

# Calcul différentiel

7 octobre 2014

## Table des matières

<b>1</b>	<b>Calcul variationnel</b>	<b>2</b>
1.1	Cas scalaire . . . . .	2
1.2	Courbes paramétrées . . . . .	3

# 1 Calcul variationnel

## 1.1 Cas scalaire

Ici : recherche d'optimum non plus dans un espace de réels, mais dans un espace de fonctions. On cherche  $y^*$  tel que :

$$I(y^*) = \min_{y \in \mathcal{F}} I(y)$$

Considérons  $y : [x_1, x_2] \rightarrow \mathbb{R}$  et  $L : [x_1, x_2] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . Parmi tous les  $y$ , dérivable et tel que  $y(x_1) = y_1$  et  $y(x_2) = y_2$ , trouver la courbe minimisant :

$$I(y) = \int_{x_1}^{x_2} L(x, y(x), y'(x)) dx \quad (\text{P})$$

### ☞ *Théorème: Euler-Lagrange*

Si  $y \in \mathcal{C}^1[x_1, x_2]$  minimise  $\int_{x_1}^{x_2} L(x, y, y') dx$  parmi toutes les fonctions telles que  $y(x_1) = y_1$  et  $y(x_2) = y_2$  où  $L \in \mathcal{C}^2$ , alors  $y$  satisfait :

$$\frac{\partial L}{\partial y} - \frac{d}{dx} \frac{\partial L}{\partial y'} = 0$$

**Idee de la démonstration :** On prend  $y$  minimisant  $I$ , et on pose  $Y = y + \varepsilon \eta$ , avec  $\eta(x_1) = \eta(x_2) = 0$ , puis on reprend  $I$  dépendant de  $\varepsilon$ .  $I$  est minimal pour  $\varepsilon = 0$ , on dérive, on trouve ce qu'il faut !

### ✦ *Définition:*

$g$  est une intégrale première de l'équation d'Euler-Lagrange si  $g$  est constante le long des solutions de l'équation d'Euler-Lagrange.

### 📖 *Propriété:*

1. Si  $L = L(x, y')$ , alors  $\frac{\partial L}{\partial y'} = C$
2. Si  $L = L(y, y')$  alors  $L - y' \frac{\partial L}{\partial y} = C$ .

### ✦ *Définition: Topologie dans $\mathcal{C}([x_1, x_2])$*

On définit une topologie dans  $\mathcal{C}^0([x_1, x_2])$  :

$$\forall y \in \mathcal{C}^0; \|y\|_{\mathcal{C}^0} = \max_{x \in [x_1, x_2]} \|y(x)\|_2$$

$$\forall y \in \mathcal{C}^0([x_1, x_2]), V_\varepsilon^0(y) = \{\tilde{y} \in \mathcal{C}^0([x_1, x_2]); \|y - \tilde{y}\|_{\mathcal{C}^0} < \varepsilon\}$$

On fait de même dans  $\mathcal{C}^1([x_1, x_2])$  :

$$\forall y \in \mathcal{C}^1; \|y\|_{\mathcal{C}^1} = \max_{x \in [x_1, x_2]} \|y(x)\|_2 + \max_{x \in [x_1, x_2]} \|y'(x)\|_2$$

$$\forall y \in \mathcal{C}^1([x_1, x_2]), V_\varepsilon^1(y) = \{\tilde{y} \in \mathcal{C}^1([x_1, x_2]); \|y - \tilde{y}\|_{\mathcal{C}^1} < \varepsilon\}$$

### ✦ Définition:

On considère que le problème **P** admet comme solution  $y^*$ .  
 $y^*$  est un minimum fort strict s'il existe un voisinage dans  $\mathcal{C}^0([x_1, x_2])$  (ie  $V_\varepsilon^0(y^*)$ ) tel que :

$$I(y^*) < I(y) \forall y \in V_\varepsilon^0(y^*)$$

C'est un maximum fort strict si :

$$I(y^*) > I(y) \forall y \in V_\varepsilon^0(y^*)$$

$$\exists V_\varepsilon^1(y^*); I(y^*) < I(y) \Rightarrow y^* \text{ minimum faible strict}$$

$$\exists V_\varepsilon^1(y^*); I(y^*) > I(y) \Rightarrow y^* \text{ maximum faible strict}$$

### ✦ Définition:

Soit  $D = [x_1, x_2] \times \mathbb{R}$ .  
 $y(x, C), C \in \mathbb{R}$  est un champ d'extrémales, si :

1.  $(x, y(x, C)) \in D, \forall C \in \mathbb{R}$
2.  $\forall C \in \mathbb{R}, y(x)$  satisfait les équations d'Euler-Lagrange.

Ce champ est dit propre si  $\forall (x_0, y_0) \in D, \exists ! y(x, C)$  extrémale.

Ce champ est dit central si  $y(X, C) = y_1, \forall C \in \mathbb{R}$  et  $y(x, C) \neq y(x, \tilde{C}), \forall C \neq \tilde{C}, \forall x \neq \tilde{x}$ .

### ∞ Théorème: Jacobi-Weierstrass

Supposons  $L \in \mathcal{C}^3$ . Considérons toujours le même problème de minimisation **P**.  
Si  $y^*$  satisfait :

1.  $y^*(x_1) = y_1$  et  $y^*(x_2) = y_2$
2.  $y^*$  peut être plongé dans un champ d'extrémale soit propre soit central
3.  $\frac{\partial^2 L}{\partial y'^2}(x, y^*, (y^*)') > 0$  (resp  $< 0$ )  
Alors  $y^*$  est un minimum (resp. maximum) faible
4.  $\frac{\partial^2 L}{\partial y'^2}(x, y, y') > 0$  (resp  $< 0$ )  $\forall y \in V_\varepsilon^0(y^*)$   
Alors  $y^*$  est un minimum (resp. maximum) fort.

## 1.2 Courbes paramétrées

On prend à présent  $y : [x_1, x_2] \rightarrow \mathbb{R}^n, P_1 = (x_1, y_1), P_2 = (x_2, y_2), y_i \in \mathbb{R}^n, i = 1, 2$

$$L : [x_1, x_2] \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

On veut minimiser  $I(y) = \int_{x_1}^{x_2} L(x, y(x), y'(x)) dx$

∞» *Théorème: Euler-Lagrange*

Si  $y \in \mathcal{C}^1[x_1, x_2]$  minimise  $\int_{x_1}^{x_2} L(x, y, y') dx$  parmi toutes les fonctions telles que  $y(x_1) = y_1$  et  $y(x_2) = y_2$  où  $L \in \mathcal{C}^2$ , alors  $y$  satisfait :

$$\frac{\partial L}{\partial y_i} - \frac{d}{dx} \frac{\partial L}{\partial y'_i} = 0, \quad 1 \leq i \leq n$$

On pose à présent :

$$\begin{aligned} p_i &= \frac{\partial L}{\partial y'_i} \\ H &= -L + \sum_{i=1}^n y'_i p_i \end{aligned}$$

En calculant  $dH$ , on arrive au système suivant :

$$\begin{cases} y'_i &= \frac{\partial H}{\partial p_i} \\ p'_i &= -\frac{\partial H}{\partial y_i} \end{cases}$$

ce qui est un système hamiltonnien.