

**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**

*Fonctions de plusieurs variables Limite & Continuité-Différentiabilité – Fonction implicite -  
Formule de Taylor et Extremums.*

# Table des matières

Chapitre 1:      Espaces métriques et espaces vectoriels normés.....	3
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 & Continuité.....	9
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 <b><math>C^k</math></b> et Inégalité des accroissements finis :	26
5.1-Fonctions de classe <b><math>C^k</math></b> :	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  $d: E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  définie sur le produit cartésien  $E \times E$  à valeurs dans l'ensemble des nombres réels  $\mathbb{R}$  vérifiant les cinq propriétés suivantes :

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

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

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

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

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

(1.5) s'appelle inégalité triangulaire.

#### 1.1.2-Propriétés :

Si  $d$  est une distance sur  $E$  alors :

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

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

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

#### 1.1.3-Exemples :

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  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  et  $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$  définie par :  $d(x, y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2 + \dots + (x_n - y_n)^2}$  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  $\delta$  deux distances sur un même ensemble  $E$ .

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

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

#### **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 :

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists N \in S)(\forall n \in S): n \geq N \Rightarrow d(u_n, u) \leq \varepsilon$$

#### **Définition4 :**

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

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

### **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  $\delta$  une distance équivalente à  $d$  alors  $(E, \delta)$  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  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

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

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

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

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

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

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

$N(u)$  est appelé norme de  $u$ .

Le plus souvent, on note une norme par  $\| \cdot \|$ .

**Définition 2 :**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$  espace vectoriel et soit  $\| \cdot \|$  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  $\| \cdot \|$ .

**Définition 3 :**

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

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

#### **Définition 4 :**

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

Le couple  $(E, \| \cdot \|)$  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 :

$$\|u\|_p = (\sum_{1 \leq i \leq n} |u_i|^p)^{\frac{1}{p}} \quad \text{pour } p \geq 1$$

$$\text{Et } \|u\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |u_i| \quad \text{avec } u = (u_1, \dots, u_n).$$

Ces normes sont toutes équivalentes.

### **2.1.3-Proposition :**

Soit  $(E, \| \cdot \|)$  un  $\mathbb{K}$ - espace vectoriel normé. On a les propriétés suivantes :

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

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

## **2.2- Espace vectoriel normé complet :**

### **2.2.1-Définitions :**

#### **Définition 1 :**

Soit  $(E, \| \cdot \|)$  un  $\mathbb{K}$ - 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 :



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

**Définition 2 :**

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

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

**Définition 3 :**

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

**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  $(E, \| \cdot \|_E)$  et  $(F, \| \cdot \|_F)$

deux espaces vectoriels normés de dimensions  $n$  et  $m$  respectivement.

Une fonction  $f: E \rightarrow F$  qui à chaque vecteur  $x = (x_1, \dots, x_n)$  de son domaine de définition  $D$  de  $E$ , associe un unique vecteur  $y = (f_1(x), f_2(x), \dots, f_m(x))$  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 :

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

Et  $A: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  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 :  $g: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$  définie par :  $g(x, y, z) = \left(\frac{1}{z} + x, x^2 + y^2 - z\right)$ .

$g$  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  $(E, \| \cdot \|_E)$  et  $(F, \| \cdot \|_F)$  deux espaces vectoriels normés de dimensions  $n$  et  $m$  respectivement,  $f: E \rightarrow F$  une application,  $a \in E$  et  $l \in F$ .

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

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

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

### **2.2-Remarque :**

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

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

## **2.3-Exemples :**

### **2.3.1-Exemple 1 :**

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

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

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

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

Soit  $\varepsilon \geq 0, \exists \eta \geq 0$  tel que :  $|x| \leq \eta \Rightarrow |f(x)| \leq \varepsilon$

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

### **2.3.2-Exemple 2 :**

On considère :  $g: (\mathbb{R}^2, \| \cdot \|_2) \rightarrow (\mathbb{R}^2, \| \cdot \|_\infty)$  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:  $\lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} g(x, y) = (1, 0)$ .

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

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

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

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

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

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

D'où :

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

## **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  $f: E \rightarrow F$  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  $f_i: E \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $(1 \leq i \leq m)$ , s'appellent les composantes de  $f$  dans la base  $B$ .

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

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

## **3.2-Opérations sur les fonctions vectorielles :**

### **3.2.1-Addition :**

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

Si  $(f_1, f_2, \dots, f_m)$  et  $(g_1, g_2, \dots, g_m)$  sont les composantes de  $f$  et  $g$  respectivement dans  $B$  alors la fonction  $h: D \rightarrow F$  dont les composantes dans  $B$  sont:  $(f_1 + g_1, f_2 + g_2, \dots, f_m + g_m)$  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  $\lambda: D \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction numérique.

La fonction  $K: D \rightarrow F$  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  $\lambda$  et se note  $\lambda.f$ .

### **3.2.3-Produit scalaire :**

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

$L: D \rightarrow \mathbb{R}$  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  $\lambda(x, y) = \ln(x + y)$ .

- $(f + g)(x, y) = \left(x + y + xy, y^2 + \sin x + \frac{1}{y}, 1 + 2y\right)$
- $(f \cdot g)(x, y) = xy(x + y) + y^2 \left(\sin x + \frac{1}{y}\right)$
- $(\lambda f)(x, y) = ((x + y)\ln(x + y), y^2\ln(x + y), (1 + 2y)\ln(x + y))$

## 4-Continuité :

### 4.1-Définitions :

#### 4.1.1-Définition 1 :

Soit  $(E, \| \cdot \|_E)$  et  $(F, \| \cdot \|_F)$  deux espaces vectoriels normés,  $f: E \rightarrow F$  et  $x_0 \in D_f$

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

Autrement dit :

$f$  est continue en  $x_0$

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

#### 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  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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 :

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

Ceci est équivalent à dire :

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

On a :

$$\begin{aligned} |xy - x_0y_0| &= |xy - x_0y + x_0y - x_0y_0| \\ &\leq |y||x - x_0| + |x_0||y - y_0| \\ &\leq |y_0||x - x_0| + |y - y_0||x - x_0| + |x_0||y - y_0| \\ &\leq \|(x, y) - (x_0, y_0)\|_\infty^2 + (|x_0| + |y_0|)\|(x, y) - (x_0, y_0)\|_\infty \end{aligned}$$

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:  $N: E \rightarrow \mathbb{R}^+$  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,  $f: E \rightarrow F$  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  $h(x) = (x^2, \sin x, E(x))$  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  $E$ ,  
 $f: D \rightarrow F$  une fonction continue sur  $D$  et  $x_0 \notin D$ .

Supposons que  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = l$ , 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 :**

#### **Exemple1**

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 :

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

#### **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  $\lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} g(x, y) = 0$ .

En effet,

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

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

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

#### **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 partie  $D$  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  $f(x,y) = \frac{x^2 y}{x^4 + y^2}$  et  $f(0,0) = 0$ .

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

En effet,

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

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  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  ,  $y_0 \in \mathbb{R}$  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 :

$$f'_x(x_0, y_0) = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0}$$

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

$$f'_y(x_0, y_0) = \lim_{y \rightarrow y_0} \frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0}$$

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 :

$$(x, y) \mapsto f'_x(x, y) \quad \text{et} \quad (x, y) \mapsto f'_y(x, y)$$

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

$$f'_x \text{ et } f'_y \text{ ou encore } \frac{\partial f}{\partial x} \text{ et } \frac{\partial f}{\partial y} .$$

### **1.1.2-Exemples :**

1) Les dérivées partielles de la fonction :

$$f(x, y) = x \sin y + y^2 \quad \text{sont :}$$

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

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

2) Les dérivées partielles de la fonction :

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

$$g'_x(x, y) = e^x(1 + xy^3) + e^xy^3$$

$$g'_y(x, y) = 3xy^2e^x$$

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  $\varphi$  définie sur  $D$  tels que :

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

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

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

### **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  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  définie par :

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

On a :

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

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

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

Par contre, on a :

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

### **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 :

$$l = f'_x(x_0, y_0) \quad \text{et} \quad m = f'_y(x_0, y_0).$$

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  $\Omega$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$ ,  $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$  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  $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  telle que :

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

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  $\Omega$  si  $f$  est différentiable en tout point de  $\Omega$ .

## **2-Gradient d'une application et Matrice Jacobienne :**

### **2.1-Définitions :**

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

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

et différentiable sur  $\mathbb{R}^n$ .

Pour  $m=1$  : On appelle Gradient de  $f$  au point  $X_0$ , noté

$\nabla f(X_0) = \overrightarrow{\text{grad}} f(X_0)$ , le vecteur définie par :

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

Pour  $m>1$  : 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 :

$$J_f(X_0) = \left( \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(X_0) \right)_{\substack{1 \leq i \leq m \\ 1 \leq j \leq n}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(X_0) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(X_0) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(X_0) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(X_0) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(X_0) & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(X_0) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(X_0) & \frac{\partial f_m}{\partial x_2}(X_0) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(X_0) \end{pmatrix}$$

Pour  $m=n>1$  : 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  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  définie par :

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

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

$$J_f(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x}(x_0, y_0) & \frac{\partial f_1}{\partial y}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x}(x_0, y_0) & \frac{\partial f_2}{\partial y}(x_0, y_0) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2x_0 & 1 \\ \frac{1}{y_0^2+1} & -\frac{2x_0 y_0}{(y_0^2+1)^2} \end{pmatrix}$$

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

$$\begin{aligned} J_f(x_0, y_0)(u, v) &= \begin{pmatrix} 2x_0 & 1 \\ \frac{1}{y_0^2+1} & -\frac{2x_0 y_0}{(y_0^2+1)^2} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} u \\ v \end{pmatrix} \\ &= \left( 2x_0 u + v, \quad \frac{u}{y_0^2+1} - \frac{2x_0 y_0}{(y_0^2+1)^2} v \right) \end{aligned}$$

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

$$(u, v) \mapsto \left( 2x_0 u + v, \quad \frac{u}{y_0^2+1} - \frac{2x_0 y_0}{(y_0^2+1)^2} v \right)$$

### **2.2.2-Exemple 2:**

Soit  $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$  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 :

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

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

### **2.3-Proposition :**

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

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

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

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

### **2.3.1-Exemple :**

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

$$f(x, y) = (x^2, xy, 1) \quad \text{et} \quad g(x, y) = (1, 3x, x + y)$$

1) Calculer  $(f \times g)(x, y)$  puis  $\nabla(f \cdot g)(x, y)$ .

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  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  et  $g: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$  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 :  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  et  $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2$  définies par :

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

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

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

$$\begin{aligned} J_h(t) &= J_f(g(t)) \times J_g(t) \\ &= \left( \frac{\cos t}{(\sin t + 2)\sqrt{(\cos t)^2 + 1}}, -\frac{\sqrt{(\cos t)^2 + 1}}{(\sin t + 2)^2} \right) \times \begin{pmatrix} -\sin t \\ \cos t \end{pmatrix} \\ &= \frac{-\cos t \sin t}{(\sin t + 2)\sqrt{(\cos t)^2 + 1}} - \frac{\cos t \sqrt{(\cos t)^2 + 1}}{(\sin t + 2)^2} \end{aligned}$$

### 3.2.2-Exemple 2 :

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

Considérons  $F = f \circ \varphi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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 :

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

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  $\varphi_1$  et  $\varphi_2$  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  $d\left(\frac{g}{f}\right) = \frac{f dg - g df}{f^2}$
- iv)  $d(\log|f|) = \frac{df}{f}$

### **4-Divergence et Laplacien d'une application :**

#### **4.1-Dérivées successives :**

##### **4.1.1-Définition :**

*Soit  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  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 :  $\frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(a)$ .*

##### **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 :*

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

#### **4.2-Divergence et Laplacien d'une application :**

##### **4.2.1-Définition :**

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

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

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

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

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

### **4.2.2-Proposition :**

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

- i)  $\operatorname{div}(f + g) = \operatorname{div} f + \operatorname{div} g$
- ii)  $\operatorname{div}(f \times g) = g \operatorname{div} f + f \operatorname{div} g$
- iii)  $\forall \lambda \in \mathbb{R}: \quad \operatorname{div}(\lambda f) = \lambda \operatorname{div} f$

## **5-Fonctions de $C^k$ et Inégalité des accroissements finis :**

### **5.1-Fonctions de classe $C^k$ :**

#### **5.1.1-Définition :**

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

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

$df: \Omega \rightarrow \mathcal{L}(E, F)$  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 :

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

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  $\Omega$  de  $E$  dans  $F$ ,  $a$  et  $b$  deux points de  $\Omega$  tels que le segment soit inclus dans  $\Omega$ . On a :

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

# Chapitre 4 : Linéarité Locale et Fonctions implicites

## 1-Linéarité locale :

### 1.1-Jacobien d'une application :

#### 1.1.1-Définition :

Soit  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  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 carrée. On l'appelle aussi déterminant fonctionnel.

#### 1.1.3-Exemples :

##### Exemple1 :

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

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

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

Par suite, le jacobien de  $f$  est :

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

##### Exemple2 :

Soit  $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  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  $\Phi: U \rightarrow V$  une application.

#### **Définition1 :**

L'application  $\Phi$  est dite difféomorphisme si et seulement si :

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

#### **Définition2 :**

On dit que  $\Phi$  est un  $C^1$ -difféomorphisme si et seulement si  $\Phi$  est une bijection de classe  $C^1$  ainsi que  $\Phi^{-1}$ , et dans ce cas, l'application

$a \mapsto j_\Phi(a)$  est continue sur  $U$ .

### **1.2.2-Remarque :**

Si  $\Phi$  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,  $\forall a \in U: j_\Phi(a) \neq 0$

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

### **1.2.3-Théorème d'inversion locale :**

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

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

## 2-Fonctions implicites:

### 2.1-Théorème des fonctions implicites et Applications:

#### 2.1.1-Définition:

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

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

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

#### 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 implicite :  $\varphi: I \rightarrow J$

C'est à dire :  $y = \varphi(x)$ .

De plus la fonction implicite  $\varphi$  ainsi définie est de classe  $C^1$  sur  $I$  et

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

#### Remarques :

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

2- Si  $f$  est de classe  $C^k$  sur  $U$  alors  $\varphi$  est de classe  $C^k$  sur  $I$ .

- 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  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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  $y$  :

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 2x \text{ et } \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 2y \text{ qui sont continues sur } \mathbb{R}^2 \text{ et}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(0, 1) = 2 \neq 0.$$

Donc d'après le théorème précédent, ils existent un intervalle  $I$  de centre 0, un intervalle  $J$  de centre 1 et une application  $\varphi: I \rightarrow J$  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,

$$\varphi'(x) = -\frac{yx^{y-1} - y^x \ln y}{x^y \ln x - xy^{x-1}} = -\frac{\frac{y}{x} - \ln y}{\ln x - \frac{x}{y}} = \frac{yy - x \ln y}{xx - y \ln x}$$

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

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

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

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

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

De plus,

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

Et

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

### **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  $\varphi$  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  $\varphi$  de classe  $C^1$  sur  $U$  tels que :

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

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

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  $\Gamma$  est dit « ordinaire » (ou régulier)

si  $(\nabla f(M))^t = \left( \frac{\partial f}{\partial x}(x, y), \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \right) \neq (0, 0)$ .

2- La courbe  $\Gamma$  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  $f: U \rightarrow \mathbb{R}$  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  $\Gamma$  qui est un graphe d'une fonction  $\varphi$  de classe  $C^1$ .

De plus,

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

Par suite,  $\Gamma$  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  $\Gamma$  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.

$$\vec{\tau}(M) \cdot \vec{v}(M) = 0.$$

# 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  $f: U \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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  $L: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  telle que :

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

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

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  $L: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  et une forme quadratique  $Q: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  telles que :

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

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

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

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

dit une puissance symbolique d'ordre deux.

Pour  $k \geq 2$ , 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  $f: U \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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 :

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

### **1.2.3-Formule de Taylor Young:**

#### **Théorème :**

Sous les conditions du théorème précédent, on a :

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

#### **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  $f: U \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  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 :

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

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 :

$$\begin{aligned} \mathcal{H}_f(x, y) &= \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} e^x((1 - y^2)\sin(xy) + 2y\cos(xy)) & e^x((1 + x)\cos(xy) - xysin(xy)) \\ e^x((1 + x)\cos(xy) - xysin(xy)) & -x^2e^x \cdot \sin(xy) \end{pmatrix} \end{aligned}$$

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

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

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

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

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

Si  $f$  présente un extremum en  $a$ , alors :

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

#### 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

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

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  $f$  :

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

La formule de Taylor Lagrange nous donne :

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

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 :

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

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

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 :

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

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

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

1- 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- 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- 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 :

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

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  $s^2 - rt$  :

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

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 :

$$y = x^2 \quad \text{et} \quad y = 2x^2$$

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

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

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

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

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

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

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.*