mapsto df(a)$ est \mathcal{C}^0 par hypothèse :

$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, $\begin{cases} \mathcal{L}(E, F) \rightarrow F \\ \varphi \mapsto \varphi(e_i) \end{cases}$ est Continue car linéaire en dimension finie. Par composition : $a \mapsto df(a)(e_i)$ est

Continue sur U . Donc $a \mapsto \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$ est Continue sur U .

\Leftarrow : Prenons le cas particulier $n = 2$. La démonstration est analogue pour $n \geq 2$ quelconque.

Soit donc $U \subset \mathbb{R}^2$, soit $a = (x_a, y_a) \in U$. Montrons que f est différentiable en a :

Soit $h = (\alpha, \beta)$. Posons $\|h\| = \|h\|_\infty = \max(|\alpha|, |\beta|)$. Alors, pour $\|h\|$ assez petit, $a + h \in U$ car U est un ouvert.

On pose $B = a + \alpha e_1$ et $C = a + \alpha e_1 + \beta e_2 = a + h$.

$$\text{Alors } f(B) - f(a) = f(a + \alpha e_1) - f(a) = \int_{x_a}^{x_a + \alpha} \frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) dt.$$

$$\text{Donc : } f(B) - f(a) - \alpha \frac{\partial f}{\partial x}(a) = \int_{x_a}^{x_a + \alpha} \left(\frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) - \frac{\partial f}{\partial x}(x_a, y_a) \right) dt$$

$$\text{Or, } \frac{\partial f}{\partial x} \text{ est Continue en } a. \text{ Ainsi, } \lim_{t \rightarrow x_a} \frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) = \frac{\partial f}{\partial x}(x_a, y_a).$$

$$\text{Ainsi, pour } \|h\| \text{ assez petit : } \left\| \frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) - \frac{\partial f}{\partial x}(x_a, y_a) \right\| \leq \varepsilon \text{ pour } t \in [x_a, x_a + \alpha].$$

$$\text{Dès lors, } \left\| \int_{x_a}^{x_a + \alpha} \frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) dt - \int_{x_a}^{x_a + \alpha} \frac{\partial f}{\partial x}(x_a, y_a) dt \right\| = \left\| \int_{x_a}^{x_a + \alpha} \left(\frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) - \frac{\partial f}{\partial x}(x_a, y_a) \right) dt \right\| \leq \varepsilon |\alpha| \leq \varepsilon \|h\|$$

$$\text{Or, ceci est vrai pour tout } \varepsilon > 0. \text{ Donc } \int_{x_a}^{x_a + \alpha} \left(\frac{\partial f}{\partial x}(t, y_a) - \frac{\partial f}{\partial x}(x_a, y_a) \right) dt = o(h).$$

$$\text{Donc, } f(B) - f(a) = \alpha \frac{\partial f}{\partial x}(a) + o(h). \text{ De même, } f(C) - f(B) = \beta \frac{\partial f}{\partial y} + o(h).$$

$$\text{Par somme : } f(C) - f(B) + f(B) - f(a) = f(C) - f(a) = f(a + h) - f(a) = \alpha \frac{\partial f}{\partial x}(a) + \beta \frac{\partial f}{\partial y}(a) + o(h).$$

Ainsi, f est différentiable en a et $df(a) = (\alpha, \beta) \mapsto \alpha \frac{\partial f}{\partial x}(a) + \beta \frac{\partial f}{\partial y}(a)$. Or, $\frac{\partial f}{\partial x}$ et $\frac{\partial f}{\partial y}$ sont continues, donc $a \mapsto df(a)$ est Continue par continuité des coefficients.

3.4 Lien entre extrema et caractère positif/défini positif de la matrice Hessienne. (démonstration)

Proposition

Si f admet un Minimum Local ou Global en a , Alors :

1. $df(a) = 0$, i.e. : $\frac{\partial f}{\partial x_1}(a) = \dots = \frac{\partial f}{\partial x_n}(a) = 0$
2. $H_f(a) \in S_n^+(\mathbb{R})$

Preuve :

1. Déjà fait
2. $\forall h \in E$ tel que $a + h \in U$ (avec a extrémal) :

$$f(a + h) = f(a) + 0 + \frac{1}{2} \langle H_f(a)h; h \rangle + o(h^2)$$

Donc, pour h assez petit : $f(a + h) - f(a)$ est du signe de $\langle H_f(a)h; h \rangle$ (si $\neq 0$).

Si il existe h assez petit tel que $\langle H_f(a)h; h \rangle < 0$, alors a n'est pas un minimum, ce qui est absurde.

Si $\exists \lambda \in \text{Sp}(H_f(a))$ tel que $\lambda < 0$, alors $\exists h_0 \in \mathbb{R}^n$ tel que $H_f(a)h_0 = \lambda h_0$.

Posons alors $h = th_0$. Pour t assez petit : $a + h \in U$ car U est un ouvert et $f(a + h) - f(a)$ est du signe de $\langle H_f(a)h; h \rangle = t^2 \lambda \|h_0\|^2 < 0$.

Ainsi, pour t assez petit, $f(a + h) - f(a) < 0$: Ce qui est absurde car a est un Min.

Ainsi, $\text{Sp}(H_f(a)) \subset \mathbb{R}_+$. Or, $H_f(a) \in S_n(\mathbb{R})$, donc $H_f(a) \in S_n^+(\mathbb{R})$

Proposition

Si :

1. $df(a) = 0$
2. $H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$

Alors a est un Minimum Local de f .

Idem, si $df(a) = 0$ et $-H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$, alors a est un Maximum Local de f .

Preuve :

Pour $h \neq 0$ assez petit :

$f(a + h) - f(a)$ est du signe de $\langle H_f(a)h; h \rangle (\neq 0)$ car $H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R}) \Rightarrow a$ est un Minimum local de f .

3.5 Formule de Taylor à l'ordre 2. (démonstration HP)

Proposition Formule de Taylor-Young : Ordre 2

Soit $E = \mathbb{R}^n$, muni de sa structure Euclidienne canonique. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ Ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^2 sur U . Soit $a \in U$.

$$\begin{aligned} \forall h \in E, a+h \in U \Rightarrow f(a+h) &= f(a) + df(a)(h) + \frac{1}{2} \langle H_f(a)h; h \rangle + o(h^2) \\ &= f(a) + \langle \nabla f(a); h \rangle + \frac{1}{2} \langle H_f(a)h; h \rangle + o(h^2) \\ &= f(a) + h^\top \left(\nabla f(a) + \frac{1}{2} H_f(a)h \right) + o(h^2) \end{aligned}$$

Preuve :

Soit $a \in U$ et h tel que $a+h \in U$.

Posons $g : x \mapsto f(a+x) - f(a) - df_a(x) - \frac{1}{2} d^2 f_a(x, x)$. Alors cette application est différentiable.

De plus, $d_x g(h) = df_{a+x}(h) - df_a(h) - d^2 f_a(x, h)$ (le terme en $f(a)$ saute et le terme en $d^2 f_a(x, x)$ se différentie en $d^2 f_a(x, h)$ et $d^2 f_a(h, x)$ et le théorème de Schwarz permet d'intervertir).

Or, nous pouvons appliquer la formule de Taylor Young (Ordre 1) à df , car f est en particulier \mathcal{C}^1 , donc différentiable au point a . Ainsi, $df_{a+h} - df_a = d^2 f_a(h, \bullet) + o(h)$. En norme : $\|dg_h\| \leq \varepsilon \|h\|$ pour $\varepsilon \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0$

Nous pouvons donc appliquer l'inégalité des accroissements finis :

$$\begin{aligned} \left\| f(a+h) - f(a) - df_a(h) - \frac{d^2 f_a(h, h)}{2} \right\| &= \|g(h) - g(0)\| \\ &\leq \sup_{x \in B_f(0, h)} \|dg_x\| \times \|h\| \\ &\leq \varepsilon \|h\|^2 \end{aligned}$$

D'où l'inégalité souhaitée, et la formule de Taylor-Young à l'ordre deux. (Voir ci-dessous pour généraliser cette démonstration à tout ordre).

3.6 BONUS : Formule de Taylor Young - ordre n

Théorème

Soit $E = \mathbb{R}^n$, muni de sa structure Euclidienne canonique. Soit $p \in \mathbb{N}$. Soit $U \subset \mathbb{R}^n$ Ouvert. Soit $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^p sur U . Soit $a \in U$

$$\begin{aligned} \forall x \text{ tq } a+x \in U, \quad f(a+x) &= \sum_{k=0}^p \sum_{\substack{\alpha \in \mathbb{N}^k \\ |\alpha|=k}} \frac{1}{\alpha!} D_{\alpha}^p f_a(\underbrace{x, \dots, x}_{k \text{ fois}}) + o(\|h\|^p) \\ &= \sum_{k=0}^p \frac{1}{k!} D^k f_a(x, \dots, x) + o(\|h\|^p) \end{aligned}$$

Preuve (BONUS) Formule Générale, à tout ordre :

Procédons par récurrence sur l'ordre de la formule de Taylor : Nous avons déjà démontré la formule à l'ordre 1.

Posons premièrement la notion de multi-indice pour commodité de calcul : On appelle multi-indice d'ordre p tout n -uplet $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{N}^n$ tel que $\sum_i \alpha_i = p$. On note $p = |\alpha|$.

Ceci nous permet de noter $D_{\alpha}^p f$, les dérivées partielles successives $D_{x_1^{\alpha_1} \dots x_n^{\alpha_n}}^p f$.

Ceci nous permet également de noter plus aisément les polynômes à n variables de degré p :
On note $X^{\alpha} := X_1^{\alpha_1} \times \dots \times X_n^{\alpha_n}$

Par hypothèse, nous supposons f de classe \mathcal{C}^p , donc df est de classe \mathcal{C}^{p-1} , nous pouvons donc appliquer l'hypothèse de récurrence afin de déduire un DL de df en a :

$$df_{a+h}(\bullet) = \sum_{k=0}^{p-1} c_k(\underbrace{h, \dots, h}_{k \text{ fois}}, \underbrace{\bullet, \dots, \bullet}_{p-k \text{ fois}}) + o(\|h\|^{p-1})$$

où c_k désigne l'application multilinéaire obtenue en sommant toutes les applications dérivées partielles d'ordre k . D'après le théorème de Schwarz, nous pouvons intervertir l'ordre de dérivation partielle, et les applications c_k sont alors symétriques (nous pouvons échanger deux paramètres sans modifier le résultat, d'où l'écriture avec h en premier).

Alors, en posant $g : h \mapsto f(a+h) - \sum_{k=0}^{p-1} \frac{1}{k+1} c_k(\underbrace{h, \dots, h}_{k+1 \text{ fois}}, \underbrace{\bullet, \dots, \bullet}_{p-k-1 \text{ fois}})$, g est différentiable et :

$$dg_h = df_{a+h} - \sum_{k=0}^{p-1} c_k(\underbrace{h, \dots, h}_{k \text{ fois}}, \underbrace{\bullet, \dots, \bullet}_{p-k \text{ fois}}) = o(\|h\|^{p-1})$$

Il nous suffit alors d'appliquer le corollaire de l'IAF : Du fait que dg est linéaire en dimension finie, nous avons $dg_h \leq \|h\|^{p-1} \times \varepsilon(h) \Rightarrow g(h) \leq \|h\|^p \times \varepsilon'(h)$.

Finalement, $f(a+h) = \sum_{k=0}^p \frac{1}{k!} D^k f_a(h, \dots, h) + o(\|h\|^p)$

