

Exemple: $K = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} , E, F deux espaces vectoriels réels

1- Notions générales sur la différentiabilité

1) Définitions et exemples

Déf 1: Soit E et F deux espaces vectoriels sur \mathbb{R} ou \mathbb{C} , soit U ouvert de E . Une application $f: U \rightarrow F$ est différentiable en $a \in U$ si il existe une application linéaire continue $L \in \mathcal{L}(E, F)$ telle que $f(a+h) - f(a) = L(h) + o(\|h\|)$ avec $o(\|h\|) = o(\|h\|)$.

Prop 2: Si elle existe, L est unique; on la note $Df(a)$.

Exemple: Si $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, alors pour $a \in \mathbb{R}$, $Df(a)(h) = f'(a)h$ avec $f'(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a)}{h}$ (c'est la limite usuelle). exercice 1

Déf 3: Si f est différentiable sur $U \subset E$ ouvert et $a \rightarrow Df(a)$ est continue, on dit que f est continûment différentiable, on dit alors $f' \in C^1$.

Exemple: $x \rightarrow \begin{pmatrix} x^2 \\ 0 \end{pmatrix}$ ou $x \in \mathbb{R}^2$ est différentiable mais $f' \notin C^1$.

Prop 4: $D(f+g) = Df + Dg$ pour f et g fonctions.

• $\forall \lambda \in K, D(\lambda f) = \lambda Df$

• $D(g \circ f)(a) = Dg(f(a)) \circ Df(a)$ (Composition des fonctions composées)

Application: si f linéaire, $Df = \text{Id}$, $Df(a) = Df(f^{-1}(a))^{-1}$.

Exemple: si $f = c$ avec $c \in E$, alors $Df = 0$

- Si f est linéaire, $\forall a \in K, Df(a) = f$
- Si f est m -linéaire, $Df(a_1, a_2, \dots, a_m) = f(a_1, a_2, \dots, a_m) + \dots + f(a_1, \dots, a_{m-1}, h_m)$

2) Dérivées partielles

Déf 5: Si $E = \mathbb{R}^n$ et si $(e_i)_{1 \leq i \leq n}$ est une base, on pose a elle existe $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a_1, \dots, a_i+h, \dots, a_n) - f(a_1, \dots, a_i, \dots, a_n)}{h}$.

∂ est la dérivée partielle de f dans la direction (e_i) .

On peut généraliser cette notion à toute direction $v \in E$ par

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+hv) - f(a)}{h}$$

Prop 6: si f est différentiable, elle a des dérivées partielles dans toute la direction.

Exemple: $f(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{x_1 x_2}{x_1^2 + x_2^2} & \text{si } (x_1, x_2) \neq (0,0) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$ a des dérivées partielles $x(0,0)$ mais n'est pas différentiable en ce point.

Exemple: l'application det est différentiable et $D \det(M)(H) = \text{Tr}(M^{-1}H)$ exercice 7 si les dérivées partielles existent et sont continues, f est C^1 .

→ 4) gradient d'une f, $E = \mathbb{R}^n$ et $F = \mathbb{R}^p$.

Déf 8: si f est différentiable sur $U \subset \mathbb{R}^n$, et si $x \rightarrow Df(x)$ est différentiable en $a \in U$, alors f est 2 fois différentiable en a et $D^2 f(a) = D(Df)(a)$.

Si on veut la base canonique et on a note $H_2(f)$

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{pmatrix}$$

on peut voir f est 2-fois différentiable sur un ouvert U si et seulement si $H_2(f)$ est symétrique.

On a alors $D^2 f(x_1, x_2) = D(Df)(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{pmatrix}$ en forme bilinéaire.

Pr: on définit la classe \mathcal{P}^2 comme engendrant \mathbb{R} étant que $x \rightarrow 0^2 f(x)$ est cste.

On peut étendre toutes les définitions non définies le \mathcal{L} -différentiabilité et le classe \mathcal{P}^k .

Exm 9: Si $f: U \rightarrow \mathbb{R}^p$ est 2 fois différentiable, alors $D^2 f(c)$ est une application bilinéaire symétrique (Schwarz).

Exm 10: (Formule de Taylor)

• Si f est \mathcal{L} -fois différentiable sur $a \in U$, on a
 $f(a+h) = f(a) + Df(a)(h) + \dots + \frac{1}{k!} D^k f(a)(h, \dots, h) + o(\|h\|^k)$

• Si f est \mathcal{L}^{k+1} et $[a, a+h] \subset U$, alors
 $f(a+h) = f(a) + \dots + \frac{1}{k!} D^k f(a)(h, \dots, h) + \int_0^1 \frac{(1-t)^k}{k!} D^{k+1} f(a+t)(h, \dots, h) dt$

• Si $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}^p$ est \mathcal{L} -fois différentiable et f est \mathcal{L}^{k+1} -fois dérivable, alors $\forall c \in]a,b[$,
 $\|f(x) - \sum_{k=0}^m \frac{f^{(k)}(c)}{k!} (x-c)^k\| \leq \frac{\|f^{(m+1)}\|_\infty}{(m+1)!} (x-c)^{m+1}$

II - Méthodes en calcul différentiel

1) Analyse réelle

Exm 11 (de Rolle): Si f est différentiable sur $]a,b[$ et $f(a) = f(b)$, alors il existe $c \in]a,b[$ tel que $Df(c) = 0$.

Exm 12: Si $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$ est \mathcal{C}^n et $f^{(n-1)}$ fois dérivable sur $]a,b[$, alors il existe $c \in]a,b[$ tel que $\sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(a)}{k!} (b-a)^k + \frac{f^{(n+1)}(c)}{(n+1)!} (b-a)^{n+1}$.

Exm 13 (Oublier): Si $f: \mathbb{I} \rightarrow \mathbb{R}$ avec \mathbb{I} intervalle de \mathbb{R} , alors si f est dérivable, elle vérifie la propriété de valeur intermédiaire.

2) Exercices d'inverse local et non-vanité de \mathbb{R}^n

Def 14: $f: U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow V \subset \mathbb{R}^p$ est un \mathcal{L}^k difféomorphisme si elle est \mathcal{C}^k et admet une bijection réciproque \mathcal{C}^k .

Exemple: sup est un \mathcal{C}^2 difféomorphisme de \mathbb{R} sur \mathbb{R}^{++} .
 $t \rightarrow t^3$ n'est pas un difféomorphisme \mathcal{C}^1 autour de 0.

Exm 15: soit $f \in \mathcal{C}^k$ de U vers \mathbb{R}^p et $a \in U$ tel que $Df(a)$ est inversible. Alors il existe $V \subset U$ ouvert avec $a \in V$ tel que $f: V \rightarrow f(V)$ est un \mathcal{C}^k difféomorphisme.

Def 16: une partie $M \subset \mathbb{R}^n$ est une sous-variété de dimension p de \mathbb{R}^n si $\forall x \in M, \exists U \in \mathcal{O}_x(\mathbb{R}^n)$ et $V \in \mathcal{O}_x(\mathbb{R}^p)$ dans \mathbb{R}^n et $f: U \rightarrow V$ un \mathcal{C}^1 difféo tel que $f(U \cap M) = V \cap (\mathbb{R}^p \times \{0\})$
 \rightarrow peut varier.

Exm 17 (des sous-variétés): les propriétés suivantes sont équivalentes:

- (i) M est une sous-variété de dimension p de \mathbb{R}^n
 - (ii) $\forall a \in M, \text{il existe } U \in \mathcal{O}_a(\mathbb{R}^n) \text{ et } g: U \rightarrow \mathbb{R}^{n-p} \text{ différentiable surjective}$
 telle que $U \cap M = g^{-1}(\{0\})$
 - (iii) $\forall a \in M, \exists U \in \mathcal{O}_a(\mathbb{R}^n) \text{ et } \Omega$ ouvert de \mathbb{R}^p tel que $\Omega \times \{0\} \subset U \cap M$
- Autrement dit \mathbb{R} sur $U \cap M$ est différentiable injective.
- (iv) $\forall a \in M, \exists U \in \mathcal{O}_a(\mathbb{R}^n)$ dans \mathbb{R}^n, V ouvert de \mathbb{R}^p tel que (τ_1, \dots, τ_p) est \mathcal{C}^1 de V dans \mathbb{R}^n - Pds tel que, $U \cap M$ est le graphe de G (quitté à permuter les coordonnées).

Exemples: Exercice 2

Exm 18 (la-Norman): Soit G sous-groupe fermé de $GL_n(\mathbb{R})$, alors G est une sous-variété de $GL_n(\mathbb{R})$ (car de $M_n(\mathbb{R}) \simeq \mathbb{R}^{n^2}$).

DVF

Applications: \bullet $Q(n)$, $SO(n)$, $SL(n)$ ont des normes induites de \mathbb{R}^{n^2}

3) Equations différentielles

Def 19: une équation différentielle et sa équation de la forme

$$y' = f(t, y) \text{ où } f: U \rightarrow \mathbb{R}^n \text{ et } U \text{ ouvert de } \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n.$$

Q20: Si f est localement Lipschitzienne, le problème $\begin{cases} y' = f(t, y) \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$ a une unique solution maximale. Si de plus f est globalement Lipschitzienne, la solution est globale.

Def 21: On dit que la solution y tel que $y'(t_0) = y_0$ est stable si il existe un boule $\bar{B}(y_0, \delta)$ tel que toute solution \tilde{y} telle que $\tilde{y}(t_0) \in \bar{B}(y_0, \delta)$ rest stable sur un \mathbb{R}^+ de $\|y(t) - \tilde{y}(t)\| \leq C \|y(t_0) - \tilde{y}(t_0)\|$ avec C constante.

Q22: (de l'hyponormale): si $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ et \mathcal{L}^1 et $f(0) = 0$, on note $A = Df(0)$ alors si toute les valeurs propres de A ont de parties réelle strictement négative, le problème $\begin{cases} y' = Ay \\ y(0) = x \end{cases}$ est stable si 0 et il est un de plus pour $\begin{cases} y' = f(y) \\ y(0) = x \end{cases}$. De plus y tend exponentiellement vers 0 .

III - Applications et optimisation

1) Applications de minimalité

• Exemples types:

U ouvert de \mathbb{R}^n , $a \in U$, $f: U \rightarrow \mathbb{R}$

Q23: si a est un minimum local et si $Df(a)$ existe alors $Df(a) = 0$
 et si f a un minimum local et si $D^2f(a)$ existe, alors $Df(a) = 0$ et $D^2f(a)$ est une forme quadratique positive.
 • on $Df(a) = 0$, $D^2f(a)$ est définie positive alors f a un minimum local en a .

Cette dernière avec l'asymptote: $x \rightarrow x^3$ et $x \rightarrow x^4$

Autre exemple: Q24: (Courbe de Maxwell) si $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ est \mathcal{C}^3 sur $U \subset \mathbb{R}^m$ une OEV

et si $Df(0) = 0$ et $D^2f(0)$ est une dérivée seconde de f , $n-p$, alors $\exists \mathcal{C}^1 \mathcal{C}^1$ définies. Les 2 voisinages amont de 0_A tel que si $x = \mathcal{O}(x)$,

$$f(x) - f(0) = \alpha x_1^2 + \dots + \alpha_p x_p^2 - \beta_1 x_{p+1}^2 - \dots - \beta_r x_r^2$$

Annexe 3

• Exemples types

Q25: (système linéaire) Soit $f, g_1, \dots, g_p \in \mathcal{C}^1$ de $U \subset \mathbb{R}^n$, soit X l'ensemble

des x tel que $g_1(x) = 0, \dots, g_p(x) = 0$ avec $x \in U$. Alors si $f|_X$ a un extremum local et si f est \mathcal{C}^2 et si $Dg_1(x), \dots, Dg_p(x)$ sont indépendants sur \mathbb{R}^n , alors il existe $\lambda_1, \dots, \lambda_p \in \mathbb{R}$ tel que $Df(x) = \lambda_1 Dg_1(x) + \dots + \lambda_p Dg_p(x)$.

Exemple: \bullet $x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$ avec $\sum x_i = 1, \alpha_1, \alpha_2$

$$f(x) = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2$$

Si α_1 et α_2 sont multiples entiers de même valeur V alors V est la moyenne arithmétique.

2) Recherche numérique

\rightarrow gradient à priori: $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$
 soit $\mu > 0$, on pose pour $x_0 \in \mathbb{R}^n$, $x_{n+1} = x_n - \mu \nabla f(x_n)$

Q26: si f est \mathcal{C}^2 et \mathcal{C} -convexe et différentiable et si D^2f est bornée, alors pour x très petit, l'algorithme converge vers l'unique minimum de f .

Exemple: \bullet si $f(x) = \alpha - \beta x^2$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^+$, $f'(x) = -2\beta x$ et $f''(x) = -2\beta$.
 \rightarrow gradient à priori optimal dans ce cas "simple".

on $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ et définie par $f(x) = \frac{1}{2}(Ax, x) + (b, x) + c$ avec $A \in S_n^+(\mathbb{R})$, $b \in \mathbb{R}^n, c \in \mathbb{R}$

alors on pose $x_0 \in \mathbb{R}^n$ et $x_{n+1} = x_n + \lambda_n d_n$ où $d_n = -\nabla f(x_n)$ et λ_n est l'inverse du gradient minimum $\lambda \rightarrow f(x_n + \lambda d_n)$.

Alors on a un vecteur $\bar{x} = x_n$ de \mathbb{R}^n associé, et $C(A)$ le conditionnement de A .

$$Q27: f(x) = \frac{1}{2} \|x - \bar{x}\|^2 \leq \frac{C(A)}{2} \|x - \bar{x}\|^2$$

$$\text{et } \|x - \bar{x}\| \leq \left(\frac{2(f(x) - f(\bar{x}))}{\min_{P \in \mathbb{R}^n} P(A)} \right)^{1/2} \leq \frac{C(A)}{2} \|x - \bar{x}\|^2$$

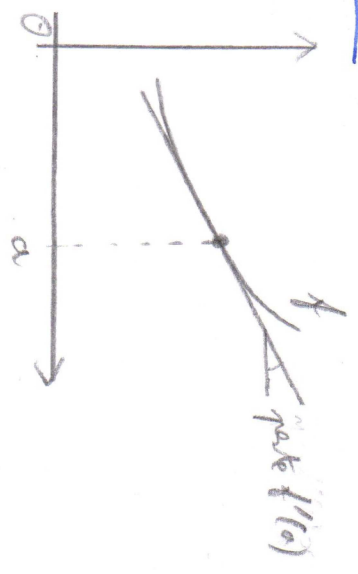
\rightarrow méthodes de Newton

On pose $x_{n+1} = x_n - H_f(x_n)^{-1} \nabla f(x_n)$ si f est \mathcal{C}^3 et $\forall x$ proche de x_0 on a un voisinage de minimum.

Alors la convergence est quadratique, si $\|x_{n+1} - x_n\| \leq C \|x_n - x_0\|^2$ pour x_0 assez proche de minimum.

Answer 1:

Answer 1:



Answer 2:

(ii) $S^2 = \{x = (x_0, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid x_0^2 + \dots + x_n^2 - 1 = 0\}$

non-convexité de d_{euclid}
 $\Rightarrow \varphi(x) = x_0^2 + \dots + x_n^2 - 1$



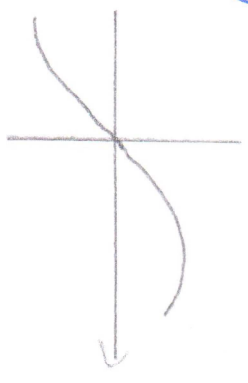
(iii) $\mathbb{T}^n = \{x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^{2n} \mid (x_1^2 + x_2^2 - 1, \dots, x_{2n-1}^2 + x_{2n}^2 - 1) = 0\}$

$R : (t_1, \dots, t_n) \rightarrow (\cos(t_1), \sin(t_1), \dots, \cos(t_{2n}), \sin(t_{2n}))$



(iv)

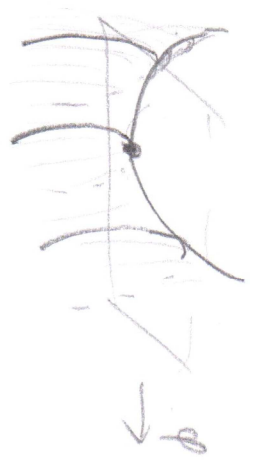
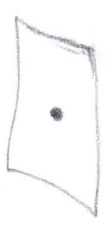
$M = \{(x, \sin x), x \in \mathbb{R}\}$



Answer 3:



$\rightarrow \varphi(x_1) - \varphi(x_0) = \frac{1}{2}n_1^2 + n_2^2$



$\varphi(x) - \varphi(x_0) = n_1^2 - n_2^2$

