Université Mohammed Premier, Oujda Ecole Nationale des Sciences Appliquées d'Al-Hoceima (ENSAH)

Module AP32: Fonctions de Plusieurs Variables

Polycopié du Cours & TD

Fouzia MORADI

Année Préparatoire, 2ème année

Table des matières

Chapitre 1: Espaces métriques et espaces vectoriels normés	s3
1-Espaces métriques :	3
1.1-Distance :	3
1.2-Espace métrique complet :	4
2-Espace vectoriel normé :	6
2.1-Norme :	6
2.2- Espace vectoriel normé complet :	7
Chapitre 2: Fonctions de plusieurs variables Limite & Continu	uité9
1-Fonctions de plusieurs variables :	9
1.1-Définitions :	9
1.2-Exemples :	9
2-Limites :	10
2.1-Définition :	10
2.2-Remarque :	10
2.3-Exemples :	10
3-Composantes d'une fonction vectorielle :	11
3.1-Définition :	11
3.2-Opérations sur les fonctions vectorielles:	12
4-Continuité :	13
4.1-Définitions :	13
4.2-Exemples :	13
4.3-Propositions :	14
4.4-Exemples :	14
4.5-Prolongement par continuité:	15
4.6-Continuité par rapport à une variable :	16
Chapitre 3 : Différentiabilité et Calcul différentiel	17
1-Définitions et Exemples :	17
1.1-Dérivées partielles:	17
1.2-Différentielle d'une fonction:	18
1.3-Différentiabilité d'une fonction de $\mathbb{R} n$ dans $\mathbb{R} m$:	20
2-Gradient d'une application et Matrice Jacobienne :	20
2.1-Définitions :	20
2.2-Exemples :	21

2.3-Proposition:	22
3-Différentiabilité des fonctions composées :	23
3.1-Proposition:	23
3.2-Exemples :	23
3.3-Proposition:	25
4-Divergence et Laplacien d'une application :	25
4.1-Dérivées successives :	25
4.2-Divergence et Laplacien d'une application :	25
5-Fonctions de ${\it Ck}$ et Inégalité des accroissements finis :	26
5.1-Fonctions de classe <i>Ck</i> :	26
5.2-Inégalité des accroissements finis :	27
Chapitre 4 : Linéarité Locale et Fonctions implicites	28
1-Linéarité locale :	28
1.1-Jacobien d'une application :	28
1.2-Difféomorphisme :	29
2-Fonctions implicites:	30
2.1-Théorème des fonctions implicites et Applications:	30
2.2-Les courbes implicites:	33
Chapitre 5 : Formule de Taylor et Extremums	35
1-Formules de Taylor à l'ordre deux:	35
1.1-Approximations linéaire et quadratique:	35
1.2-Formules de Taylor:	35
1.3-Matrice Hessienne:	37
2-Extremums et points critiques:	38
2.1-Maximums et Minimums d'une fonction de deux variables:	38
2.2-Points critiques des fonctions de plusieurs variables :	42

Chapitre 1: Espaces métriques et espaces vectoriels normés.

1-Espaces métriques :

1.1-Distance:

1.1.1-Définition:

Soit E un ensemble non vide.

Une **distance** sur E est une fonction $d: E \times E \to \mathbb{R}$ définie sur le produit cartésien $E \times E$ à valeurs dans l'ensemble des nombres réels \mathbb{R} vérifiant les cinq propriétés suivantes :

$$(1.1): (\forall u \in E) (\forall v \in E) \ d(u, v) \ge 0$$

$$(1.2): (\forall u \in E) \ d(u, u) = 0$$

$$(1.3): d(u, v) = 0 \Rightarrow u = v$$

$$(1.4): (\forall u \in E) (\forall v \in E) \ d(u, v) = d(v, u)$$

$$(1.5): (\forall (u, v, w) \in E^3) \ d(u, v) \le d(u, w) + d(w, v)$$

(1.5) s'appelle inégalité triangulaire.

1.1.2-Propriétés :

Si d est une distance sur E alors :

$$(1.6): (\forall (u, v, w) \in E^3): d(u, v) \ge |d(u, w) - d(w, v)|$$

$$(1.7): (\forall (u_1, u_2, \dots, u_n) \in E^n) \ d(u_1, u_n) \le \sum_{i=1}^{n-1} d(u_i, u_{i+1})$$

(1.7) est une généralisation de l'inégalité triangulaire.

<u>1.1.3-Exemples</u>:

Exemple 1:

Soit E le plan affine. d(A,B) est la distance entre les deux points A et B au sens usuel.

Il est clair que d vérifie les cinq propriétés précédentes.

Exemple 2:

Pour $E=\mathbb{R}^n$, la distance entre $x=(x_1,x_2,\ldots,x_n)$ et $y=(y_1,y_2,\ldots,y_n)$ définie par : $d(x,y)=\sqrt{(x_1-y_1)^2+(x_2-y_2)^2+\cdots+(x_n-y_n)^2}$ s'appelle distance euclidienne sur \mathbb{R}^n .

1.2-Espace métrique complet :

1.2.1-Définitions:

Définition1:

Un espace métrique est un couple constitué par un ensemble non vide E et par une distance d.

Un espace métrique sera en général noté (E,d).

Définition2:

Soient d et δ deux distances sur un même ensemble E.

d et δ sont dites **équivalentes** s'il existe deux constantes A et B strictement positives telles que :

$$(\forall u \in E)(\forall v \in E)$$
 $A.d(u,v) \leq \delta(u,v) \leq B.d(u,v)$

Définition3:

Soit (E ,d) un espace métrique et soit $(u_n)_{n \in S}$ une suite d'éléments de E avec $S \subset \mathbb{N}$, S infini.

On dit que (u_n) est convergente dans (E,d) s'il existe $u \in E$ tel que :

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists N \in S)(\forall n \in S): n \geq N \Rightarrow d(u_{n_1} u) \leq \varepsilon$$

Définition4:

On dit que (u_n) est une suite de Cauchy dans (E,d) si :

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists N \in S)(\forall p \in S)(\forall q \in S): \quad p \geq N \text{ et } q \geq N \Rightarrow d(u_P, u_q) \leq \varepsilon$$

Définition5:

Un espace métrique (E,d) est dit complet si toute suite de Cauchy d'éléments de E est convergente dans (E,d).

1.2.2-Exemples:

Exemple1:

L'ensemble \mathbb{R} muni de la distance usuelle : d(s,t) = |s-t| est un espace métrique complet.

Exemple2:

 \mathbb{R}^n muni de la distance euclidienne :

$$d(x,y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2 + \dots + (x_n - y_n)^2}$$
 avec $x = (x_1, \dots, x_n)$ et $y = (y_1, \dots, y_n)$ est un espace métrique complet.

1.2.3-Propositions:

Soit (E ,d) un espace métrique et soit $(u_n)_{n \in S}$ une suite d'éléments de E avec $S \subset \mathbb{N}$, S infini.

Proposition 1:

Si $(u_n)_{n \in S}$ est une suite de Cauchy dans (E,d), il en est de même pour toute suite extraite.

Proposition 2:

 $(u_n)_{n \in S}$ est une suite convergente $\Rightarrow (u_n)_{n \in S}$ est une suite de Cauchy.

Proposition 3:

 $(u_n)_{n \in S}$ est une suite de Cauchy \Rightarrow $(u_n)_{n \in S}$ est une suite bornée

Proposition 4:

Si (E ,d) est un espace complet et δ une distance équivalente à d alors (E , δ) est aussi complet .

Proposition 5:

F une partie complète de $(E,d) \Rightarrow F$ une partie fermée de (E,d).

Proposition 6:

Si (E,d) est un espace complet alors toute partie fermée de E est complète.

2-Espace vectoriel normé:

2.1-Norme:

2.1.1-Definitions:

Définition 1 :

Soit E un espace vectoriel sur un corps $K=\mathbb{R}$ ou C.

Une norme sur E est une fonction : $N: E \rightarrow \mathbb{R}$ vérifiant les cinq propriétés suivantes :

$$(1.1): (\forall u \in E); \ N(u) \ge 0$$

$$(1.2): \ N(0) = 0$$

$$(1.3): N(u) = 0 \Rightarrow u = 0$$

$$(1.4): (\forall u \in E) (\forall \lambda \in \mathbb{K}) : N(\lambda u) = |\lambda| N(u)$$

$$(1.5): (\forall (u, v) \in E^2) \ N(u + v) \le N(u) + N(v).$$

N(u) est appelé norme de u.

Le plus souvent, on note une norme par || ||.

Définition 2:

Soit E un \mathbb{K} espace vectoriel et soit $\| \|$ une norme sur E.

On associe à cette norme la distance d suivante :

$$\forall u \in E, \forall v \in E, d(u, v) = ||u - v||$$

dite associée à la norme || ||.

Définition 3:

Deux normes $\| \|_1 et \| \|_2$ sont dites équivalentes ssi :

$$(\exists \alpha > 0)(\exists \beta > 0)(\forall u \in E): \qquad \alpha ||u||_1 \le ||u||_2 \le \beta ||u||_1$$

Définition 4 :

Soit E un \mathbb{K} espace vectoriel et soit $\| \|$ une norme sur E.

Le couple $(E, \| \|)$ est dit espace vectoriel normé.

2-1-2-Exemples:

Exemple 1:

L'ensemble \mathbb{R} muni de la valeur absolu est un espace vectoriel normé.

Exemple 2:

L'ensemble $\mathbb C$ muni du module est un espace vectoriel normé.

Exemple 3:

Sur l'espace vectoriel produit $E = \mathbb{R}^n$, on définit les normes :

$$\|u\|_{p} = (\sum_{1 \le i \le n} |u_{i}|^{p})^{\frac{1}{p}} \quad pour \quad p \ge 1$$

Et $\|u\|_{\infty} = \max_{1 \le i \le n} |u_{i}| \quad avec \quad u = (u_{1}, ..., u_{n}).$

Ces normes sont toutes équivalentes.

2.1.3-Proposition:

Soit (E, || ||) un IK- espace vectoriel normé. On a les propriétés suivantes :

$$(1.6): (\forall (u, v) \in E^2) ||u - v|| \ge |||u|| - ||v|||$$

$$(1.7): (\forall (u_1, \dots, u_n) \in E^n) (\forall (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n): \qquad \left\| \sum_{1 \le i \le n} \lambda_i u_i \right\| \le \sum_{1 \le i \le n} |\lambda_i| \|u_i\|$$

2.2- Espace vectoriel normé complet :

2.2.1-Définitions:

Définition 1 :

Soit $(E, \| \|)$ un K- espace vectoriel normé et soit $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite d'éléments de E.

On dit que $(u_n)_{n\in\mathbb{N}}$ est une suite convergente dans E s'il existe $u\in E$ tel que :

$$(\forall \varepsilon > 0) (\exists N \epsilon \mathbb{N}) \colon \ n \geq N \ \Rightarrow \ \|u_n - u\| \leq \varepsilon.$$

Définition 2:

On dit que $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de cauchy dans $(E, \| \|)$ si :

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists N \in \mathbb{N}): p \ge N \text{ et } q \ge N \Rightarrow ||u_p - u_q|| \le \varepsilon.$$

Définition 3:

Un espace vectoriel normé (E, || ||) est dit Complet si toute suite de Cauchy dans (E, || ||) est convergente dans (E, || ||).

2-2-2-Propositions:

Les six propositions précédentes de la distance restent valables en remplaçant la distance par la norme.

Chapitre 2: Fonctions de plusieurs variables Limite & Continuité.

1-Fonctions de plusieurs variables :

1.1-Définitions:

Soit (E,
$$\parallel \parallel_E$$
) et (F, $\parallel \parallel_F$)

deux espaces vectoriels normés de dimensions n et m respectivement.

Une fonction $f: E \to F$ qui à chaque vecteur $x = (x_1, ..., x_n)$ de son domaine de définition D de E, associe un unique vecteur $y = (f_1(x), f_2(x), ..., f_m(x))$ de F s'appelle une fonction de plusieurs variables.

Cas particulier:

Lorsque E est une partie de \mathbb{R}^2 , une application de E dans \mathbb{R} ou \mathbb{C} s'appelle fonction de deux variables.

1.2-Exemples:

1.2.1-Exemple 1:

Considérons un rectangle ABCD.

On appelle x la longueur AB et y, la longueur BC. On suppose x > 0 et y > 0.

On appelle P(x,y) le périmètre et A(x,y) l'aire de ce rectangle.

On a alors:

$$P: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R} \ definie \ par: (x,y) \mapsto P(x,y) = 2(x+y)$$

Et
$$A: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$$
 définie $par: (x, y) \mapsto A(x, y) = xy$

P et A sont des fonctions de deux variables.

1.2.2-Exemple 2 :

Soit la fonction $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ définie par : $f(r, \theta) = (r \cos \theta, r \sin \theta)$.

Cette fonction est une fonction vectorielle de deux variables.

1.2.3-Exemple 3:

Soit la fonction : $g: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^2$ définie par : $g(x, y, z) = (\frac{1}{z} + x, x^2 + y^2 - z)$.

g est une fonction de trois variables, son domaine de définition est :

$$D_g = \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^*.$$

2-Limites:

2.1-Définition:

Soit $(E, \| \|_E)$ et $(F, \| \|_F)$ deux espaces vectoriels normés de dimensions n et m respectivement, $f: E \to F$ une application, $\alpha \in E$ et $l \in F$.

On dit que f(x) tend vers I quand x tend vers a ssi:

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists \eta > 0): ||x - a||_E \le \eta \Rightarrow ||f(x) - l||_E \le \varepsilon$$

On écrit alors : $\lim_{x\to a} f(x) = l$.

<u>2.2-Remarque :</u>

Pour $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ une fonction d'une seule variable réelle à valeurs réelles on retrouve la définition :

$$\lim_{x\to a} f(x) = l \Leftrightarrow (\forall \varepsilon > 0)(\exists \eta > 0): |x-a| \le \eta \Rightarrow |f(x)-l| \le \varepsilon$$

2.3-Exemples :

2.3.1-Exemple 1:

Soit la fonction $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ définie par : $f(x) = x^2 \cos\left(\frac{1}{x}\right)$.

Son domaine de définition est $D_f = \mathbb{R}^*$. on a : $\lim_{x\to 0} f(x) = 0$.

En effet, on sait que : $\forall x \in \mathbb{R}^*$: $\left|\cos\left(\frac{1}{x}\right)\right| \le 1$

Par suite, $\forall x \in \mathbb{R}^* : \left| x^2 \cos \left(\frac{1}{x} \right) \right| \le x^2$.

Soit $\varepsilon \ge 0$, $\exists ? \eta \ge 0$ tel que : $|x| \le \eta \Rightarrow |f(x)| \le \varepsilon$

On prend $\eta = \sqrt{\varepsilon}$ et on aboutit au résultat.

2.3.2-Exemple 2:

On considère : $g: (\mathbb{R}^2, \| \|_2) \to (\mathbb{R}^2, \| \|_{\infty})$ définie par :

$$g(x,y) = \left(\frac{\sin x}{x}, \sqrt{x^2 + y^2}\right).$$

Son domaine est $D_g = \mathbb{R}^* \times \mathbb{R}$.

Nous avons: $\lim_{(x,y)\to(0,0)} g(x,y) = (1,0)$.

Montrons que : $(\forall \varepsilon \ge 0)(\exists \eta \ge 0)$: $\|(x,y)\|_2 \le \eta \Rightarrow \|g(x,y) - (1,0)\|_{\infty} \le \varepsilon$.

Soit $\varepsilon \ge 0$, on sait que: $\lim_{x\to 0} \frac{\sin x}{x} = 1$

et par suite : $\exists \eta_1 \ge 0 : |x| \le \eta_1 \Rightarrow \left| \frac{\sin x}{x} - 1 \right| \le \varepsilon$.

si on prend $\eta = min(\varepsilon, \eta_1)$ on aura :

$$\|(x,y)\|_2 = \sqrt{x^2 + y^2} \le \eta \Rightarrow |x| \le \eta \le \eta_1 \Rightarrow \left|\frac{\sin x}{x} - 1\right| \le \varepsilon$$

Et d'autre part, $\|(x,y)\|_2 \le \eta \Rightarrow \sqrt{x^2 + y^2} \le \varepsilon$

D'où:

$$\|(x,y)\|_2 \le \eta \Rightarrow \max\left(\left|\frac{\sin x}{x} - 1\right|, \sqrt{x^2 + y^2}\right) \le \varepsilon \Rightarrow \|g(x,y) - (1,0)\|_{\infty} \le \varepsilon.$$

3-Composantes d'une fonction vectorielle :

3.1-Définition:

Soit E et F deux espaces vectoriels normés de dimensions n et m respectivement, $B=(e_1,\ e_2,\dots,e_m)$ une base de F et $f\colon E\to F$ une fonction.

Pour tout $x \in E$ il existe un unique vecteur $(f_1(x), f_2(x), \dots, f_m(x)) \in \mathbb{R}^m$ tel que: $f(x) = \sum_{i=1}^m f_i(x) e_i$.

Les applications $f_i: E \to \mathbb{R}$, $(1 \le i \le m)$, s'appellent les composantes de f dans la base B.

Réciproquement, soient $g_1, g_2, ..., g_m$ des fonctions numériques définies sur E. il est clair qu'il existe une unique fonction $g: E \to F$ dont les composantes dans B sont $g_1, g_2, ..., g_m$.

Cette fonction g est évidement: $g: x \mapsto \sum_{i=1}^m g_i(x)e_i$.

3.2-Opérations sur les fonctions vectorielles :

3.2.1-Addition:

Soient $f: E \to F$ et $g: E \to F$ deux fonctions définies sur une même partie D de E et $B = (e_1, e_2, \dots, e_m)$ une base de F.

Si $(f_1, f_2, ..., f_m)$ et $(g_1, g_2, ..., g_m)$ sont les composantes de f et g respectivement dans B alors la fonction $h: D \to F$ dont les composantes dans B sont : $(f_1 + g_1, f_2 + g_2, ..., f_m + g_m)$ s'appelle somme de f et g et se note f+g.

L'opération $(f,g) \mapsto f + g$ est appelée addition.

3.2.2-Produit par une fonction numérique :

Soit $\lambda: D \to \mathbb{R}$ une fonction numérique.

La fonction $K: D \to F$ dont les composantes dans B sont

 $(\lambda(x)f_1(x), \lambda(x)f_2(x), \dots, \lambda(x)f_m(x))$ s'appelle produit de f par λ et se note λ . f.

3.2.3-Produit scalaire:

Soit f et g deux fonctions définies sur une partie D de E. La fonction numérique :

 $L: D \to \mathbb{R}$ définie par : L(x) = (f(x), g(x)) = f(x).g(x) s'appelle produit scalaire de f et g et se note f.g.

Exemple

Considérons les fonctions: $f(x,y) = (x + y, y^2, 1 + 2y)$

$$g(x,y) = \left(xy, \sin x + \frac{1}{y}, 0\right) et \ \lambda(x,y) = \ln(x+y).$$

•
$$(f+g)(x,y) = (x+y+xy,y^2+\sin x+\frac{1}{y},1+2y)$$

•
$$(f.g)(x,y) = xy(x+y) + y^2(\sin x + \frac{1}{y})$$

•
$$(\lambda f)(x,y) = ((x+y)\ln(x+y), y^2\ln(x+y), (1+2y)\ln(x+y))$$

4-Continuité:

4.1-Définitions:

4.1.1-Définition 1 :

Soit (E, $\| \|_E$) et (F, $\| \|_F$) deux espaces vectoriels normés , $f\colon E \to F$ et $x_0 \epsilon D_f$

On dit que f est continue en x_0 ssi: $\lim_{x\to x_0} f(x) = f(x_0)$

Autrement dit:

f est continue en x_0

$$\Leftrightarrow (\forall \varepsilon > 0)(\exists \eta > 0): \|x - x_0\|_E \le \eta \Rightarrow \|f(x) - f(x_0)\|_F \le \varepsilon.$$

4.1.1-Définition 2:

On dit que f est continue sur E si elle est continue en tout point de E.

4.2-Exemples:

4.2.1-Exemple 1:

Soit la fonction $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ définie par : f(x, y) = xy

On a: $D_f = \mathbb{R}^2$. Montrons que f est continue sur D_f .

Soit $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$, soit $\varepsilon > 0$, $\exists ? \eta > 0$ tel que:

$$\|(x, y) - (x_0, y_0)\|_{\infty} \le \eta \Rightarrow |f(x, y) - f(x_0, y_0)| \le \varepsilon$$

Ceci est équivalent à dire :

$$max(|x-x_0|,|y-y_0|) \le \eta \Rightarrow |xy-x_0y_0| \le \varepsilon$$

On a:

$$|xy - x_0y_0| = |xy - x_0y + x_0y - x_0y_0|$$

$$\leq |y||x - x_0| + |x_0||y - y_0|$$

$$\leq |y_0||x - x_0| + |y - y_0||x - x_0| + |x_0||y - y_0|$$

$$\leq ||(x, y) - (x_0, y_0)||_{\infty}^2 + (|x_0| + |y_0|)||(x, y) - (x_0, y_0)||_{\infty}$$

Il suffit de prendre: $\eta = min\left(\frac{\sqrt{\varepsilon}}{2}, \frac{\varepsilon}{2(|x_0|+|y_0|+1)}\right)$

et on obtient le résultat.

4.2.1-Exemple 2:

Soit $(E, \| \cdot \|_E)$ un espace vectoriel normé.

La fonction: $N: E \to \mathbb{R}^+$ définie par: $N(x) = ||x||_E$ est continue sur $(E, ||\cdot||_E)$.

4.3-Propositions:

4.3.1-Proposition1:

Soient E et F deux espaces vectoriels normés de dimension n et m respectivement, $f: E \to F$ une fonction à composantes f_1, \dots, f_m dans la base $B = (e_1, \dots, e_m)$ de F et $x_0 \in E$.

f est continue en $x_0 \Leftrightarrow pour$ tout $i \leq i \leq m$, f_i est continue en x_0 .

4.3.2-Proposition2:

f est continue sur $E \Leftrightarrow pour \ tout \ i \leq i \leq m$, f_i est continue sur E.

4.4-Exemples:

4.4.1-Exemple1 :

La fonction $f(x) = (x^2 + 1, \cos x)$ est continue sur \mathbb{R} .

4.4.2-Exemple2:

La fonction $g(x,y) = \left(\frac{\sin x}{x}, \sqrt{x^2 + y^2}\right)$ est continue sur $D_g = \mathbb{R}^* \times \mathbb{R}$.

4.4.3-Exemple3:

La fonction $h(x) = (x^2, sinx, E(x))$ n'est pas continue en 0.

4.5-Prolongement par continuité:

4.5.1-Définition:

Soient E et F deux espaces vectoriels normés, D une partie de E, , $f: D \to F$ une fonction continue sur D et $x_0 \notin D$.

Supposons que $\lim_{x\to x_0} f(x) = l$, avec $l \in F$, alors la fonction définie par :

 $\check{f}(x) = \begin{cases} f(x) & \text{si } x \in D \\ l & \text{si } x = x_0 \end{cases}$ est une fonction continue appelée le prolongement par continuité de f en x_0 .

4.5.2-Exemples :

Exemple 1

Considérons la fonction : $f(x) = \frac{1}{x^2}$ qui est définie et continue sur \mathbb{R}^* .

Cette fonction n'admet aucun prolongement par continuité en 0 car :

$$\lim_{x\to 0} f(x) = +\infty$$

Exemple2

Soit:
$$g(x,y) = \frac{x^3 + y^3}{x + y}$$
. On a: $D_g = \mathbb{R}^2 \setminus \{(x, -x) : x \in \mathbb{R}\}$.

La fonction g est continue sur D_g et $\lim_{(x,y)\to(0,0)} g(x,y) = 0$.

En effet,

$$\lim_{(x,y)\to(0,0)}g(x,y)=\lim_{(x,y)\to(0,0)}(x^2-xy+y^2)=0.$$

D'où, g admet un prolongement par continuité en (0,0) définie par :

$$\check{g}(x,y) = \begin{cases} g(x,y) & si \ (x,y) \in D_g \\ 0 & si \ (x,y) = (0,0) \end{cases}$$

Exemple3

La fonction suivante : $h(x,y) = \left(\frac{\sin x}{x}, \sqrt{x^2 + y^2}\right)$ admet-elle un prolongement par continuité en (0,2) ?

4.6-Continuité par rapport à une variable :

Nous nous bornerons à étudier les fonctions de deux variables.

4.6.1-Définition:

Soit f une fonction définie sur une parie D de \mathbb{R}^2 et $(x_0, y_0) \in D$.

La restriction de f à la droite $y = y_0$ est une fonction d'une seule variable.

On dit que f est continue par rapport à x en (x_0, y_0) si sa restriction à $y = y_0$ est continue en x_0 .

De même pour la variable y.

4.6.2-Proposition:

f est continue en $(x_0, y_0) \Rightarrow$ f est continue par rapport à x et par rapport à y en (x_0, y_0) .

La réciproque est fausse.

Exemple

Considérons la fonction $f(x,y) = \frac{x^2y}{x^4+y^2}$ et f(0,0) = 0.

f n'est pas continue en (0,0) car: $\lim_{(x,y)\to(0,0)} f(x,y) \neq 0$.

En effet,

Pour tout $x \in \mathbb{R}^*$: $f(x, x^2) = \frac{1}{2}$ et par suite $\lim_{x\to 0} f(x, x^2) = \frac{1}{2} \neq 0$.

Par contre, les restrictions de f aux droites y = 0 et x = 0, (f(x, 0) = 0) et f(0, y) = 0 resp), sont continues en (0, 0).

Chapitre 3 : Différentiabilité et Calcul différentiel

1-Définitions et Exemples :

Pour alléger les notations, on se restreint aux fonctions de deux variables.

1.1-Dérivées partielles :

1.1.1-Définition:

Soient la fonction $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, $y_0 \in \mathbb{R}$ et la fonction g d'une seule variable x définie par : $g(x) = f(x, y_0)$.

Si g admet une dérivée $g'(x_0)$ au point x_0 , on dit que cette dérivée est la dérivée partielle de f par rapport à x au point (x_0, y_0) et on la note $f_x'(x_0, y_0)$ ou $\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)$.

Ainsi:

$$f_{x}'(x_{0}, y_{0}) = \lim_{x \to x_{0}} \frac{f(x, y_{0}) - f(x_{0}, y_{0})}{x - x_{0}}$$

De même, on définit la dérivée partielle de f par rapport à y au point (x_0, y_0) par :

$$f_{y}'(x_{0}, y_{0}) = \lim_{y \to y_{0}} \frac{f(x_{0}, y) - f(x_{0}, y_{0})}{y - y_{0}}$$

Si f admet des dérivées partielles par rapport à x et à y en tout point de D_f , les fonctions définies sur D_f par :

$$(x,y) \mapsto f_x'(x,y)$$
 et $(x,y) \mapsto f_y'(x,y)$

Sont appelées respectivement les dérivées partielles de f par rapport à x et à y et notées :

$$f_{x}'$$
 et f_{y}' ou encore $\frac{\partial f}{\partial x}$ et $\frac{\partial f}{\partial y}$.

1.1.2-Exemples:

1) Les dérivées partielles de la fonction :

 $f(x,y) = x \sin y + y^2$ sont:

$$f_{x}'(x,y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = \sin y$$

$$f_y'(x,y) = \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = x\cos y + 2y$$

2) Les dérivées partielles de la fonction :

$$g(x, y) = e^{x}(1 + xy^{3})$$
 sont:

$$g_{x}'(x, y) = e^{x}(1 + xy^{3}) + e^{x}y^{3}$$

 $g'_{y}(x, y) = 3xy^{2}e^{x}$

3) Calculer les dérivées partielles de la fonction :

$$h(x, y, z) = (z + e^{xy})^{2015}$$

1.2-Différentielle d'une fonction :

1.2.1-Définition 1 :

Soit f une fonction définie sur une partie D de \mathbb{R}^2 et $(x_0, y_0) \in D$.

On dit que f est différentiable en (x_0, y_0) s'il existe un couple (l, m) et une fonction numérique φ définie sur D tels que :

$$\forall (x_0 + h, y_0 + k) \in D$$
:

$$f(x_0 + h, y_0 + k) = f(x_0, y_0) + lh + mk + \sqrt{h^2 + k^2} \varphi(x_0 + h, y_0 + k)$$

$$Et \lim_{(h,k)\to(0,0)} \varphi(x_0 + h, y_0 + k) = 0.$$

1.2.2-Proposition 1:

Si f admet des dérivées partielles sur un voisinage de (x_0, y_0) et si les applications $f_{x'}$ et $f_{y'}$ sont continues en ce point, alors f est différentiable au point (x_0, y_0) .

1.2.3-Remarque:

L'existence des dérivées partielles au point (x_0, y_0) n'entraîne pas la différentiabilité de f.

1.2.4-Exemple:

Considérons la fonction $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ définie par :

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

On a:

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

Si f est différentiable en (0,0) on aura:

$$\lim_{(h,k)\to(0,0)} \frac{f(h,k)}{\sqrt{h^2+k^2}} = 0$$

Par contre, on a:

$$\lim_{h \to 0} \frac{f(h, h)}{\sqrt{2h^2}} = \lim_{h \to 0} \frac{h^3}{\sqrt{2h^2}^3} = \frac{1}{\sqrt{2}^3} \neq 0$$

1.2.5-Proposition 2:

Si f est différentiable en un point (x_0, y_0) , alors f admet des dérivées partielles en ce point par rapport à x et à y et :

$$l = f'_x(x_0, y_0)$$
 et $m = f'_y(x_0, y_0)$.

De plus, f est continue en (x_0, y_0) .

1.2.6-Définition 2:

Soit f une fonction différentiable au point (x_0, y_0) .

La forme linéaire : $(h,k) \mapsto hf'_x(x_0,y_0) + kf'_y(x_0,y_0)$

s'appelle différentielle de f au point (x_0, y_0) et se note df.

Notons dx la différentielle de : $(h, k) \mapsto h$

et dy la différentielle de : $(h,k) \mapsto k$, alors df s'écrit :

$$df = f'_{x}(x_{0}, y_{0})dx + f'_{y}(x_{0}, y_{0})dy.$$

1.2.7-Exemple :

Calculons la différentielle de la fonction f définie par :

$$f(x,y) = e^x \cos(x^2 + y^2).$$

On a:

$$df = (\cos(x^2 + y^2) - 2x\sin(x^2 + y^2))e^x dx - 2y\sin(x^2 + y^2)e^x dy.$$

1.3-Différentiabilité d'une fonction de \mathbb{R}^n dans \mathbb{R}^m :

1.3.1-Définition 1:

Soit Ω un ouvert de \mathbb{R}^n , $f:\Omega\to\mathbb{R}^m$ et $a\in\Omega$.

On dit que f est différentiable au point a ssi les conditions suivantes sont vérifiées :

- 1) f est continue au point a
- 2) il existe une application linéaire $g: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ telle que :

$$\lim_{x \to a} \frac{\|f(x) - f(a) - g(x - a)\|}{\|x - a\|} = 0.$$

L'application g est notée f'(a). $g \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$

1.3.2-Proposition:

Si f est différentiable au point a, alors l'application linéaire g est unique et elle est continue.

1.3.1-Définition 2:

On dit que f est différentiable sur Ω si f est différentiable en tout point de Ω .

2-Gradient d'une application et Matrice Jacobienne :

2.1-Définitions:

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ une application définie par :

$$f(X) = (f_1(X), f_2(X), \dots, f_m(X))$$
 avec $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$

et différentiable sur \mathbb{R}^n .

<u>Pour m=1:</u> On appelle Gradient de f au point X_0 , noté $\nabla f(X_0) = \overrightarrow{grad}f(X_0)$, le vecteur définie par:

$$\nabla f(X_0) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(X_0) \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(X_0) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(X_0) \end{pmatrix}$$

<u>Pour m>1:</u> On appelle Gradient de f au point X_0 , noté $\nabla f(X_0) = J_f(X_0)$, la matrice jacobienne de taille $(n \times m)$ définie par :

$$J_{f}(X_{0}) = \left(\frac{\partial f_{i}}{\partial x_{j}}(X_{0})\right)_{\substack{1 \leq i \leq m \\ 1 \leq j \leq n}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_{1}}{\partial x_{1}}(X_{0}) & \frac{\partial f_{1}}{\partial x_{2}}(X_{0}) & \dots & \frac{\partial f_{1}}{\partial x_{n}}(X_{0}) \\ \frac{\partial f_{2}}{\partial x_{1}}(X_{0}) & \frac{\partial f_{2}}{\partial x_{2}}(X_{0}) & \dots & \frac{\partial f_{2}}{\partial x_{n}}(X_{0}) \\ & & \ddots & \\ & & & \ddots & \\ \frac{\partial f_{m}}{\partial x_{1}}(X_{0}) & \frac{\partial f_{m}}{\partial x_{2}}(X_{0}) & \dots & \frac{\partial f_{m}}{\partial x_{n}}(X_{0}) \end{pmatrix}$$

<u>Pour m=n>1</u>: La matrice jacobienne de f est une matrice carré de taille $(n \times n)$.

2.2-Exemples :

2.2.1-Exemple 1:

Considérons la fonction $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ définie par :

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

f est différentiable en tout point (x_0, y_0) de \mathbb{R}^2 , sa matrice jacobienne est :

$$J_{f}(x_{0}, y_{0}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_{1}}{\partial x}(x_{0}, y_{0}) & \frac{\partial f_{1}}{\partial Y}(x_{0}, y_{0}) \\ \frac{\partial f_{2}}{\partial x}(x_{0}, y_{0}) & \frac{\partial f_{2}}{\partial Y}(x_{0}, y_{0}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2x_{0} & 1 \\ \frac{1}{y_{0}^{2+1}} & -\frac{2x_{0}y_{0}}{(y_{a}^{2}+1)^{2}} \end{pmatrix}$$

On a alors, pour tout $(u,v)\in\mathbb{R}^2$:

$$J_{f}(x_{0}, y_{0})(u, v) = \begin{pmatrix} 2x_{0} & 1\\ \frac{1}{y_{0}^{2} + 1} & -\frac{2x_{0}y_{0}}{(y_{a}^{2} + 1)^{2}} \end{pmatrix} \times {u \choose v}$$
$$= \left(2x_{0}u + v, \frac{u}{y_{0}^{2} + 1} - \frac{2x_{0}y_{0}}{(y_{a}^{2} + 1)^{2}}v\right)$$

Et par suite: $f'(x_0, y_0): \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ et définie par:

$$(u, v) \mapsto \left(2x_0u + v, \frac{u}{y_0^2 + 1} - \frac{2x_0y_0}{(y_a^2 + 1)^2}v\right)$$

2.2.2-Exemple 2:

Soit $g: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3$ définie par :

$$g(x,y) = (\sin(xy), y^3, x - 2y)$$

La fonction g est différentiable sur \mathbb{R}^2 , sa matrice jacobienne en (x_0, y_0) est définie par :

$$J_g(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} y\cos(xy) & x\cos(xy) \\ 0 & 3y^2 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$$

Par suite, la différentielle de g en (x_0, y_0) est :

 $g'(x_0, y_0): \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3$ définie par :

$$(u,v) \mapsto (y\cos(xy) u + x\cos(xy) v, 3y^2v, u - 2v)$$

2.3-Proposition:

Soit f et g deux fonctions différentiables en X_0 et soit $\alpha \in \mathbb{R}$.

1)
$$\nabla (f + g)(X_0) = \nabla f(X_0) + \nabla g(X_0)$$

2)
$$\nabla (f \times g)(X_0) = g(X_0) \cdot \nabla f(X_0) + f(X_0) \cdot \nabla g(X_0)$$

3)
$$\nabla(\alpha f)(X_0) = \alpha \nabla f(X_0)$$

2.3.1-Exemple:

Soit f et g : $\mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3$ définies par :

$$f(x,y) = (x^2, xy, 1)$$
 et $g(x,y) = (1,3x, x + y)$

- 1) Calculer $(f \times g)(x, y)$ puis $\nabla (f, g)(x, y)$.
- 2) Calculer $\nabla f(x,y)$ et $\nabla g(x,y)$.
- 3) Calculer $g(x,y) \cdot \nabla f(x,y) + f(x,y) \cdot \nabla g(x,y)$

3-Différentiabilité des fonctions composées :

3.1-Proposition:

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ et $g: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^p$ deux fonctions et $a \in \mathbb{R}^n$.

Si f est différentiable au point a et si g est différentiable au point b = f(a), alors $h = g \circ f$ est différentiable au point a et :

$$h'(a) = g'(b) \circ f'(a)$$

et

$$J_h(a) = J_g(f(a)) \times J_f(a)$$

3.2-Exemples:

3.2.1-Exemple 1:

Considérons les fonctions : $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ et $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$ définies par :

$$f(x,y) = \frac{\sqrt{x^2+1}}{y+2}$$
 et $g(t) = (\cos t, \sin t)$

On a:
$$D_f = \mathbb{R} \times (\mathbb{R} \setminus \{-2\})$$
 et $D_g = \mathbb{R}$.

Posons $h = f \circ g$. On a donc $h: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ telle que:

$$h(t) = f(\cos t, \sin t) = \frac{\sqrt{(\cos t)^2 + 1}}{\sin t + 2}$$

 $et D_h = \mathbb{R}.$

La fonction g est différentiable sur \mathbb{R} , $g(\mathbb{R}) \subset [-1,1]^2 \subset D_f$ et f est différentiable sur D_f .

Donc h est différentiable sur \mathbb{R} et:

$$J_h(t) = J_f(g(t)) \times J_g(t)$$

$$= \left(\frac{\cos t}{(\sin t + 2)\sqrt{(\cos t)^2 + 1}}, -\frac{\sqrt{(\cos t)^2 + 1}}{(\sin t + 2)^2}\right) \times {-\sin t \choose \cos t}$$

$$= \frac{-\cos t \sin t}{(\sin t + 2)\sqrt{(\cos t)^2 + 1}} - \frac{\cos t \sqrt{(\cos t)^2 + 1}}{(\sin t + 2)^2}$$

3.2.2-Exemple 2:

Soit $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ définie et différentiable sur un ouvert U de \mathbb{R}^2 , et $\varphi: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ définie et différentiable sur un ouvert V tel que $\varphi(V) \subset U$, à composantes φ_1 et $\varphi_2: \varphi(\alpha, \beta) = (\varphi_1(\alpha, \beta), \varphi_2(\alpha, \beta))$.

Considérons $F = f \circ \varphi \colon \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ définie par :

$$F(\alpha, \beta) = f(\varphi_1(\alpha, \beta), \varphi_2(\alpha, \beta)).$$

F est donc différentiable sur V et $J_F(\alpha, \beta) = J_f(\varphi(\alpha, \beta)) \times J_{\varphi}(\alpha, \beta)$.

On en déduit que :

$$\frac{\partial F}{\partial \alpha}(\alpha, \beta) = \frac{\partial f}{\partial x}(\varphi(\alpha, \beta)) \cdot \frac{\partial \varphi_1}{\partial \alpha}(\alpha, \beta) + \frac{\partial f}{\partial y}(\varphi(\alpha, \beta)) \cdot \frac{\partial \varphi_2}{\partial \alpha}(\alpha, \beta) \tag{*}$$

Et

$$\frac{\partial F}{\partial \beta}(\alpha,\beta) = \frac{\partial f}{\partial x}(\varphi(\alpha,\beta)) \cdot \frac{\partial \varphi_1}{\partial \beta}(\alpha,\beta) + \frac{\partial f}{\partial y}(\varphi(\alpha,\beta)) \cdot \frac{\partial \varphi_2}{\partial \beta}(\alpha,\beta)$$

En fait, surtout en physique, on note souvent x et y les composantes φ_1 et φ_2 et la formule (*) devient :

$$\frac{\partial F}{\partial \alpha} = \frac{\partial f}{\partial x} \cdot \frac{\partial x}{\partial \alpha} + \frac{\partial f}{\partial y} \cdot \frac{\partial y}{\partial \alpha}$$

3.3-Proposition:

Si f est une fonction numérique différentiable au point a, il en est de même pour les fonctions composées f^n , $(n \in \mathbb{N}^*)$, et e^f .

Si on suppose de plus, $f(a) \neq 0$, alors les fonctions $\frac{1}{f}$, $\frac{g}{f}$ et log|f| sont différentiables en a et leurs différentielles :

i)
$$\forall n \in \mathbb{N}^*$$
: $d(f^n) = n f^{n-1} df$

ii)
$$d(e^f) = e^f df$$

iii)
$$d\left(\frac{1}{f}\right) = -\frac{df}{f^2}$$
 et $d\left(\frac{g}{f}\right) = \frac{fdg - gdf}{f^2}$

$$iv)$$
 $d(log|f|) = \frac{df}{f}$

4-Divergence et Laplacien d'une application :

4.1-Dérivées successives :

4.1.1-Définition:

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ une fonction admettant des dérivées partielles dans un voisinage U de a.

Si l'application $x \mapsto \frac{\partial f}{\partial x_i}(x)$ est dérivable par rapport à x_j en a, alors sa dérivée partielle $\frac{\partial}{\partial x_j} \left(\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) \right)$ s'appelle une dérivée partielle seconde de f en a et notée : $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_i}(a)$.

4.1.2-Théorème de Schwarz:

Si f admet des dérivées partielles secondes $\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(a)$ et $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a)$ dans un voisinage de a, et si ces dérivées partielles sont continues en a alors:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_i}(a) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_i}(a)$$

4.2-Divergence et Laplacien d'une application :

4.2.1-Définition:

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ deux fois différentiable sur \mathbb{R}^n .

On appelle divergence de f l'application : $div f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n: \qquad div f(x) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(x) + \frac{\partial f}{\partial x_2}(x) + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(x)$$

On appelle Laplacien de f l'application : $\Delta f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n: \qquad \Delta f(x) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(x) + \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}(x) + \dots + \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(x)$$

4.2.2-Proposition:

Soit f et $g: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ différentiables sur \mathbb{R}^n .

- i) div(f+g) = divf + divg
- ii) $div(f \times g) = gdivf + fdivg$
- *iii)* $\forall \lambda \in \mathbb{R}$: $div(\lambda f) = \lambda div f$

5-Fonctions de Ck et Inégalité des accroissements finis :

5.1-Fonctions de classe C^k :

5.1.1-Définition:

Soit $(E, \| \ \|_E)$ et $(F, \| \ \|_F)$ deux espaces vectoriels normés, Ω un ouvert de E et $f: \Omega \to \mathbb{R}$ une application.

Si f est différentiable en tout point de \varOmega et si l'application :

 $df: \Omega \to \mathcal{L}(E,F)$ est continue alors f est dite continûment différentiable ou de classe C^1 , avec l'espace $\mathcal{L}(E,F)$ est muni de la norme associée à $\|\cdot\|_E$ et $\|\cdot\|_F$.

5.1.2-Remarque:

On définit sur $\mathcal{L}(E,F)$ la norme :

$$\forall u \in \mathcal{L}(E,F) \colon \|u\| = sup_{\|x\|_E \leq 1} \|u(x)\|_F$$

dite norme associée aux normes $\| \cdot \|_E$ et $\| \cdot \|_F$.

5.1.3-Théorème:

Soit f une application de l'ouvert U de \mathbb{R}^n dans l'espace vectoriel normé F, possédant n dérivées partielles sur U.

La fonction f est de classe C^1 sur U si et seulement si ses dérivées partielles sont continues sur U.

5.2-Inégalité des accroissements finis :

5.2.1-Théorème:

Soit f une application de classe C^1 de l'ouvert Ω de E dans F, a et b deux points de Ω tels que le segment soit inclus dans Ω . On a :

$$||f(b) - f(a)||_F \le \sup_{t \in [0,1]} ||df((1-t)a + tb)|| \cdot ||b - a||_E$$

Chapitre 4 : Linéarité Locale et Fonctions implicites

1-Linéarité locale :

1.1-Jacobien d'une application :

1.1.1-Définition:

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ une application différentiable et $J_f(x)$ sa matrice jacobienne.

On appelle le jacobien de f, noté $j_f(x)$, le déterminant de la matrice jacobienne $J_f(x)$.

$$j_f(x) = \frac{D(f_1, \dots, f_n)}{D(x_1, \dots, x_n)} = det(J_f(x))$$

1.1.2-Remarque:

On ne peut parler du jacobien que si la matrice jacobienne est une matrice carré. On l'appelle aussi déterminant fonctionnel.

1.1.3-Exemples:

Exemple1:

Soit la fonction $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ définie par : $f(r, \theta) = (r\cos\theta, r\sin\theta)$.

f est différentiable sur \mathbb{R}^2 et sa matrice jacobienne est :

$$\forall (r, \theta) \in \mathbb{R}^2$$
: $J_f(r, \theta) = \begin{pmatrix} \cos \theta & -r\sin \theta \\ \sin \theta & r\cos \theta \end{pmatrix}$

Par suite, le jacobien de f est:

$$\forall (r, \theta) \in \mathbb{R}^2$$
: $j_f(r, \theta) = r$

Exemple2:

Soit $g: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ définie par : $g(x, y) = \left(xy, \frac{x}{y}\right)$

La fonction g est différentiable sur $\mathbb{R} \times \mathbb{R}^*$ et sa matrice jacobienne est :

$$\forall (x,y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^*: \quad J_g(x,y) = \begin{pmatrix} y & x \\ \frac{1}{y} & -\frac{x}{y^2} \end{pmatrix}$$

et le jacobien est:
$$j_g(x,y) = -\frac{2x}{y}$$
.

1.2-Difféomorphisme:

1.2.1-Définitions:

Soient U et V deux ouverts de \mathbb{R}^n et $\Phi: U \to V$ une application.

Définition1:

L'application Φ est dite difféomorphisme si et seulement si :

- i- Φ est bijective différentiable de $U \to V$.
- ii- Sa réciproque Φ^{-1} est bijective différentiable de $V \to U$.

Définition2:

On dit que Φ est un C^1 -difféomorphisme si et seulement si Φ est une bijection de classe C^1 ainsi que Φ^{-1} , et dans ce cas, l'application $a \mapsto i_{\Phi}(a)$ est continue sur U.

1.2.2-Remarque:

Si Φ est un difféomorphisme alors :

- 1- $\forall a \in U$: $J_{\Phi}(a)$ est inversible et $[J_{\Phi}(a)]^{-1} = J_{\Phi^{-1}}(\Phi(a))$.
- 2- Le jacobien ne s'annule pas.

Autrement dit, $\forall a \in U$: $j_{\Phi}(a) \neq 0$

Et:
$$\forall a \in U: j_{\Phi^{-1}}(\Phi(a)) = \frac{1}{j_{\Phi}(a)}.$$

1.2.3-Théorème d'inversion locale:

Soit U un ouvert de \mathbb{R}^n , $a \in U$ et $f: U \to \mathbb{R}^n$ de classe C^1 sur U telle que la matrice jacobienne $J_f(a)$ est inversible.

Alors, il existe un voisinage V de a et un voisinage W de f(a) tels que :

 $f: V \to W$ soit un C^1 - difféomorphisme.

2-Fonctions implicites:

2.1-Théorème des fonctions implicites et Applications :

2.1.1-Définition :

Soit $f: D \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ une fonction réelle.

On appelle fonction implicite définie par l'équation: f(x,y) = 0 toute fonction $\varphi: I \to \mathbb{R}$ définie sur un intervalle I telle que :

$$\forall x \in I: f(x, \varphi(x)) = 0$$

2.1.2-Théorème des fonctions implicites sur \mathbb{R}^2 :

Soit f une fonction numérique définie sur un ouvert U de \mathbb{R}^2 , $(x_0, y_0) \in U$ tels que: $f(x_0, y_0) = 0$.

Si la fonction f admet des dérivées partielles par rapport à x et à y continues sur U et si:

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \neq 0$$

Alors, il existe un intervalle ouvert I de centre x_0 et un intervalle ouvert J de centre y_0 tels que l'équation : f(x,y) = 0 définit une fonction $\varphi:I\to I$ implicite:

C'est à dire: $y = \varphi(x)$.

De plus la fonction implicite φ ainsi définie est de classe C^1 sur l'et

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

Remarques:

$$\begin{array}{l} 1\text{-} \left\{ \begin{matrix} f(x,y) = 0 \\ x \in I, \ y \in J \end{matrix} \right. \Leftrightarrow \left\{ \begin{matrix} y = \varphi(x) \\ x \in I, \ y \in J \end{matrix} \right. \\ 2\text{-} \textit{Si f est de classe } C^k \textit{ sur U alors } \varphi \textit{ est de classe } C^k \textit{ sur I.} \end{array}$$

3- Si $\nabla f(x_0, y_0) \neq 0$, l'ensemble des zéros de f au voisinage de (x_0, y_0) est un arc paramétré cartésien donc régulier.

2.1.3-Exemples :

Exemple1:

Soit $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ définie par : $f(x,y) = x^2 + y^2 - 1$

Remarquons que: f(0,1) = 0.

La fonction f admet des dérivées partielles par rapport à x et à y:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = 2x \quad et \quad \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = 2y \quad qui \ sont \ continues \ sur \quad \mathbb{R}^2 \ et$$
$$\frac{\partial f}{\partial y}(0,1) = 2 \neq 0.$$

Donc d'après le théorème précèdent, ils existent un intervalle I de centre 0, un intervalle J de centre 1 et une application $\varphi: I \to J$ de classe C^1 tels que :

$$\begin{cases} x^2 + y^2 - 1 = 0 \\ x \in I, \ y \in J \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = \varphi(x) \\ x \in I, \ y \in J \end{cases}$$

De plus,

$$\varphi'(x) = -\frac{x}{\varphi(x)}.$$

Exemple2:

Considérons la fonction: $f(x, y) = x^y - y^x$.

On a: f(1,1) = 0.

f est dérivable par rapport à y sur $(\mathbb{R}^{+*})^2$ et :

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = x^y \ln x - xy^{x-1}$$

Donc: $\frac{\partial f}{\partial y}(1,1) = -1 \neq 0$

et par suite l'équation : f(x,y) = 0 définit implicitement y en fonction de x lorsque x est au voisinage de 1 et que y est au voisinage de 1.

De plus,

$$\varphi'(x) = -\frac{yx^{y-1} - y^{x}lny}{x^{y}lnx - xy^{x-1}} = -\frac{\frac{y}{x} - lny}{lnx - \frac{x}{y}} = \frac{yy - xlny}{x - ylnx}$$

2.1.3-Théorème des fonctions implicites sur \mathbb{R}^3 :

Soit $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}$ une fonction de classe C^1 sur un ouvert U de \mathbb{R}^3 , $(x_0, y_0, z_0) \in U$ tels que:

$$f(x_0, y_0, z_0) = 0$$
 et $\frac{\partial f}{\partial z}(x_0, y_0, z_0) \neq 0$.

Alors il existe un ouvert V contenant (x_0, y_0) , un ouvert W contenant (x_0, y_0, z_0) et une fonction $\varphi: V \to \mathbb{R}$ de classe C^1 tels que :

$$\forall (x, y, z) \in W: \quad f(x, y, z) = 0 \qquad \Leftrightarrow (x, y) \in V \quad et \quad z = \varphi(x, y)$$

De plus,

$$\forall (x, y, z) \in W: \quad \frac{\partial f}{\partial z}(x, y, z) \neq 0$$

Et

$$\frac{\partial \varphi}{\partial x}(x,y) = -\frac{\frac{\partial f}{\partial x}(x,y,\varphi(x,y))}{\frac{\partial f}{\partial z}(x,y,\varphi(x,y))} \qquad ; \qquad \frac{\partial \varphi}{\partial y}(x,y) = -\frac{\frac{\partial f}{\partial y}(x,y,\varphi(x,y))}{\frac{\partial f}{\partial z}(x,y,\varphi(x,y))}$$

Remarques:

1- Sous les conditions du théorème précédent, on a :

$$\forall (x,y) \in V: \quad f(x,y,\varphi(x,y)) = 0$$

- 2- Si on $a: \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0, z_0) \neq 0$ au lieu $\frac{\partial f}{\partial z}(x_0, y_0, z_0) \neq 0$, on peut définir localement x comme une fonction de classe C^1 de (y, z).
- 3- Si $\nabla f(x_0, y_0, z_0) \neq 0$, alors l'ensemble des zéros de f au voisinage de (x_0, y_0, z_0) est une nappe paramétrée cartésienne donc régulière.
- 4- Si f est de classe C^k sur U alors φ est de classe C^k sur V.

Exemple:

Considérons l'équation :

$$f(x, y, z) = x^3 + 2xz - y - 2 = 0$$

On a:
$$f(1,-1,0) = 0$$
 et : $\frac{\partial f}{\partial x}(1,-1,0) = 3 \neq 0$,

donc il existe un voisinage ouvert U de (-1,0), un voisinage ouvert W de (1,-1,0) et une fonction φ de classe C^1 sur U tels que :

$$\forall (x, y, z) \in W: \quad f(x, y, z) = 0 \qquad \Leftrightarrow \quad x = \varphi(y, z)$$

De plus,

$$\forall (y,z) \in U: \ \frac{\partial \varphi}{\partial y}(y,z) = \frac{1}{3(\varphi(y,z))^2 + 2z}$$

Et

$$\frac{\partial \varphi}{\partial z}(y,z) = -\frac{2\varphi(y,z)}{3(\varphi(y,z))^2 + 2z}$$

2.2-Les courbes implicites:

2.2.1-Définitions:

Définition 1:

Soit $f: U \to \mathbb{R}$ une fonction de classe C^k $(k \ge 1)$ sur un ouvert U de \mathbb{R}^2 . L'ensemble $\mathbb{F} = \{M(x,y) \in U: f(x,y) = 0\}$

est appelé la courbe implicite définie par : $f \equiv 0$.

(c'est l'image réciproque de 0 : $\Gamma = f^{-1}(\{0\})$)

Plus généralement, une courbe définie par : f(x,y) = k est appelée une courbe de niveau k.

Définition 2:

- 1- Un point M(x,y) de la courbe \mathbb{F} est dit « ordinaire » (ou régulier) $si\left(\nabla f(M)\right)^t = \left(\frac{\partial f}{\partial x}(x,y), \frac{\partial f}{\partial y}(x,y)\right) \neq (0,0)$.
- 2- La courbe Γ est dite régulière si $(\nabla f(M))^t \neq (0,0) \quad \forall M \in \Gamma$.

3- Le point M est dit singulier si $(\nabla f(M))^t = (0,0)$

2.2.2-Tangente et Normale à la courbe implicite:

Soit $f: U \to \mathbb{R}$ une fonction de classe C^1 , $(x_0, y_0) \in U$ tels que : $f(x_0, y_0) = 0$ et $\frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \neq 0$.

Donc l'équation f(x,y) = 0 définit sur un voisinage W de (x_0,y_0) une courbe \mathbb{F} qui est un graphe d'une fonction φ de classe C^1 .

De plus,

$$\forall (x,y) \in W: \quad \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) \neq 0 \quad et \quad \varphi'(x) = -\frac{\frac{\partial f}{\partial x}(x,\varphi(x))}{\frac{\partial f}{\partial y}(x,\varphi(x))}$$

Par suite, \mathbb{F} admet en chaque point M(x', y') une tangente (T) définie par :

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

On note: $\vec{\tau}(M) = \left(-\frac{\partial f}{\partial y}(x', y'), \frac{\partial f}{\partial x}(x', y')\right)^t$ le vecteur directeur de (T).

Par contre, tout vecteur parallèle au vecteur $\left(\frac{\partial f}{\partial x}(x',y'), \frac{\partial f}{\partial y}(x',y')\right)^t$ s'appelle la normale à Γ au point M(x',y') noté $\vec{N}(M)$.

C'est à dire que : $\vec{N}(M)$ est colinéaire à $\nabla f(M)$.

Le vecteur: $\vec{v}(M) = \frac{\nabla f(M)}{\|\nabla f(M)\|}$ est appelé la normale principale à la courbe en M et vérifie : $\|\vec{v}(M)\| = 1$.

Remarque:

Le produit scalaire des vecteurs $\vec{v}(M)$ et $\vec{\tau}(M)$ est nul.

$$\vec{\tau}(M).\,\vec{\nu}(M)=0.$$

Chapitre 5: Formule de Taylor et Extremums.

1-Formules de Taylor à l'ordre deux :

1.1-Approximations linéaire et quadratique :

1.1.1-Définition 1:

Soit $f: U \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ une fonction définie sur un ouvert U de \mathbb{R}^2 , $a \in U$ et $h \in \mathbb{R}^2$ tel que $(a + h) \in U$.

On dit que f admet une approximation linéaire au voisinage de a s'il existe une application linéaire unique $L: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ telle que :

$$f(a + h) = f(a) + L(h) + o(||h||^2)$$

Avec

$$\lim_{\|h\|\to 0} \frac{\mathrm{o}(\|h\|^2)}{\|h\|^2} = 0.$$

On dit que le terme « f(a) + L(h) » est l'approché linéaire de f(a + h).

1.1.2-Définition 2:

On dit que f admet une approximation quadratique au voisinage de a s'il existe une application linéaire unique $L: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ et une forme quadratique $Q: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ telles que :

$$f(a + h) = f(a) + L(h) + Q(h) + o(||h||^2)$$

Avec

$$\lim_{\|h\|\to 0} \frac{\mathrm{o}(\|h\|^2)}{\|h\|^2} = 0.$$

On dit que le terme « f(a) + L(h) + Q(h) » est l'approché quadratique de f(a + h).

1.2-Formules de Taylor:

1.2.1-Puissances symboliques:

Soit $f: U \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ une fonction de classe $C^p(p \ge 2)$, $a \in U$. Pour $h \in \mathbb{R}^2$, on définit le réel:

$$\left(h_1\frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2\frac{\partial f}{\partial x_2}\right)^{[2]}(a) = h_1^2\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(a) + 2h_1h_2\frac{\partial^2 f}{\partial x_1\partial x_2}(a) + h_2^2\frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}(a)$$

dit une puissance symbolique d'ordre deux.

Pour $k \ge 2$, on définit la puissance symbolique d'ordre k par :

$$\left(h_1\frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2\frac{\partial f}{\partial x_2}\right)^{[k]}(a) = \sum_{p=0}^k C_k^p h_1^p h_2^{k-p} \frac{\partial^k f}{(\partial x_1)^p (\partial x_2)^{k-p}}(a)$$

1.2.2-Formule de Taylor Lagrange:

Théorème:

Soit $f: U \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ une fonction de classe C^3 sur U, $a \in U$ et $h \in \mathbb{R}^2$ tel que $(a + h) \in U$.

Supposons que le segment géométrique $[a, a+h] \subset U$, alors il existe $\theta \in]0,1[$ tel que :

$$f(a+h) = f(a) + \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)(a) + \frac{1}{2} \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)^{[2]} (a) + \frac{1}{6} \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)^{[3]} (a+\theta h)$$

1.2.3-Formule de Taylor Young:

Théorème :

Sous les conditions du théorème précédant, on a :

$$f(a+h) = f(a) + \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)(a) + \frac{1}{2} \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)^{[2]} (a) + \mathcal{O}(\|h\|^3)$$

Remarques:

1- Le terme $f(a) + \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)(a)$ est l'approché linéaire de f(a+h).

2- Le terme
$$f(a) + \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)(a) + \frac{1}{2} \left(h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}\right)^{[2]}(a)$$
 est l'approché quadratique de $f(a + h)$.

1.3-Matrice Hessienne:

1.3.1-Définition:

Soit $f: U \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ une fonction de classe C^2 sur U et $a \in U$.

La matrice:

$$\mathcal{H}_{f}(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^{2} f}{\partial x^{2}}(a) \frac{\partial^{2} f}{\partial y \partial x}(a) \\ \frac{\partial^{2} f}{\partial x \partial y}(a) \frac{\partial^{2} f}{\partial y^{2}}(a) \end{pmatrix}$$

s'appelle la matrice Hessienne de f en a.

1.3.2-Exemple:

Considérons la fonction :

$$f(x,y) = e^x . \sin(xy)$$

Cette fonction est de classe C^2 sur \mathbb{R}^2 .

Son gradient est:

$$\nabla_{f}(x,y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x,y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e^{x}(\sin(xy) + y\cos(xy)) \\ x\cos(xy)e^{x} \end{pmatrix}$$

Sa matrice hessienne est:

$$\mathcal{H}_{f}(x,y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^{2} f}{\partial x^{2}}(x,y) \frac{\partial^{2} f}{\partial y \partial x}(x,y) \\ \frac{\partial^{2} f}{\partial x \partial y}(x,y) \frac{\partial^{2} f}{\partial y^{2}}(x,y) \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} e^x ((1-y^2) sin(xy) + 2y cos(xy)) e^x ((1+x) cos(xy) - xy sin(xy)) \\ e^x ((1+x) cos(xy) - xy sin(xy)) & -x^2 e^x . sin(xy) \end{pmatrix}$$

En particulier pour (x,y) = (0,0) on trouve:

$$\nabla_f(0,0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
 et $\mathcal{H}_f(0,0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

On peut donc en déduire la formule de Taylor Young au voisinage de (0,0):

$$\begin{split} f(h_1,h_2) &= f(0,0) + (h_1,h_2).\,\nabla_f(0,0) + \frac{1}{2}(h_1,h_2).\,\mathcal{H}_f(0,0) \times \binom{h_1}{h_2} + \mathcal{O}(\|h\|^3). \end{split}$$

Par suite,

$$f(h_1, h_2) = h_1 h_2 + \mathcal{O}(\|h\|^3)$$

Pour tout $h = (h_1, h_2) \in \mathbb{R}^2$.

2-Extremums et points critiques :

2.1-Maximums et Minimums d'une fonction de deux variables :

2.1.1-Théorème:

Soit $f: U \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ une fonction différentiable sur un ouvert U de \mathbb{R}^2 et $a \in U$.

Si f présente un extremum en a, alors :

$$\frac{\partial f}{\partial x}(a) = 0 \qquad et \qquad \frac{\partial f}{\partial y}(a) = 0$$

2.1.2-Exemple de recherche d'extremums:

Considérons la fonction suivante :

$$f(x,y) = x^3 + y^3 - 9xy + 27$$

Déterminons les extremums de f.

Si f admet un extremum local en un point (x_0, y_0) alors:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) = \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) = 0$$

Donc

$$\begin{cases} 3x_0^2 - 9y_0 = 0 \\ 3y_0^2 - 9x_0 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow x_0 = y_0 = 0 \qquad ou \quad x_0 = y_0 = 3$$

1- Au point (0,0) on a: $f(x,0) = x^3 + 27$.

Donc pour x > 0: f(x, 0) > 27 = f(0, 0)

Et pour x < 0: f(x, 0) < 27 = f(0, 0)

Par suite, f n'admet ni maximum ni minimum en (0,0).

2- Au point (3,3):

Calculons les dérivées partielles secondes de f :

$$r = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = 6x \qquad , \quad s = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) = -9 \qquad et \quad t = \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) = 6y.$$

La formule de Taylor Lagrange nous donne :

$$f(x_0 + h, y_0 + k) = f(x_0, y_0) + \frac{1}{2}(h^2r_0 + 2hks_0 + k^2t_0) + \frac{1}{6}\left(h\frac{\partial f}{\partial x} + k\frac{\partial f}{\partial y}\right)^{[3]}(x_0 + \theta h, y_0 + \theta k)$$

Lorsque h et k sont assez petits, le terme $f(x_0 + h, y_0 + k) - f(x_0, y_0)$ a le même signe que :

$$h^2r_0 + 2hks_0 + k^2t_0 = 18(h^2 - hk + k^2)$$

Or le polynôme $h^2 - hk + k^2$ est strictement positif puisque $\Delta = -3 < 0$.

D'où le point (3,3) est un minimum local.

2.1.3-Remarque:

Si $\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) = \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) = 0$, if ne s'ensuit pas que f admette un maximum ou minimum local en ce point.

Prenons par exemple:

$$f(x,y) = x^2 - y^2$$

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

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

Mais sur chaque disque
$$D(0,R)$$
 on a : $f\left(\frac{R}{2},0\right) = \frac{R^2}{4} > 0$ et $f\left(0,\frac{R}{2}\right) = -\frac{R^2}{4} < 0$.

Par suite, f n'admet ni maximum ni minimum à l'origine.

2.1.4-Cas génèral:

$$Si \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) = \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) = 0$$

il reste à étudier le signe de $f(x_0 + h, y_0 + k) - f(x_0, y_0)$ avec h et k sont assez petits.

Grâce à la formule de Taylor Young à l'ordre 2, on trouve :

$$f(x_0 + h, y_0 + k) - f(x_0, y_0) = \frac{1}{2!} \left(h \frac{\partial f}{\partial x} + k \frac{\partial f}{\partial y} \right)^{[2]} (x_0, y_0) + o(\|(h, k)\|^2)$$

D'où, pour h et k assez petits le signe de $f(x_0 + h, y_0 + k) - f(x_0, y_0)$ est celui de :

$$P(h,k) = h^2 r_0 + 2hks_0 + k^2 t_0$$

$$O\dot{u}$$
 $r_0 = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x_0, y_0)$, $s_0 = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x_0, y_0)$

$$et t_0 = \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x_0, y_0).$$

1-
$$\underline{Si}\Delta_0 = s_0^2 - r_0 t_0 < 0$$
, alors c'est le signe de r_0 .

Par suite:

si $r_0 > 0$ alors f admet un minimum local au point (x_0, y_0) .

Si $r_0 < 0$ alors f admet un maximum local au point (x_0, y_0) .

$$2 - \underline{Si} \Delta_0 = s_0^2 - r_0 t_0 > 0$$

- a- Si $r_0 \neq 0$, alors f n'admet ni maximum ni minimum local au point (x_0, y_0) . Dans ce cas, on dit que (x_0, y_0) est un point selle.
- b- $Si r_0 = 0$ et $t_0 \neq 0$, ce cas est analogue au cas précédant.
- c- Si $r_0 = t_0 = 0$, alors $P(h, k) = 2hks_0$ change de signe. Par suite, f n'admet ni maximum ni minimum local au point (x_0, y_0) .
- 3- $\underline{Si} \Delta_0 = 0$, on ne peut rien conclure.

Remarque:

En utilisant la matrice Hessienne:

$$\mathcal{H}(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} r_0 s_0 \\ s_0 t_0 \end{pmatrix}$$

On trouve que:

- 1- (x_0, y_0) est un minimum local si $det(\mathcal{H}(x_0, y_0)) > 0$ et $r_0 > 0$.
- 2- (x_0, y_0) est un maximum local si $det(\mathcal{H}(x_0, y_0)) > 0$ et $r_0 < 0$.
- 3- (x_0, y_0) est un point selle si $det(\mathcal{H}(x_0, y_0)) < 0$.

2.1.5-Exemple:

Considérons la fonction :

$$f(x,y) = y^2 - 3x^2y + 2x^4 = (y - x^2)(y - 2x^2)$$

On a:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = -6xy + 8x^3 \qquad et \quad \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = 2y - 3x^2$$

Par suite,

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

Calculons $s^2 - rt$:

On a:
$$\begin{cases} r = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = -6y + 24x^2 \\ s = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) = -6x \\ t = \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) = 2 \end{cases} \Rightarrow s^2 - rt = 12(y - x^2)$$

Donc $s_0^2 - r_0 t_0 = 0$ et par suite on ne peut rien conclure.

Remarquons que f s'annule sur les deux paraboles :

$$y = x^2$$
 et $y = 2x^2$

Sur le disque D(0,R), il existe des points de la forme $A_{\infty}(x, \propto x^2)$ avec $1 < \infty < 2$ et $\infty > 2$.

On a donc: $f(x, \propto x^2) = x^4(\propto -1)(\propto -2)$.

On en déduit ainsi que pour $1 < \infty < 2$ on a $f(x, \infty x^2) < 0 = f(0,0)$

Et pour $\propto > 2$ on a $f(x_1 \propto x^2) > 0 = f(0,0)$

Par suite, f n'admet ni maximum ni minimum local à l'origine.

C'est à dire que (0,0) est un point selle.

2.2-Points critiques des fonctions de plusieurs variables :

2.2.1-Définition:

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$. On dit que $a = (a_1, a_2, ..., a_n)$ est un point critique de f si

$$\forall i \in \{1,2,\ldots,n\}: \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = 0$$

Et dans ce cas, f(a) s'appelle la valeur critique de f en a.

2.2.2-Remarques:

1- Les points critiques de f sont les solutions du système suivant :

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0\\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0\\ &\vdots\\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_1, x_2, \dots, x_n) &= 0 \end{cases}$$

2-

- a- un point critique a est un minimum local si la matrice Hessienne $\mathcal{H}(a)$ est définie positive.
- b- un point critique a est un maximum local si la matrice Hessienne $\mathcal{H}(a)$ est définie négative.
- c- un point critique a est un point selle si la matrice Hessienne $\mathcal{H}(a)$ est indéfinie.