

Chapitre 25

Questions de cours

- Comme d'habitude, savoir citer toute définition, toute proposition du cours.
- Savoir citer la définition de la différentielle, de la dérivée en un point selon un vecteur, des dérivées partielles, du gradient, de la matrice jacobienne et de la matrice hessienne.
- Soit $f : \Omega \rightarrow F$ une application différentiable en $a \in \Omega$. Montrer qu'il existe une unique application linéaire $u : E \rightarrow F$ telle que, pour tout h au voisinage de 0, $f(a+h) = f(a) + u(h) + o(h)$.
- Soit $f : \Omega \rightarrow F$ une fonction de classe \mathcal{C}^1 . Soit L une application linéaire de F dans G . Justifier que $L \circ f$ est de classe \mathcal{C}^1 et calculer sa différentielle (*de deux façons différentes*).
- Déterminer la différentielle de f dans les cas particuliers suivantes : f est constante, f est linéaire, f est une fonction d'une variable réelle.
- On définit sur \mathbb{R}^2 la fonction f par :

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{x^4 + y^4}{x^2 + y^2} & \text{si } (x, y) \neq (0, 0) \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

- a) Montrer que f est différentiable en $(0, 0)$ et calculer sa différentielle.
- b) Montrer que f est de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} .
- Soit $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction de classe \mathcal{C}^2 sur un ouvert Ω de \mathbb{R}^n . Montrer que si f admet un minimum local en $a \in \Omega$, alors a est un point critique de f et $H_f(a) \in S_n^+(\mathbb{R})$.
- Soit $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction de classe \mathcal{C}^2 sur un ouvert Ω de \mathbb{R}^n . Montrer que si f admet un point critique en a et si $H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$, alors f admet un minimum local strict en a .

Chapitre 25 : Calcul différentiel

Dans ce chapitre, on étudie des fonctions $f : \Omega \rightarrow F$, où E et F sont des espaces vectoriels normés de dimension finie et Ω est un ouvert (non vide) de E .

I Différentielle en un point

I.1 Dérivée selon un vecteur

- définition de la dérivée selon un vecteur. En cas d'existence de la limite :
$$D_v f(a) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a+tv) - f(a)}{t}.$$
- dans le cas où f est une fonction d'une variable réelle, lien entre $D_v f(a)$ et $f'(a)$.
- définition des dérivées partielles de f en a : lorsqu'on fixe une base (e_1, \dots, e_n) de E , alors $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$ (aussi notée $\partial_i f(a)$) est égale à $D_{e_i} f(a)$ c'est-à-dire à $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a+te_i) - f(a)}{t}$.

I.2 Différentielle en un point

- notations o et O .
- on dit que f est différentiable en a s'il existe $u \in \mathcal{L}(E, F)$ telle que $f(a+h) = f(a) + u(h) + o(h)$ lorsque h tend vers 0_E . Cela revient à écrire $f(a+h) = f(a) + u(h) + \|h\|\varepsilon(h)$, où ε est une fonction qui tend vers 0_F en 0_E .
- si f est différentiable, l'application linéaire u définie ci-dessus est unique. Elle est appelée différentielle de f en a et notée $df(a)$. Ainsi, lorsque h tend vers 0_E , $f(a+h) = f(a) + df(a) \cdot h + o(h)$.
- si f est différentiable en a , alors f est continue en a .
- f est différentiable en a si et seulement si toutes ses applications coordonnées f_k sont différentiables en a .
- dans le cas où f est une fonction d'une variable réelle, f est différentiable en a si et seulement si f est dérivable en a . Dans ce cas, pour tout $h \in \mathbb{R}$, $df(a) \cdot h = hf'(a)$.
- une fonction constante est différentiable en tout point a et $df(a) : h \mapsto 0$.
- si $f : E \rightarrow F$ est linéaire, alors f est différentiable en tout point a et $df(a) : h \mapsto f(h)$.

I.3 Différentielle et dérivée partielle

- si f est différentiable en a , alors pour tout vecteur v , $D_v f(a) = df(a) \cdot v$.
- si f est différentiable en a , alors toutes les dérivées partielles de f en a existent et $df(a) : h \mapsto \sum_{k=1}^n h_k \frac{\partial f}{\partial x_k}(a)$.
- définition de la matrice jacobienne : $J_f(a) = \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(a) \right)$.

I.4 Gradient

- dans le cas où E est un espace euclidien et où f est à valeurs dans \mathbb{R} , le gradient de f en a est l'unique vecteur $\nabla f(a) \in E$ tel que, pour tout $h \in E$, $df(a) \cdot h = \langle \nabla f(a), h \rangle$.
- si $\nabla f(a) \neq 0_E$, alors $\nabla f(a)$ est positivement colinéaire au vecteur unitaire v selon lequel la valeur de $D_v f(a)$ est maximale.
- dans une base orthonormée (e_1, \dots, e_n) , $\nabla f(a) = \sum_{k=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_k}(a) e_k$.

II Fonctions différentiables

II.1 Définitions et opérations usuelles

- définition d'une fonction différentiable sur un ouvert Ω . La différentielle df est une application :
$$df : \begin{array}{l} \Omega \rightarrow \mathcal{L}(E, F) \\ a \mapsto df(a) \end{array} .$$
- si f et g sont différentiables, alors $\lambda f + \mu g$ aussi et $d(\lambda f + \mu g)(a) = \lambda df(a) + \mu dg(a)$.
- si f et g sont différentiables et si B est bilinéaire, alors $B(f, g)$ est différentiable et $dB(f, g)(a) \cdot h = B(df(a) \cdot h, g(a)) + B(f(a), dg(a) \cdot h)$.
- en particulier, si f et g sont différentiables et à valeurs dans \mathbb{R} , alors fg est différentiable et $d(fg)(a) \cdot h = g(a) df(a) \cdot h + f(a) dg(a) \cdot h$.
- si f_1, \dots, f_p sont différentiables et si M est multilinéaire, alors $M(f_1, \dots, f_p)$ est différentiable en a et $dM(f_1, \dots, f_p)(a) \cdot h = \sum_{k=1}^p M(f_1(a), \dots, df_k(a) \cdot h, \dots, f_p(a))$.

II.2 Différentielle d'une composée

- si f est différentiable en a et si g est différentiable en $f(a)$, alors $g \circ f$ est différentiable en a et $d(g \circ f)(a) = dg(f(a)) \circ df(a)$.
- règle de la chaîne : si f est différentiable en a et si g est différentiable en $f(a)$, alors
$$\frac{\partial(g \circ f)}{\partial x_k}(a) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_k}(a) \frac{\partial g}{\partial y_i}(f(a)).$$
- dérivation selon un arc : si $\gamma : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \Omega$ est dérivable en t_0 et si f est différentiable en $\gamma(t_0)$, alors $f \circ \gamma$ est dérivable en t_0 et $(f \circ \gamma)'(t_0) = df(\gamma(t_0)) \cdot \gamma'(t_0) = \sum_{k=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_k}(\gamma(t_0)) \gamma'_k(t_0)$.
- en tout point, le gradient est orthogonal aux lignes de niveau.

II.3 Fonctions de classe \mathcal{C}^1

- $f : \Omega \rightarrow F$ est de classe \mathcal{C}^1 sur Ω si $df : \begin{matrix} \Omega & \rightarrow & \mathcal{L}(E, F) \\ a & \mapsto & df(a) \end{matrix}$ est continue sur Ω .
- stabilité par combinaison linéaire, par produit, par composition, ...
- une fonction f est de classe \mathcal{C}^1 si et seulement si toutes les dérivées partielles de f existent en tout point de Ω et sont continues sur Ω .
- si f est de classe \mathcal{C}^1 sur Ω et $\gamma : [0, 1] \rightarrow \Omega$ est de classe \mathcal{C}^1 , alors $f(\gamma(1)) - f(\gamma(0)) = \int_0^1 df(\gamma(t)) \cdot \gamma'(t) dt$.
- si Ω est connexe par arcs, alors f est constante si et seulement si f est différentiable de différentielle nulle.

III Fonctions de classe \mathcal{C}^k

III.1 Dérivées partielles d'ordres supérieurs

- si $\frac{\partial f}{\partial x_i}$ est différentiable, alors sa dérivée partielle par rapport à la j -ème variable est notée $\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$ ou $\partial_j \partial_i f$ ou $\partial_{i,j} f$: c'est une dérivée partielle d'ordre 2 de f .
- les dérivées partielles d'ordre k de f , si elles existent, sont notées $\frac{\partial^k f}{\partial x_{j_k} \dots \partial x_{j_1}}$ ou $\partial_{j_k} \dots \partial_{j_1} f$ ou $\partial_{j_1, \dots, j_k} f$.
- une fonction f est de classe \mathcal{C}^k si et seulement si toutes les dérivées partielles d'ordre k de f existent en tout point de Ω et sont continues sur Ω .
- f est de classe \mathcal{C}^∞ si f est de classe \mathcal{C}^k pour tout $k \in \mathbb{N}$.
- stabilité par combinaison linéaire, par produit, par composition, ... Les fonctions polynomiales sont de classe \mathcal{C}^∞ .

III.2 Théorème de Schwarz

- si f est de classe \mathcal{C}^2 , alors pour tout $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$, $\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}$.

III.3 Matrice hessienne

- si $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ est de classe \mathcal{C}^2 , on définit la matrice hessienne de f en a par : $H_f(a) = \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(a) \right)$.

D'après le théorème de Schwarz, la matrice hessienne est symétrique réelle.

- formule de Taylor-Young à l'ordre 2 : pour h au voisinage de 0,

$$f(a+h) = f(a) + df(a) \cdot h + \frac{1}{2} h^T H_f(a) h + o(\|h\|^2).$$

En coordonnées, cela s'écrit : $f(a+h) = f(a) + \sum_{k=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_k}(a) h_k + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) h_i h_j + o(\|h\|^2)$.

IV Optimisation

IV.1 Extrema locaux et globaux

- définition d'un maximum global, d'un maximum local, d'un maximum local strict. Idem pour minimum et extremum.
- étude du signe de $f(a+h) - f(a)$ pour h au voisinage de 0.

IV.2 Étude au premier ordre

- si $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ et si a est un point intérieur de A , on dit que f admet un point critique en a si $df(a) = 0$. Cela revient à $\nabla f(a) = 0$ ou à : $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \frac{\partial f}{\partial x_k}(a) = 0$.
- supposons f différentiable en un point intérieur a de A . Si f admet un extremum local en a , alors $df(a) = 0$.
- conséquence : les extrema locaux de f sont à rechercher parmi les points critiques de f et parmi les points de $A \setminus \overset{\circ}{A}$.

IV.3 Étude au second ordre

- si f est de classe \mathcal{C}^2 et admet un minimum local (resp. maximum local) en un point intérieur a de A , alors a est un point critique de f et $H_f(a) \in S_n^+(\mathbb{R})$ (resp. $-H_f(a) \in S_n^+(\mathbb{R})$).
- si f est de classe \mathcal{C}^2 sur un ouvert, si a est un point critique de f et si $H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$ (resp. $-H_f(a) \in S_n^{++}(\mathbb{R})$), alors f admet un minimum local strict (resp. maximum local strict) en a .
- étude complète du cas de $f : \Omega \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, selon les signes du déterminant et de la trace de la matrice hessienne en chaque point critique.

V Optimisation sous une contrainte

V.1 Espace tangent

- si X est une partie de E et $a \in X$, on dit que v est un vecteur tangent à X en a s'il existe $\varepsilon > 0$ et $\gamma :]-\varepsilon, \varepsilon[\rightarrow E$ une application à valeurs dans X , dérivable en 0 et telle que $\gamma(0) = a$ et $\gamma'(0) = v$.
- l'ensemble des vecteurs tangents en a à X est l'espace tangent, noté $T_a X$.
- si $X = \{x \in \Omega, g(x) = 0\}$, où g est de classe \mathcal{C}^1 , et si $dg(a) \neq 0$, alors $T_a X = \text{Ker}(dg(a))$. Cela revient à : $T_a X = \{\nabla g(a)\}^\perp$.

V.2 Optimisation sous une contrainte

- si f est différentiable sur un ouvert Ω et si la restriction $f|_X$ admet un extremum local en $a \in X$, alors $T_a X \subset \text{Ker}(df(a))$.
- théorème d'optimisation sous une contrainte : si f est de classe \mathcal{C}^1 sur un ouvert Ω , si $X = \{x \in \Omega, g(x) = 0\}$ où g est de classe \mathcal{C}^1 , si $dg(a) \neq 0$ et si la restriction $f|_X$ admet un extremum local en $a \in X$, alors il existe $\lambda \in \mathbb{R}$ tel que $df(a) = \lambda dg(a)$. Cela revient à $\nabla f(a) = \lambda \nabla g(a)$.