

Chapitre

Fonctions de plusieurs variables

1.1 Dérivées Partielles



Définition 1.1 : Dérivée partielle

La dérivée partielle de $f(x_1, \dots, x_n)$ par rapport à x_i est la dérivée de f par rapport à x_i en considérant toutes les autres variables x_j ($j \neq i$) comme des constantes. On la note $\frac{\partial f}{\partial x_i}$.

Pour lever l'ambiguïté lorsque les variables d'une fonction ne sont pas explicites, on note la variable maintenue constante en indice ✓.



Théorème 1.1 : Schwarz

Si les dérivées partielles secondes croisées $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}$ et $\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}$ existent et sont continues en un point (x_0, y_0) , alors elles sont égales en ce point :

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

✓ Exemple

Par exemple, $(\frac{\partial U}{\partial T})_V$ est la dérivée de l'énergie interne U par rapport à la température T à volume V constant.

1.2 Différentiabilité

1.2.1 Rappel : Fonctions d'une variable

Une fonction $f(x)$ est différentiable (équivalent à dérivable pour une variable) en x_0 si on peut l'approcher localement par une fonction linéaire (sa tangente). La variation $\Delta f = f(x+dx) - f(x)$ est approximée par la différentielle $df = f'(x)dx$. On a donc $\frac{df}{dx} = f'(x)$

1.2.2 Différentielle d'une fonction de plusieurs variables



Définition 2.1

Une fonction $f(x_1, \dots, x_n)$ est différentiable en un point \vec{a} si sa variation peut être approchée par une application linéaire de l'accroissement $d\vec{x} = (dx_1, \dots, dx_n)$. La différentielle df est donnée par :

$$df = \frac{\partial f}{\partial x_1} dx_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2} dx_2 + \cdots + \frac{\partial f}{\partial x_n} dx_n = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i} dx_i$$

1.2.3 Différentielle Totale Exacte

Une forme différentielle $\omega = A(x, y)dx + B(x, y)dy$ est une **différentielle totale exacte** s'il existe une fonction $f(x, y)$ telle que $\omega = df$. Cela est vrai si la relation suivante est vérifiée :



Théorème 2.1 : Relation de Cauchy

$$\frac{\partial A}{\partial y} = \frac{\partial B}{\partial x}$$

i Info

Physiquement, cela signifie qu'une force $\vec{F} = (A, B)$ est conservative et dérive d'une énergie potentielle $E_p = -f$.

Vérifier si une forme différentielle est exacte et trouver la fonction f dont elle dérive

1. **Vérification de la relation de Cauchy** : Calculer les dérivées partielles $\frac{\partial A}{\partial y}$ et $\frac{\partial B}{\partial x}$. Si $\frac{\partial A}{\partial y} = \frac{\partial B}{\partial x}$, la forme différentielle est une différentielle totale exacte. Sinon, elle ne l'est pas et il n'existe pas de fonction f .
2. **Reconstruction de la fonction f** : Si la relation de Cauchy est vérifiée, on sait que $\frac{\partial f}{\partial x} = A(x, y)$ et $\frac{\partial f}{\partial y} = B(x, y)$. On peut intégrer une de ces deux équations pour trouver f .
3. **Intégration par rapport à x** : On intègre $\frac{\partial f}{\partial x} = A(x, y)$ par rapport à x , en considérant y comme une constante. La "constante d'intégration" est alors une fonction de y , notée $g(y)$:

$$f(x, y) = \int A(x, y)dx + g(y)$$

4. **Détermination de $g(y)$** : Pour trouver $g(y)$, on dérive l'expression obtenue pour $f(x, y)$ par rapport à y :

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial}{\partial y} \left(\int A(x, y)dx \right) + g'(y)$$

On compare cette expression à l'équation initiale $\frac{\partial f}{\partial y} = B(x, y)$.
On peut alors isoler $g'(y)$ et l'intégrer pour trouver $g(y)$.

5. **Vérification et solution :** Une fois $g(y)$ trouvé, on le remplace dans l'expression de $f(x, y)$ de l'étape 3. On peut vérifier la solution en calculant les dérivées partielles de la fonction f obtenue et en s'assurant qu'elles correspondent à A et B .



Exemple

On considère la forme différentielle :

$$\omega = (2x + 2y)dx + (2x - 2y + 1)dy$$

Ici, $A(x, y) = 2x + 2y$ et $B(x, y) = 2x - 2y + 1$.

1. **Vérification de la relation de Cauchy :** Calculons les dérivées partielles croisées :

$$\frac{\partial A}{\partial y} = \frac{\partial}{\partial y}(2x + 2y) = 2$$

$$\frac{\partial B}{\partial x} = \frac{\partial}{\partial x}(2x - 2y + 1) = 2$$

Comme $\frac{\partial A}{\partial y} = \frac{\partial B}{\partial x}$, la forme différentielle ω est bien une différentielle totale exacte.

2. **Recherche de la fonction f :** On cherche une fonction $f(x, y)$ telle que $\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 2y$ et $\frac{\partial f}{\partial y} = 2x - 2y + 1$.

3. **Intégration par rapport à x :** Intégrons la première équation par rapport à x :

$$f(x, y) = \int (2x + 2y)dx = x^2 + 2xy + g(y)$$

où $g(y)$ est la "constante d'intégration" qui ne dépend que de y .

4. **Détermination de $g(y)$:** Maintenant, dérivons cette expression de $f(x, y)$ par rapport à y :

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial}{\partial y}(x^2 + 2xy + g(y)) = 2x + g'(y)$$

Comparons ce résultat avec l'expression de $B(x, y)$:

$$2x + g'(y) = 2x - 2y + 1$$

On en déduit que $g'(y) = -2y + 1$. Il ne reste plus qu'à intégrer cette expression pour trouver $g(y)$:

$$g(y) = \int (-2y + 1)dy = -y^2 + y + C$$

où C est une constante arbitraire.

5. Solution et vérification : En remplaçant $g(y)$ dans l'expression de $f(x, y)$, on trouve la fonction recherchée :

$$f(x, y) = x^2 + 2xy - y^2 + y + C$$

On peut vérifier ce résultat en recalculant les dérivées partielles :

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 2y = A(x, y)$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 2x - 2y + 1 = B(x, y)$$

Les dérivées correspondent bien à la forme différentielle initiale, donc notre solution est correcte.

1.3 Développements de Taylor

1.3.1 Formule de Taylor à l'ordre 2

Pour une fonction $f(x, y)$ deux fois différentiable en (x_0, y_0) , on a avec $dx = x - x_0$ et $dy = y - y_0$:

$$\begin{aligned} f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)dx + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)dy \\ + \frac{1}{2} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x_0, y_0)dx^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x_0, y_0)dxdy + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x_0, y_0)dy^2 \right) \end{aligned}$$

1.3.2 En pratique

On utilise les DL des fonctions usuelles :

Fonction	DL en 0 à l'ordre 2
e^x	$1 + x + \frac{x^2}{2} + o(x^2)$
$\cos(x)$	$1 - \frac{x^2}{2} + o(x^2)$
$\sin(x)$	$x + o(x^2)$
$\cosh(x)$	$1 + \frac{x^2}{2} + o(x^2)$
$\sinh(x)$	$x + o(x^2)$
$(1+x)^{-1}$	$1 - x + x^2 + o(x^2)$
$\sqrt{1+x}$	$1 + \frac{x}{2} - \frac{x^2}{8} + o(x^2)$
$(1+x)^\alpha$	$1 + \alpha x + \frac{\alpha(\alpha-1)}{2}x^2 + o(x^2)$
$\ln(1+x)$	$x - \frac{x^2}{2} + o(x^2)$

Astuce

Cette formule fonctionne bien si la fonction a une expression simple. Si ce n'est pas le cas, les dérivées partielles successives de f peuvent engendrer des expressions compliquées avant d'être évaluées. Il vaudra mieux utiliser les DL de fonctions usuelles.

Info

On peut remplacer x par n'importe quelle autre variable. Ainsi, si les termes x^2, y^2 sont d'ordre 2, ceux en xy le sont aussi.

1.4 Règle de la Chaîne



Théorème 4.1 : RG pour une fonction d'une variable

$$\frac{df}{dx} = \frac{df}{dy} \frac{dy}{dx}$$

Si $z = f(x, y)$ et que x et y sont des fonctions de t , alors :



Théorème 4.2 : RG pour une fonction de 2 variables

$$\frac{dz}{dt} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{dy}{dt}$$

Si x et y dépendent de deux variables s et t , on a :



Théorème 4.3 : RG pour une fonction de 2 variables généralisé

$$\frac{\partial z}{\partial t} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial t} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial t} \quad \text{et} \quad \frac{\partial z}{\partial s} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial s} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial s}$$

1.5 Extrema de fonctions

On introduit H_f la matrice Hessienne :

$$H_f(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{pmatrix}_{(x_0, y_0)}$$

1.5.1 Extrema Libres

Soit f une fonction de classe C^2 sur un domaine $D \subset \mathbb{R}^2$. Un point $\vec{a} \in D$ est un **point critique** si son gradient y est nul : $\frac{\partial f}{\partial x}(\vec{a}) = 0$ et $\frac{\partial f}{\partial y}(\vec{a}) = 0$. Pour déterminer la nature d'un point critique \vec{a} , on calcule

les éléments de la matrice Hessienne $H_f(\vec{a}) = \begin{pmatrix} r & s \\ s & t \end{pmatrix}$.



Théorème 5.1 : Matrice hessienne et extrema

1. Si $rt - s^2 > 0$ et $r > 0$, f admet un **minimum local strict** en \vec{a} .
2. Si $rt - s^2 > 0$ et $r < 0$, f admet un **maximum local strict** en \vec{a} .
3. Si $rt - s^2 < 0$, f admet un **point selle** en \vec{a} .
4. Si $rt - s^2 = 0$, on ne peut pas conclure avec cette méthode.

1.5.2 Extrema Liés (Multiplicateur de Lagrange)

Méthode

Pour trouver les extrema d'une fonction $f(x, y)$ sous une contrainte $g(x, y) = 0$, on utilise la méthode du multiplicateur de Lagrange.

1. On introduit une fonction auxiliaire $f_\lambda(x, y) = f(x, y) + \lambda g(x, y)$, où λ est le multiplicateur de Lagrange.
2. On cherche les points critiques de f_λ en résolvant le système :

$$\begin{cases} \frac{\partial f_\lambda}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial x} + \lambda \frac{\partial g}{\partial x} = 0 \\ \frac{\partial f_\lambda}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial y} + \lambda \frac{\partial g}{\partial y} = 0 \end{cases}$$

Cela donne les points critiques $(x^*(\lambda), y^*(\lambda))$ qui dépendent de λ .

3. On injecte ces points dans l'équation de contrainte $g(x^*(\lambda), y^*(\lambda)) = 0$ pour trouver la ou les valeurs de $\lambda = \lambda^*$.
4. Les points $(x^*(\lambda^*), y^*(\lambda^*))$ sont les extrema de f sous la contrainte $g = 0$.

Cette méthode se généralise à plus de variables et plus de contraintes.

Exemple

1. **Introduction d'une fonction auxiliaire** On définit la fonction auxiliaire $f_\lambda(x, y) = f(x, y) + \lambda g(x, y)$, avec $g(x, y) = x + y - 1$.

$$f_\lambda(x, y) = x \ln x + y \ln y + x - y + \lambda(x + y - 1)$$

2. **Recherche des points critiques** On résout le système des dérivées partielles nulles :

$$\begin{aligned} \frac{\partial f_\lambda}{\partial x} &= (\ln x + 1) + 1 + \lambda = \ln x + 2 + \lambda = 0 \\ \frac{\partial f_\lambda}{\partial y} &= (\ln y + 1) - 1 + \lambda = \ln y + \lambda = 0 \end{aligned}$$

On exprime x et y en fonction de λ :

$$\ln x = -2 - \lambda \implies x = e^{-2-\lambda}$$

$$\ln y = -\lambda \implies y = e^{-\lambda}$$

Les points critiques sont donc de la forme $(x^*(\lambda), y^*(\lambda)) = (e^{-2-\lambda}, e^{-\lambda})$.

3. **Injection dans l'équation de contrainte** On substitue les expressions de x et y dans la contrainte $x + y - 1 = 0$ pour trouver la valeur de λ .

$$e^{-2-\lambda} + e^{-\lambda} - 1 = 0$$

$$e^{-2}e^{-\lambda} + e^{-\lambda} = 1$$

$$e^{-\lambda}(e^{-2} + 1) = 1$$

$$e^{-\lambda} = \frac{1}{1 + e^{-2}}$$

En prenant le logarithme naturel :

$$-\lambda = \ln \left(\frac{1}{1 + e^{-2}} \right) = -\ln(1 + e^{-2})$$

D'où la valeur de $\lambda^* = \ln(1 + e^{-2})$.

4. **Détermination de l'extremum** On remplace λ^* dans les expressions de $x^*(\lambda)$ et $y^*(\lambda)$ pour obtenir les coordonnées de l'extremum.

$$x^* = e^{-2-\lambda^*} = e^{-2}e^{-\lambda^*} = e^{-2} \left(\frac{1}{1 + e^{-2}} \right) = \frac{e^{-2}}{1 + e^{-2}}$$

$$y^* = e^{-\lambda^*} = \frac{1}{1 + e^{-2}}$$

Le point de l'extremum est $\left(\frac{e^{-2}}{1 + e^{-2}}, \frac{1}{1 + e^{-2}} \right)$.