

# Shape derivative in 1D

## Résumé

2.1

$$\Omega = [a, b]$$

$$F(\Omega) := \int_a^b f(x) dx$$

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

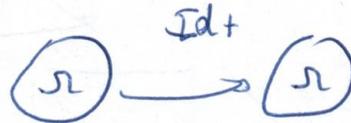
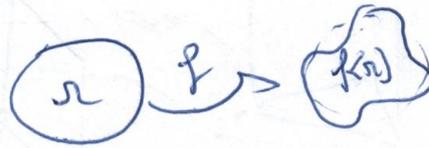
pt of view shape

pt of view map

Modify  $\Omega$

$\Leftrightarrow$

Modify identity



$$\hat{F}(0) = F(\text{Id}(s)) = F(\Omega)$$

$$\hat{F}(\theta) = F(\text{Id}(\theta)(s))$$

$$DF: \{\theta\} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\theta \mapsto f(b)\theta(b) - f(a)\theta(a)$$

Shape derivative  $\rightarrow$  différentiel de  $F$  en  $\theta = 0$

$$\int_{\Omega} f(x) \frac{\partial(x \cdot m)}{\partial n(b)}$$

$f(x)$  Phys densité

$$F(\theta) = F(\text{Id}(\theta)(s)) = \int_{(\text{Id}(\theta)(a))}^{(\text{Id}(\theta)(b))} f(x) dx$$

$$dx = (1, \theta'(y)) dy$$

$$x = (\text{Id}(\theta)(y)) = y + \theta(y)$$

$\theta$  petit

$$y = (\text{Id}(\theta))^{-1}(x)$$

$$F(\theta) = \int_a^b f(y + \theta(y)) (1, \theta'(y)) dy$$

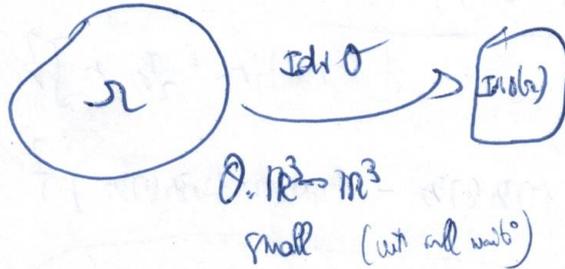
$$= \int_a^b [f(y) + f'(y)\theta(y) + R(\theta)] [1, \theta'(y)] dy$$

$$= \int_a^b f(y) dy + \int_a^b [f'(y)\theta(y) + f(y)\theta'(y)] dy + R(\theta) = F(\Omega) + f(b)\theta(b) - f(a)\theta(a) + R(\theta)$$

shape derivative of  $F$  at  $\theta$

Shape derivative in multi-D: the case!

22



$$F(\Omega) = \int_{\Omega} f(x) dx$$

$$f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\begin{aligned}
 F(\theta) &= F(J(t, \Omega)) \\
 &= F(\Omega) + D_{\theta} F(\Omega) + R(\theta)
 \end{aligned}$$

$$D_{\theta} F: \{\theta\} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\left| \theta \mapsto \int_{\Omega} f \langle \theta, \frac{\nabla f}{|\nabla f|} \rangle \right.$$

On a 1 gradient : on fait faire de l'optimal

quel est le meilleur  $\theta$  pour avoir  $\overline{F(\Omega)} \leq F(J(t, \Omega))$

$\theta$  field

$$\left\| \int_{\Omega} f \nabla \theta \right\| \leq \sqrt{\int_{\Omega} f^2} \sqrt{\int_{\Omega} |\nabla \theta|^2}$$

$$F(\Omega) \leq F(\theta)$$

avec splits  $\theta = t \theta_0$  si  $|\theta_0| = 1$   
 (de t est  $\mu$ )

$$F(\theta) = F(\Omega) + t \int_{\Omega} \theta \nabla f \cdot \nabla f \geq F(\Omega)$$

si t est positif

Pt de vedere level set:

on cînt ai func  $Dn(x) = f(x)$   
cu culcu but

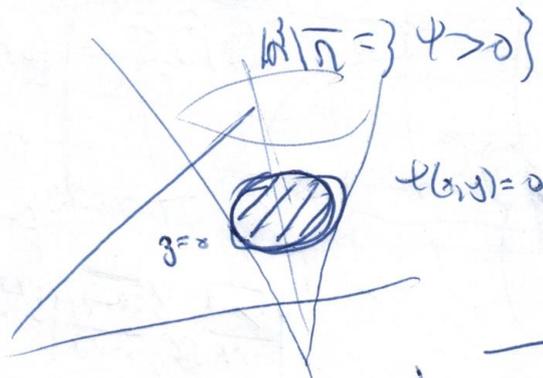
3.1

Nou  $\Omega$  definiie implicite care la ptze regiu  $\Omega$

func<sup>o</sup> level set

$$\Omega = \{ \psi = 0 \}$$
$$\Omega = \{ \psi < 0 \}$$

Exo



cuile centr  $(x_0, y_0)$  el regiu  $R$

$$|\psi(x, y) = \sqrt{(x-x_0)^2 + (y-y_0)^2} - R$$

- $\psi = 0$  cu la val
- $\psi < 0$  cu int
- $\psi > 0$  cu ext

func<sup>o</sup> dista regiu  $|\nabla \psi| = 1$

cu la base func<sup>o</sup>

idie:  $\psi$  nu  
a dl

$$\psi(x, y) \approx \pm dl(x, y)$$

↑  
regiu  $\psi < 0$

Comment éviter: On va supposer que nos fonctions ont le level - sel

3.2

$$\Omega_0 = \{ \psi_0(x) > 0 \}$$

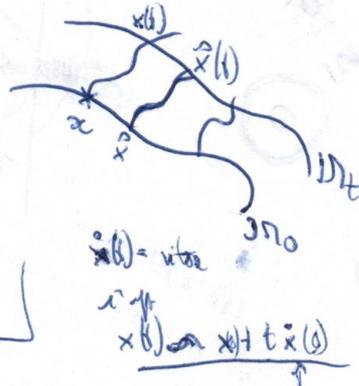
$$\Omega_1 = \{ \psi_0 < 0 \}$$

On se donne  $x(t)$  et  $\dot{x}(t)$

On a

$$\psi_0(x(t)) = 0 \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

$$\text{On donne } \left( \dot{\psi}_0 + \nabla \psi_0 \cdot \dot{x}(t) = 0 \right)$$



$\dot{x}(t) = v(t)$

$x(t) = x(t)$

$$x(t) = x(t) + t \dot{x}(t)$$

à l'ordre 1 de Taylor à l'ordre 1 de Taylor  
 donc on pose  $\dot{x}(t) = \dot{x}(t) = \dot{x}(t)$   
 $\psi_0(x(t))$

$$\dot{\psi}_0 + \nabla \psi_0 \cdot \dot{x}(t) = 0$$

$$\left( \dot{\psi}_0 + \nabla \psi_0 \cdot \dot{x}(t) \right) = 0$$

$$\psi_0(x(t)) = 0$$

à quel level sel à notre  
 (choix de vitesse constante)

• Autre pt: estime à partir de  $\dot{x}(t)$  de la forme  $\dot{x}(t) = v(t)$   
 • l'estime naturelle n'est pas forcément la meilleure  
 (résultat, ...)

• NB: Int 4 donne  $\int |\dot{\psi}_0| = 1$

$$\text{Il est } \left( \dot{\psi}_0 + \nabla \psi_0 \cdot \dot{x}(t) = 0 \quad \psi_0(x(t)) = \psi_0(x(t)) + t \nabla \psi_0 \cdot \dot{x}(t) \right)$$

à l'ordre 1 de Taylor

$\max_{\Omega \subset \mathbb{R}^3} p_V^N(\Omega)$

$N$ : nbe total d'e-

$V$ : nbe d'e- restée

$\Omega$ :  $\underbrace{\Omega}_{\text{domaine}}$  de  $\mathbb{R}^3$

$$p_V^N(\Omega) = \int_{\underbrace{\Omega_{x_1} \dots \Omega_{x_N}}_{V \text{ fois}}} dx_1 \dots dx_N \int_{\underbrace{(\mathbb{R}^3 \setminus \Omega) \times \dots \times (\mathbb{R}^3 \setminus \Omega)}_{N \rightarrow \text{fois}}} \sum_{i_1, \dots, i_N} |\Psi(x_1, \dots, x_N)|^2$$

\* Single case:  $\Psi(x_1, \dots, x_N) = \frac{1}{N!} \det \left[ \begin{matrix} \Phi_1(x_1) & \dots & \Phi_1(x_N) \\ \vdots & & \vdots \\ \Phi_N(x_1) & \dots & \Phi_N(x_N) \end{matrix} \right]$

$\Phi_i \quad i=1 \dots N$  nbe total base orthonormée sur  $\mathbb{R}^3$

$S_{ij}(\Omega) = \sum_{\Omega} \int_{\mathbb{R}^3} \Phi_i \Phi_j = S_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$   $S_{ij}(\Omega) = \sum_{\Omega} \int_{\Omega} \Phi_i(x) \Phi_j(x) dx$   
 S disp mat  $N \times N$

Prop: On a:  $p_V(\Omega) = \sum_{\substack{\Phi \in \{1, \dots, N\} \\ \text{card } \Phi = V}} \det(S_{\Phi})$  où  $S_{\Phi}$  est une  $N \times N$  matrice  
 et  $(S_{\Phi})_{ij} = S_{ij}(\Omega)$  si  $i, j \in \Phi$   
 $S_{ij}(\Omega)$  si  $i \notin \Phi$

Corollaire:  $\sum_{\nu=0}^N p_{\nu}(\Omega) t^{\nu} = \det \left( tS(\Omega) + \underbrace{S(\mathbb{R}^3)}_{I - S(\Omega)} \right) \quad \forall t \in \mathbb{R}$

Avantage de cette formule:  
 •  $S$  symétrique de diagonalisable  
 • peut de calcul rapide de  $p_{\nu}(\Omega)$  mais aussi les dérivées  
 • retrouver les probas de l'attendre par la dérivée de  $p_{\nu}(\Omega)$ !

\* Multi-determinant case:  $\psi(x_1, \dots, x_N) = \sum_{\alpha=1}^R \frac{c_\alpha}{N!} \det \begin{bmatrix} \phi_1^\alpha(x_1) & \dots & \phi_N^\alpha(x_1) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \phi_1^\alpha(x_N) & \dots & \phi_N^\alpha(x_N) \end{bmatrix}$

$N^L$  overlap matrix  $S_{ij}^{\alpha\beta}(\omega) = \int_V \phi_i^\alpha(\mathbf{r}) \phi_j^\beta(\mathbf{r}) d\mathbf{r}$

$S^{\alpha\alpha}$  no more special and  $S^{\alpha\alpha}(N^0)$  is whenever identity

Rep:  $\ln a p_V(\omega) = \sum_{\alpha=1}^R G_\alpha S_\alpha p_V^{\alpha\alpha}(\omega)$

$\alpha, \beta = 1 \dots R$   $p_V^{\alpha\beta}(\omega) = \sum_{I, J \subseteq [1, N], |I|=|J|=V} \det \begin{pmatrix} S_{IJ}^{\alpha\beta} \end{pmatrix}$  or  $(S_{IJ}^{\alpha\beta})_{ij} = \begin{cases} S_{ij}^{\alpha\beta}(\omega) & i, j \in I \\ S_{ij}^{\alpha\beta}(N^0) & i, j \notin I \end{cases}$

Order:  $\forall \alpha, \beta = 1 \dots R$

$\det(t S^{\alpha\beta}(\omega) + S^{\alpha\beta}(N^0)) = \sum_{V=0}^N p_V^{\alpha\beta}(\omega) t^V \quad \forall t \in \mathbb{R}$

- $S^{\alpha\beta}$  no more special  $\rightarrow$  not diagonalizable a priori
- $S^{\alpha\beta}(\omega)$  and  $S^{\alpha\beta}(N^0) = S^{\alpha\beta}(N^0) - S^{\alpha\beta}(\omega)$  do not commute anymore  $\rightarrow$  even if  $S^{\alpha\beta}$  diagonalizable, best diagonalize in the same basis  $N^0$  matrix
- Have  $\rightarrow$  interpret physical int cost  $[N \times R^2]$  matrix of orbitals  ~~$(\text{matrix of determinants})^2$~~   $(\text{matrix of orbitals})^2$  still a lot

but can also have the shape derivative by extrapolation same cost  $N R^2$

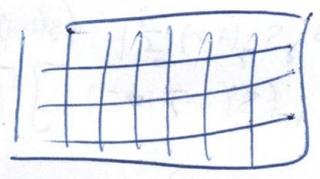
$t \left[ \text{cost} \left( S^{\alpha\beta}(N^0) + (t-1) S^{\alpha\beta}(\omega) \right) (t-1) \frac{\partial S^{\alpha\beta}}{\partial \omega} \right] = \sum_{V=0}^N \frac{\partial p_V^{\alpha\beta}(\omega)}{\partial \omega} t^V$  like over fit after

Algo: 2 aspects: ~~...~~ •  $\int_{\Omega} \phi \psi$  — bien choisir le bd <sup>4.1</sup>  
 • calculer le poids  
 • estimer  
 • renormaliser  
 le  $\psi$  s b algo n a le bd  
les contours  
 +++

Algo: On fait d'1 contour intérieur n est spée  
 On calcule 3 intégrales  
 On calcule le produit de base (estimer à calculer)  
 On fait choisir le type  
 On renormalise le produit de base

→ difficulté 3D quadrillage

ne fo pas le quadrillage  
 2D algo split: quadrillage cubique  $\psi$  car aux points du quadrillage



$\int_{\Omega} \phi \psi = \int_{\mathbb{R}^3} \phi \psi \delta(\mathbf{r}) \approx \int_{\text{Bd} \psi} \phi \psi \delta \mathbf{r}$   
 ↑  
 implémente à 2D  
 s'implémente  
 à  $\psi$

quadrillage de base (pas d'estimation)  
 on fait choisir le type de quadrillage (ou possibilité de faire 1 prod ~ pas optimal)

Contour de la base |  $\psi$  les quadrilles | renormaliser → choix du  $\psi$  le + petit  
 avec les voisins immédiats de la  
 cellule en parallèle

Avantage: } peut de ce fait pour le réglage  
 } difficile extérieurement 3D  
 } rapports 2D

PBO: } de fait graduel petit  
 } • on peut sentir de la flexion  
 } • on peut sentir la flexion  
 } sol: • ligne potentielle  
 } • centre  $e^{-b}$   
 } • et on peut de déterminer la  
 } boîte métrique de laquelle  
 } on sait dire  
 } quelque chose

( $d_1=1, d_2=1$ ) disto en a (1,1)  
 ( $d_1=5, d_2=1$ ) disto en a (5,1)

He: 
$$f_1(x) = 2 \int_a^x \varphi^2 \int_{\varphi^2}^{\infty} \varphi^2 = 2I(1-I)$$
 MB adopte en 2D

↑ ↓

( $x, y$ ) fonction de proba  
 $S > 0$  fonction à réglage

$$I = \int_a^x \varphi^2$$
  

$$\varphi(x, y) = \sqrt{\frac{2\varphi^2}{\pi}} e^{-\sqrt{2\varphi^2(x-y)^2}}$$

$$\frac{dI}{dx} = \int_a^x 2(1-I) \varphi^2 dx$$

étude théorique:  $2(1-I) \varphi^2$  maximum pour  $x = \frac{1}{2}$   
 (solu de l'éq. de l'unité)

Co: tto pour vérifier  $\int_a^x \varphi^2 = \frac{1}{2}$  et nous régler | défini:  $\forall x, \exists$  1 fonction  $f(x)$  qui vérifie l'éq. de l'unité

De plus au niveau de la donnée, on a donné l'état on a retrouvé l'état pour la fin  
 pol de W, état initial

Be: donc  $d_1 = 100$

10 
$$\sqrt{\frac{2\varphi^2}{\pi}} e^{-\sqrt{2\varphi^2(x-y)^2}}$$

20 
$$\sqrt{\frac{2\varphi^2}{4\pi}} \left(\frac{1}{3} - \sqrt{2}\right) e^{-\sqrt{2}\varphi^2} \frac{1}{2}$$

$$\varphi = \varphi(x, y) - \varphi(x, y)$$

(B) 1/4  
 (P)