Développement d'un logiciel de calcul sur les domaines de probabilité maximale (MPDs)

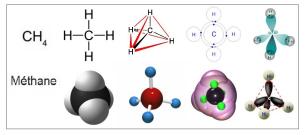
Présentation au Laboratoire de Chimie Théorique

Jérémy Dalphin (Ingénieur de recherche) – Jeudi 22 Février 2018

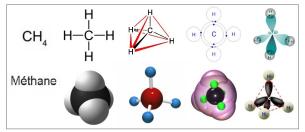


Travail en collaboration avec Pascal Frey (ISCD), Benoît Braïda (LCT), Yannick Privat (LJLL), Andreas Savin (LCT), Charles Dapogny (LJK), Guillaume Acke (Université de Gand), Eric Cancès (CERMICS)

 D'un côté, la vision chimique traditionnelle a été fortement influencée par une vision localisée des électrons autour des noyaux.



• D'un côté, la vision chimique traditionnelle a été fortement influencée par une vision localisée des électrons autour des noyaux.



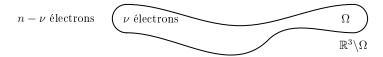
 D'un autre côté, la mécanique quantique permet aux électrons d'être délocalisés dans tout l'espace grâce à la fonction d'onde :

$$\begin{array}{cccc} \Psi: & \left(\mathbb{R}^3 \times \left\{-\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right\}\right)^n & \longrightarrow & \mathbb{C} \\ & \left[\binom{x_1}{\sigma_1},\ldots,\binom{x_n}{\sigma_n}\right] & \longmapsto & \Psi\left[\binom{x_1}{\sigma_1},\ldots,\binom{x_n}{\sigma_n}\right], \end{array}$$

qui permet de décrire précisément tout système chimique.

La mécanique quantique tente de réunifier ces deux approches par diverses techniques et modèles. Etant donné un

- système chimique à n électrons caractérisé par sa fonction d'onde Ψ ,
- domaine ou région donnée Ω de l'espace tridimensionnel réel \mathbb{R}^3 ,
- nombre fixé d'électrons $\nu \in \{0, \dots, n\}$ à rechercher,



La mécanique quantique tente de réunifier ces deux approches par diverses techniques et modèles. Etant donné un

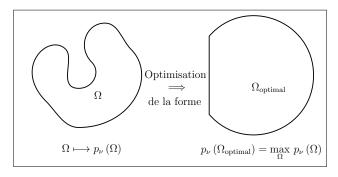
- système chimique à n électrons caractérisé par sa fonction d'onde Ψ ,
- domaine ou région donnée Ω de l'espace tridimensionnel réel \mathbb{R}^3 ,
- nombre fixé d'électrons $\nu \in \{0, \dots, n\}$ à rechercher,

on peut calculer la probabilité $p_{\nu}(\Omega)$ de trouver exactement ν électrons dans Ω (et donc $n-\nu$ électrons sont dans le complémentaire $\mathbb{R}^3 \backslash \Omega$) :

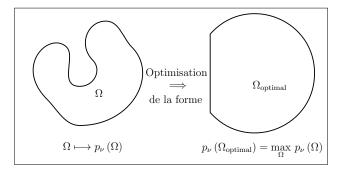
$$p_{\nu}\left(\Omega\right) = \binom{n}{\nu} \sum_{(\sigma_{1},...,\sigma_{n}) \in \left\{-\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right\}^{n}} \int_{\Omega^{\nu} \times \left(\mathbb{R}^{3} \setminus \Omega\right)^{n-\nu}} \left| \Psi\left[\binom{\mathsf{x}_{1}}{\sigma_{1}},...,\binom{\mathsf{x}_{n}}{\sigma_{n}}\right] \right|^{2} \mathrm{d}\mathsf{x}_{1}...\mathrm{d}\mathsf{x}_{n}.$$

Hypothèses: Ψ antisymétrique, de carré intégrable, et $p_n(\mathbb{R}^3) = 1$.

Proposition (Savin, 2002) : tenter de chercher le domaine qui maximise cette probabilité, en résolvant un problème d'optimisation.



Proposition (Savin, 2002) : tenter de chercher le domaine qui maximise cette probabilité, en résolvant un problème d'optimisation.



Définition: les domaines de probabilité maximale ou MPDs (pour Maximal Probability Domains) consiste à rechercher théoriquement et numériquement les domaines ou régions de l'espace qui sont maximiseurs (globaux/locaux/points critiques) pour la fonctionnelle $\Omega \mapsto p_{\nu}(\Omega)$.

Le modèle des MPDs permet de caractériser géométriquement et de visualiser dans l'espace réel tridimensionnel la structure électronique des molécules et de leurs interactions, et cela directement à partir de la fonction d'onde.

Le modèle des MPDs permet de caractériser géométriquement et de visualiser dans l'espace réel tridimensionnel la structure électronique des molécules et de leurs interactions, et cela directement à partir de la fonction d'onde.

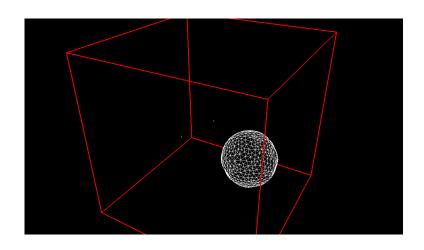
- Par exemple, la probabilité de trouver exactement deux électrons peut être apparentée à une représentation d'une paire de Lewis.
- Savin (2002) a montré que les MPDs fournissent un rayon qui décrit très bien la séparation spatiale entre couches électroniques d'atomes lourds, ce qui n'est pas forcément le cas pour d'autres méthodes.
- Les MPDs permettent de visualiser les régions de valence (Braïda et al., 2015) que ce soit dans une molécule simple (Cancès et al., 2004), un liquide (Agostini et al., 2015), un cristal (Causà et al., 2012), ou autres composants inorganiques (Causà et al., 2011).

Le modèle des MPDs permet de caractériser géométriquement et de visualiser dans l'espace réel tridimensionnel la structure électronique des molécules et de leurs interactions, et cela directement à partir de la fonction d'onde.

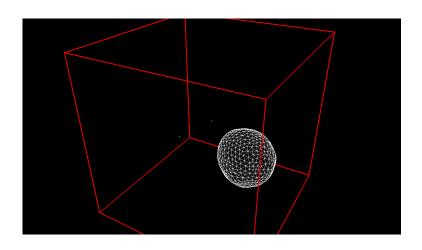
- Par exemple, la probabilité de trouver exactement deux électrons peut être apparentée à une représentation d'une paire de Lewis.
- Savin (2002) a montré que les MPDs fournissent un rayon qui décrit très bien la séparation spatiale entre couches électroniques d'atomes lourds, ce qui n'est pas forcément le cas pour d'autres méthodes.
- Les MPDs permettent de visualiser les régions de valence (Braïda et al., 2015) que ce soit dans une molécule simple (Cancès et al., 2004), un liquide (Agostini et al., 2015), un cristal (Causà et al., 2012), ou autres composants inorganiques (Causà et al., 2011).

Objectif: développer un logiciel pour obtenir numériquement des MPDs.

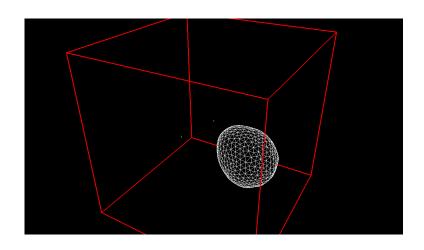
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 0)



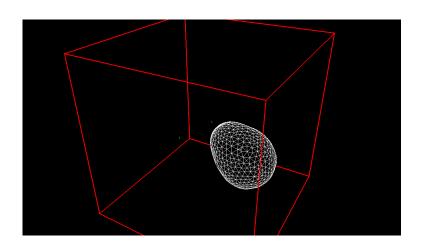
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 1)



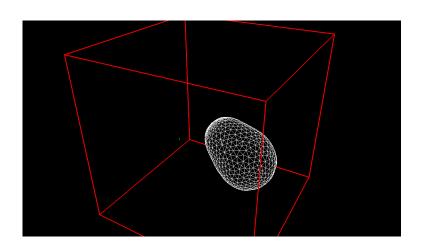
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 2)



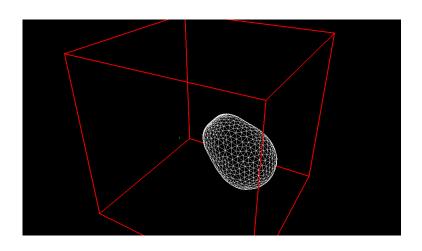
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 3)



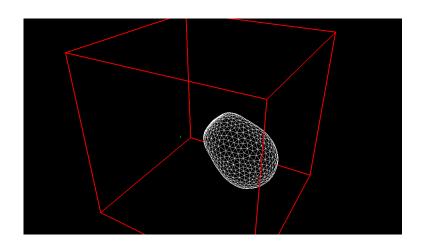
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 4)



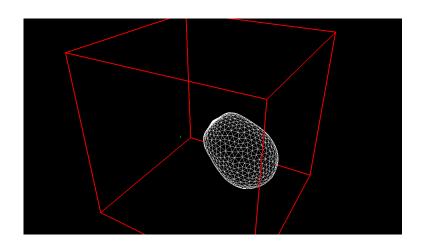
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 5)



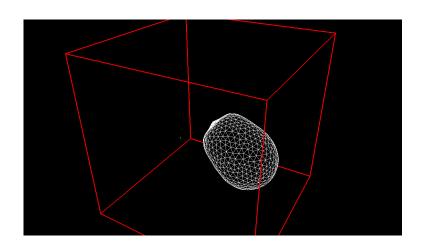
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 6)



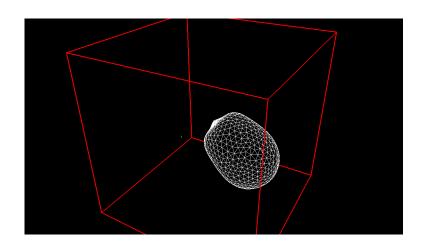
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 7)



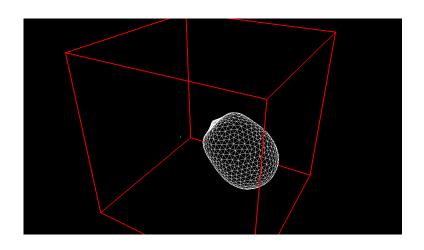
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 8)



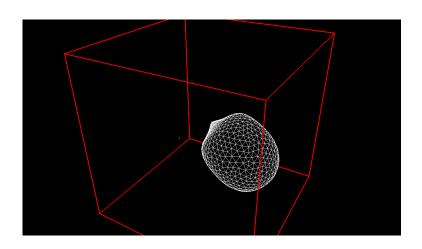
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 9)



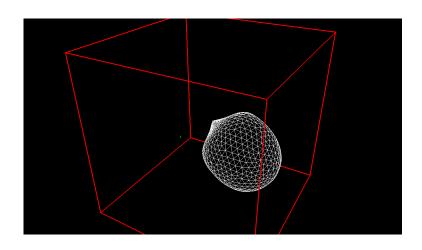
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 10)



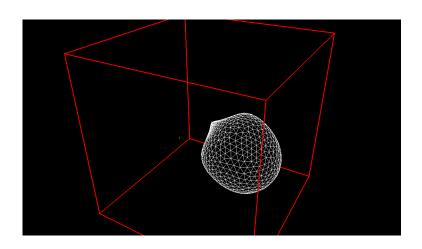
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 20)



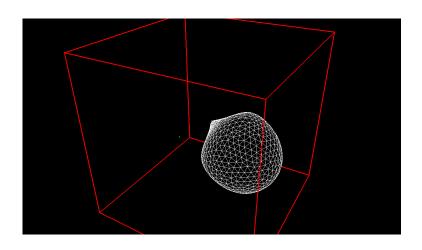
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 30)



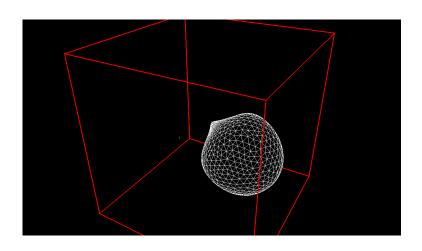
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 40)



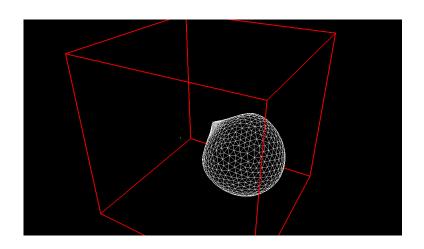
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 50)



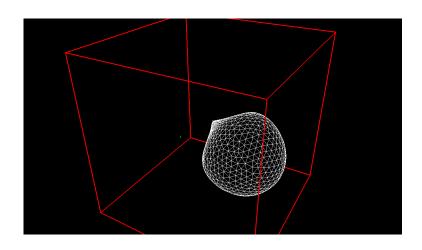
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 60)



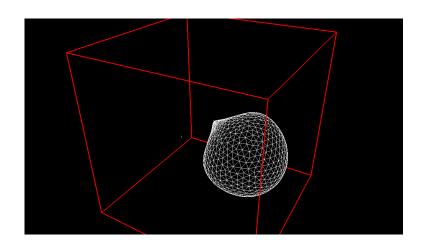
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 70)



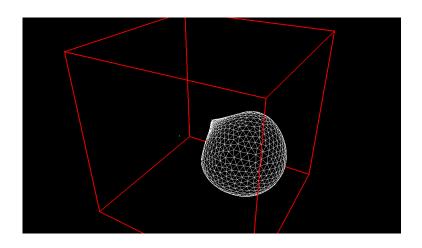
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 80)



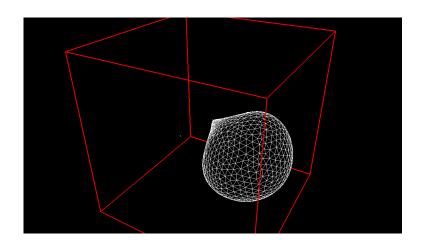
Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 90)



Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 100)

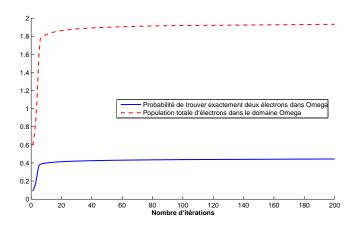


Introduction : exemple de la molécule H_2O (itération 200)



Introduction : exemple de la molécule H_2O

Temps de calcul : 30 sec. par itération soit 5 min. pour 10 itérations.



Introduction : comment se calculent de telles probabilités ?

Comme la fonction d'onde est antisymétrique, une formulation simple est donnée par l'approximation Hartree-Fock et un déterminant de Slater :

$$\Psi\left[\begin{pmatrix} \mathbf{x}_{1} \\ \sigma_{1} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \mathbf{x}_{n} \\ \sigma_{n} \end{pmatrix}\right] = \det \begin{bmatrix} \begin{pmatrix} \phi_{1} (\mathbf{x}_{1}, \sigma_{1}) \\ \vdots \\ \phi_{n} (\mathbf{x}_{1}, \sigma_{1}) \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \phi_{1} (\mathbf{x}_{n}, \sigma_{n}) \\ \vdots \\ \phi_{n} (\mathbf{x}_{n}, \sigma_{n}) \end{pmatrix} \end{bmatrix},$$

où les $\phi_1, \ldots, \phi_n : \mathbb{R}^3 \times \{-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\} \to \mathbb{C}$ désignent les orbitales moléculaires.

Introduction : comment se calculent de telles probabilités ?

Comme la fonction d'onde est antisymétrique, une formulation simple est donnée par l'approximation Hartree-Fock et un déterminant de Slater :

$$\Psi\left[\begin{pmatrix} \mathbf{x}_{1} \\ \sigma_{1} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \mathbf{x}_{n} \\ \sigma_{n} \end{pmatrix}\right] = \det \begin{bmatrix} \begin{pmatrix} \phi_{1} (\mathbf{x}_{1}, \sigma_{1}) \\ \vdots \\ \phi_{n} (\mathbf{x}_{1}, \sigma_{1}) \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \phi_{1} (\mathbf{x}_{n}, \sigma_{n}) \\ \vdots \\ \phi_{n} (\mathbf{x}_{n}, \sigma_{n}) \end{pmatrix} \end{bmatrix},$$

où les $\phi_1, \ldots, \phi_n : \mathbb{R}^3 \times \{-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\} \to \mathbb{C}$ désignent les orbitales moléculaires. Chacune est associée à un spin particulier (up or down) :

$$\left\{ \begin{array}{ll} \phi\left(\mathbf{x},\frac{1}{2}\right) & = & \phi^{\uparrow}\left(\mathbf{x}\right) \\ \phi\left(\mathbf{x},-\frac{1}{2}\right) & = & 0 \end{array} \right. \quad \text{ou} \quad \left\{ \begin{array}{ll} \phi\left(\mathbf{x},\frac{1}{2}\right) & = & 0 \\ \phi\left(\mathbf{x},-\frac{1}{2}\right) & = & \phi^{\downarrow}\left(\mathbf{x}\right) \end{array} \right. ,$$

Introduction : comment se calculent de telles probabilités ?

Comme la fonction d'onde est antisymétrique, une formulation simple est donnée par l'approximation Hartree-Fock et un déterminant de Slater :

$$\Psi\left[\begin{pmatrix} \mathbf{x}_{1} \\ \sigma_{1} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \mathbf{x}_{n} \\ \sigma_{n} \end{pmatrix}\right] = \det \begin{bmatrix} \begin{pmatrix} \phi_{1} (\mathbf{x}_{1}, \sigma_{1}) \\ \vdots \\ \phi_{n} (\mathbf{x}_{1}, \sigma_{1}) \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \phi_{1} (\mathbf{x}_{n}, \sigma_{n}) \\ \vdots \\ \phi_{n} (\mathbf{x}_{n}, \sigma_{n}) \end{pmatrix} \end{bmatrix},$$

où les $\phi_1,\ldots,\phi_n:\mathbb{R}^3\times\{-\frac{1}{2},\frac{1}{2}\}\to\mathbb{C}$ désignent les orbitales moléculaires. Chacune est associée à un spin particulier (up or down) :

$$\begin{cases} \phi\left(\mathbf{x},\frac{1}{2}\right) &= \phi^{\uparrow}\left(\mathbf{x}\right) \\ \phi\left(\mathbf{x},-\frac{1}{2}\right) &= 0 \end{cases} \quad \text{ou} \quad \begin{cases} \phi\left(\mathbf{x},\frac{1}{2}\right) &= 0 \\ \phi\left(\mathbf{x},-\frac{1}{2}\right) &= \phi^{\downarrow}\left(\mathbf{x}\right) \end{cases},$$

et se décompose en une combinaison linéaire de primitives gaussiennes :

$$\phi^{\uparrow\downarrow}(\mathbf{x}) = \sum_{i} c_{i} (x - x_{i})^{p_{i}^{x}} (y - y_{i})^{p_{i}^{y}} (z - z_{i})^{p_{i}^{z}} e^{-a_{i}[(x - x_{i})^{2} + (y - y_{i})^{2} + (z - z_{i})^{2}]},$$

où les c_i désignent des coefficients, les $a_i > 0$ des exposants, les (x_i, y_i, z_i) des centres de noyaux, et les (p_i^x, p_i^y, p_i^z) sont liés à des types prédéfinis.

Introduction : comment se calculent de telles probabilités?

Soit la matrice de recoupement
$$S(\Omega)_{ij} := \sum_{\sigma \in \{-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\}} \int_{\Omega} \phi_i(\mathbf{x}, \sigma) \phi_j(\mathbf{x}, \sigma) \, \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

Proposition

$$p_{\nu}(\Omega) = \sum_{\substack{l_{\nu} \subset \{1, \dots, n\} \\ \operatorname{card}\ l_{\nu} = \nu}} \det S_{l_{\nu}}(\Omega) \ \operatorname{avec}\ S_{l_{\nu}}(\Omega)_{ij} = \left\{ \begin{array}{cc} S(\Omega)_{ij} & \operatorname{si}\ i \in I_{\nu} \\ S(\mathbb{R}^{3} \backslash \Omega)_{ij} & \operatorname{si}\ i \notin I_{\nu}. \end{array} \right.$$

Cette formule est inexploitable en pratique (complexité en $O\binom{n}{\nu}$) mais

- $S(\Omega)$ est une $(n \times n)$ -matrice symétrique donc diagonalisable et
- $S(\mathbb{R}^3) = I_n$ i.e. les orbitales forment une base orthonormée sur \mathbb{R}^3 .

Introduction : comment se calculent de telles probabilités?

Soit la matrice de recoupement
$$S(\Omega)_{ij} := \sum_{\sigma \in \{-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\}} \int_{\Omega} \phi_i(\mathbf{x}, \sigma) \phi_j(\mathbf{x}, \sigma) \, \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

Proposition

$$p_{\nu}(\Omega) = \sum_{\substack{l_{\nu} \subset \{1, \dots, n\} \\ \text{eard } l_{\nu} = \nu}} \det S_{l_{\nu}}(\Omega) \ \text{ avec } S_{l_{\nu}}(\Omega)_{ij} = \left\{ \begin{array}{ll} S(\Omega)_{ij} & \text{si } i \in l_{\nu} \\ S(\mathbb{R}^{3} \backslash \Omega)_{ij} & \text{si } i \notin l_{\nu}. \end{array} \right.$$

Cette formule est inexploitable en pratique (complexité en $O\binom{n}{\nu}$) mais

- $S(\Omega)$ est une $(n \times n)$ -matrice symétrique donc diagonalisable et
- $S(\mathbb{R}^3) = I_n$ i.e. les orbitales forment une base orthonormée sur \mathbb{R}^3 .

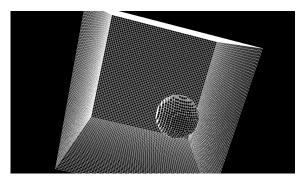
Proposition (2004, Cancès, Keriven, Lodier, Savin)

$$orall t \in \mathbb{R}, \ \sum_{
u=0}^n
ho_
u(\Omega) \ t^
u = \det \left[t \, S\left(\Omega
ight) + S\left(\mathbb{R}^3 ackslash \Omega
ight)
ight] = \prod_{i=1}^n \left[t \, \lambda_i(\Omega) + 1 - \lambda_i(\Omega)
ight].$$

C'est une évaluation de p_{ν} qui se fait avec une complexité en $O(n^2)$.

Introduction: un premier algorithme simple d'optimisation

Question : quel mode de représentation numérique pour un domaine ?



- Grille cubique uniforme : ensemble de cubes identiques repérés par leur centre, labellisés un s'ils appartiennent au domaine, sinon zéro.
- Maillage : ensemble de sommets, d'éléments volumiques pour décrire l'intérieur/extérieur du domaine et surfaciques pour décrire son bord.

Introduction: un premier algorithme simple d'optimisation

Une première version du logiciel MPD écrite en C (5 fichiers, 8000 lignes) a été mise en ligne à l'adresse : https://github.com/ISCDtoolbox/MPD où chaque fichier contient une fonction principale du même nom.

- *loadChemistry.c* s'occupe de charger les données chimiques initiales.
- meshCube.c se charge d'initialiser la boîte numérique de calcul.
- adaptCube.c permet d'initialiser le domaine initial dans la boîte.
- *shapeDerivative.c* s'efforce ici de calculer la probabilité.
- main.c contient l'algorithme d'optimisation de formes.

Introduction: un premier algorithme simple d'optimisation

Une première version du logiciel MPD écrite en C (5 fichiers, 8000 lignes) a été mise en ligne à l'adresse : https://github.com/ISCDtoolbox/MPD où chaque fichier contient une fonction principale du même nom.

- *loadChemistry.c* s'occupe de charger les données chimiques initiales.
- meshCube.c se charge d'initialiser la boîte numérique de calcul.
- adaptCube.c permet d'initialiser le domaine initial dans la boîte.
- *shapeDerivative.c* s'efforce ici de calculer la probabilité.
- main.c contient l'algorithme d'optimisation de formes.

Après avoir chargé les données chimiques, initialisé la boîte de calcul et le domaine initial Ω_0 , pour tout $k=0,\ldots,K$, étant donné Ω_k :

- on choisit aléatoirement un carré C_k sur le bord de Ω_k et on cherche le cube extérieur $C_k^{\rm ext}$ et intérieur $C_k^{\rm int}$ ayant C_k en commun;
- si $p_{\nu}(\Omega_k \sqcup C_k^{\mathrm{ext}}) > p_{\nu}(\Omega_k)$, alors on définit $\Omega_{k+1} := \Omega_k \sqcup C_k^{\mathrm{ext}}$;
- sinon on voit si $p_{\nu}(\Omega_k \backslash C_k^{\mathrm{int}}) > p_{\nu}(\Omega_k)$ et alors $\Omega_{k+1} := \Omega_k \backslash C_k^{\mathrm{int}}$;
- ullet et si ce n'est toujours pas le cas, alors on ne fait rien : $\Omega_{k+1}:=\Omega_k$.

Le format de base utilisé est celui fourni par le logiciel Gaussian : *.wfn.

Le format de base utilisé est celui fourni par le logiciel Gaussian : *.wfn.

```
Commentaire
GAUSSIAN n_o MOL ORBITALS n_p PRIMITIVES n_n NUCLEI
Be 1 (CENTRE 1) x_1 (double) y_1 z_1 CHARGE = c_{h1} ···
CENTER ASSIGNMENTS c_{a1} (int) c_{a2} ···
CENTER ASSIGNMENTS c_{a21} \cdots
TYPE ASSIGNMENTS t_{a1} (int) t_{a2} ···
TYPE ASSIGNMENTS t_{a21} \cdots
EXPONENTS e_1 (double) 0.1234567D+01 \cdots
EXPONENTS e6 · · ·
MO 1 MO 0.0 OCC NO = o_{n1} (double) ORB. ENERGY = o_{e1}
c_1^1 (double) c_2^1 \cdots
c_6^1 (double) · · ·
```

FND DATA Commentaire

Le format de base utilisé est celui fourni par le logiciel Gaussian : *.wfn.

```
Commentaire
GAUSSIAN n_o MOL ORBITALS n_p PRIMITIVES n_n NUCLEI
Be 1 (CENTRE 1) x_1 (double) y_1 z_1 CHARGE = c_{h1} ···
CENTER ASSIGNMENTS c_{a1} (int) c_{a2} ···
CENTER ASSIGNMENTS c_{a21} \cdots
TYPE ASSIGNMENTS t_{a1} (int) t_{a2} ···
TYPE ASSIGNMENTS t_{a21} \cdots
EXPONENTS e_1 (double) 0.1234567D+01 \cdots
EXPONENTS e6 · · ·
MO 1 MO 0.0 OCC NO = o_{n1} (double) ORB. ENERGY = o_{e1}
c_1^1 (double) c_2^1 \cdots
c_6^1 (double) · · ·
```

END DATA Commentaire

Inconvénient : bien que largement utilisé, il ne se lit pas très rapidement.

On utilise aussi un format développé dans le cadre du projet MPD : *.txt.

On utilise aussi un format développé dans le cadre du projet MPD : *.txt.

```
Ligne 1 · · ·
                             Molecular Orbitals n_o (int)
Ligne 3 · · ·
                             Primitives n_p (int)
                             Nuclei
Ligne 5
Ligne 6
                             n_n (int)
Ligne 7 · · ·
                             x_1 (double) y_1 (double) z_1 (double)
Ligne 8 + n_n
                             Coefficient Exponent Center Type
Ligne 9 + n_n
Ligne 10 + n_n
                             Spin \pm 1
                             c_1^1 (double) e_1 (double) c_{a1} (int) t_{a1} (int)
Ligne 11 + n_n \cdots
Ligne 11 + n_n + n_p
Ligne 12 + n_n + n_p
                             Spin \pm 1
Ligne 13 + n_n + n_p
Ligne 14 + n_n + n_n \cdots
                             c_1^2 (double) e_1 (double) c_{a1} (int) t_{a1} (int)
                             End Commentaire
Dernière ligne
```

On utilise aussi un format développé dans le cadre du projet MPD : *.txt.

```
Ligne 1 · · ·
                             Molecular Orbitals n_o (int)
Ligne 3 · · ·
                             Primitives n_p (int)
                             Nuclei
Ligne 5
Ligne 6
                             n_n (int)
Ligne 7 · · ·
                             x_1 (double) y_1 (double) z_1 (double)
Ligne 8 + n_n
                             Coefficient Exponent Center Type
Ligne 9 + n_n
Ligne 10 + n_n
                             Spin \pm 1
Ligne 11 + n_n \cdots
                             c_1^1 (double) e_1 (double) c_{a1} (int) t_{a1} (int)
Ligne 11 + n_n + n_p
Ligne 12 + n_n + n_p
                           Spin \pm 1
Ligne 13 + n_n + n_p
Ligne 14 + n_n + n_p \cdots \mid c_1^2 (double) e_1 (double) c_{a1} (int) t_{a1} (int)
                             End Commentaire
Dernière ligne
```

Avantage : il est plus facile de charger les données à partir de ce fichier.

Dans le fichier main.h, on a défini des structures pour les données.

```
typedef struct {
                   typedef struct {
                                            typedef struct {
    double x:
                        int spin:
                                                int nmorb:
                        double* coeff;
                                                MolecularOrbital* pmorb;
    double v:
    double z:
                        double* exp;
                                                int nnucl:
} Nucleus;
                        int* nucl:
                                                Nucleus* pnucl;
                        int* type;
                                                int ngauss:
                     MolecularOrbital;
                                            } ChemicalSystem;
```

Dans le fichier main.h, on a défini des structures pour les données.

```
typedef struct {
                typedef struct {
                                    typedef struct {
    double x:
                    int spin:
                                         int nmorb:
                    double* coeff;
                                         MolecularOrbital* pmorb;
    double v:
                    double* exp;
    double z:
                                         int nnucl:
} Nucleus:
                    int* nucl:
                                         Nucleus* pnucl;
                    int* type;
                                         int ngauss:
```

Dans *loadChemistry.h*, on écrit ORB_SPIN 1 si on veut dupliquer les orbitales doublement occupées, sinon on doit mettre ORB_SPIN 0.

```
int loadChemistry (char* fileLocation, ChemicalSystem* pChemicalSystem, int nuElectrons) {

getChemicalFormat (fileLocation)
* **.txt
readTxtFileAndAllocateChemicalSystem
(fileLocation, pChemicalSystem)

(fileLocation, pChemicalSystem)

readAndConvertWfnFile
(fileLocation, 'D', 'e')
readMfnFileAndAllocateChemicalSystem)
(fileLocation, pChemicalSystem)
readAndConvertWfnFile
(fileLocation, pChemicalSystem)
readAndConvertWfnFile
(fileLocation, pChemicalSystem)
readAndConvertWfnFile
(fileLocation, pChemicalSystem)
readAndConvertWfnFile
(fileLocation, pChemicalSystem)
readRingChemicalSystem)
check nuElectrons.}
```

Pour une grille cubique uniforme, le format *.cube est utilisé en chimie.

Ligne 1 Ligne 2	Commentaire Commentaire	(4)			
Ligne 3	n_a (int)	x_{\min} (double)	y_{\min}	z_{\min}	
Ligne 4	n_{x}	Δx (double)	0.0	0.0	
Ligne 5	n_y	0.0	Δy	0.0	
Ligne 6	nz	0.0	0.0	Δz	
Ligne 7	c_{a1} (int)	c_{a1} (double)	x_1	y_1	z_1
• • •					
Ligne $7 + n_a$	I_{p1} (double)	I_{p2}	• • •		
Ligne $8 + n_a$	I_{p7}	• • •			
• • •					

Pour une grille cubique uniforme, le format *.cube est utilisé en chimie.

Ligne 1 Ligne 2 Ligne 3 Ligne 4 Ligne 5 Ligne 6 Ligne 7	Commentaire Commentaire n_a (int) n_x n_y n_z c_{a1} (int)	x_{\min} (double) Δx (double) 0.0 0.0 c_{a1} (double)	y_{\min} 0.0 Δy 0.0 x_1	z_{\min} 0.0 0.0 Δz	<i>z</i> ₁
Ligne $7 + n_a$ Ligne $8 + n_a$	I_{p1} (double) I_{p7}	<i>I</i> _{p2}			

Avantage : le format est très utilisé et il est très concis.

Inconvénient : c'est long d'extraire rapidement la géométrie du fichier.

On est en train d'interfacer ce format avec le programme. Cela demande notamment de stocker la charge des atomes dans la structure Nucleus.

On a fait le choix d'utiliser un maillage et donc le format *.mesh associé.

```
MeshVersionFormatted 2
Ligne 1
Ligne 3
                                 Dimension 3
Ligne 5
                                 Vertices
Ligne 6
                                 n_{v} (int)
Ligne 7
                                 x_1 (double) y_1 z_1 I_{p1} (int)
. . .
Ligne 8 + n_v
                                 Quadrilaterals
Ligne 9 + n_v
                                 n_a
                                 p_{a1}^1 (int) p_{a1}^2 p_{a1}^3 p_{a1}^4 l_{a1} (int)
Ligne 10 + n_v
                                 Hexahedra
Ligne 11 + n_v + n_a
Ligne 12 + n_v + n_q
                                 n_h
                                 p_{h1}^1 (int) p_{h1}^2 \cdots p_{h1}^8 I_{h1} (int)
Ligne 13 + n_v + n_a
. . .
Ligne 14 + n_v + n_a + n_h
                                 Fnd
                                 Commentaires
```

Dans le fichier main.h, on a défini des structures pour le maillage.

```
typedef struct {
                      typedef struct {
                                           typedef struct {
     double x:
                           int p1;
                                                 int nver:
     double v:
                           int p2;
                                                 Point* pver;
     double z:
                           int p3;
                                                int nqua;
                                                Quadrilateral* pqua;
     int label:
                           int p4;
     double value;
                           int p5;
                                                int nhex;
 } Point;
                                                 Hexahedra* phex;
                           int p6;
                           int p7;
                                                 int nadi:
typedef struct {
                                                Adjacency* padj;
                           int p8:
     int p1;
                           int label:
                                           } Mesh;
     int p2;
                        Hexahedra:
     int p3;
                      typedef struct {
     int p4;
     int label:
                           int quad;
} Quadrilateral;
                           int hexin:
                           int hexout:
                        Adiacency:
```

meshCube.c : comment initialiser la boîte de calcul?

Dans *loadChemistry.h* et *main.h* (commun à tous les *.h), la boîte de calcul initiale est définie grâce à des constantes de préprocesseur :

- X_MIN, X_MAX, Y_MIN, Y_MAX, Z_MIN, Z_MAX (double) qui définissent les dimension de la boîte et vérifie *_MIN < *_MAX .
- N_X, N_Y, N_Z (int) qui fournit le nombre de points et vérifie N_* > 2.
- DELTA_X, DELTA_Y, DELTA_Z (double) qui gère la discrétisation et vérifie DELTA_*==(*_MAX-*_MIN)/(double)(N_*-1) (à 10⁻¹⁰ près).

meshCube.c : comment initialiser la boîte de calcul?

Dans *loadChemistry.h* et *main.h* (commun à tous les *.h), la boîte de calcul initiale est définie grâce à des constantes de préprocesseur :

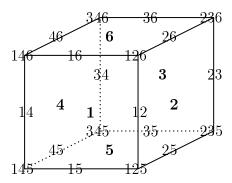
- X_MIN, X_MAX, Y_MIN, Y_MAX, Z_MIN, Z_MAX (double) qui définissent les dimension de la boîte et vérifie *_MIN < *_MAX .
- N_X, N_Y, N_Z (int) qui fournit le nombre de points et vérifie N_* > 2.
- DELTA_X, DELTA_Y, DELTA_Z (double) qui gère la discrétisation et vérifie DELTA_*==(*_MAX-*_MIN)/(double)(N_*-1) (à 10⁻¹⁰ près).

Si aucun maillage n'est donné, on doit confirmer la création du fichier cube.mesh, sinon une copie du maillage initial est faite dans cube.mesh.

meshCube.c : comment initialiser la boîte de calcul?

Dans la fonction discretizeCube, les labels sont initialisés.

- pMesh->pver[i].label=0 si le point n'appartient pas au bord de la boîte;
- sinon pMesh->pver[i].label est donnée par le retour de la fonction labelPoint pour les points appartenant au bord de la boîte;



on procède de la même manière pour les carrés (pMesh->pqua[i].label).

Définition : Etant donné un domaine $\Omega \subset \mathbb{R}^d$, $d \geqslant 2$, on dit qu'une application continue $\omega : \mathbb{R}^d \mapsto \mathbb{R}$ est une fonction *level-set* si elle vérifie :

Définition : Etant donné un domaine $\Omega \subset \mathbb{R}^d$, $d \geqslant 2$, on dit qu'une application continue $\omega : \mathbb{R}^d \mapsto \mathbb{R}$ est une fonction *level-set* si elle vérifie :

$$\Omega = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d, \, \omega \left(\mathbf{x} \right) < 0 \right\} \ \ \, \mathrm{et} \ \ \, \partial \Omega = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d, \, \omega \left(\mathbf{x} \right) = 0 \right\}$$

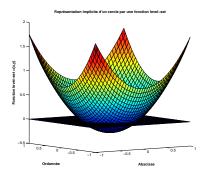
Contre-exemple : $\omega(\mathbf{x}) = -1$ si $\mathbf{x} \in \Omega$, zéro si $\mathbf{x} \in \partial \Omega$, et un si $\mathbf{x} \notin \Omega$.

Définition : Etant donné un domaine $\Omega \subset \mathbb{R}^d$, $d \geqslant 2$, on dit qu'une application continue $\omega : \mathbb{R}^d \mapsto \mathbb{R}$ est une fonction *level-set* si elle vérifie :

$$\Omega = \left\{ \boldsymbol{\mathsf{x}} \in \mathbb{R}^d, \, \omega \left(\boldsymbol{\mathsf{x}} \right) < 0 \right\} \ \ \, \mathrm{et} \ \ \, \partial \Omega = \left\{ \boldsymbol{\mathsf{x}} \in \mathbb{R}^d, \, \omega \left(\boldsymbol{\mathsf{x}} \right) = 0 \right\}$$

Contre-exemple : $\omega(\mathbf{x}) = -1$ si $\mathbf{x} \in \Omega$, zéro si $\mathbf{x} \in \partial \Omega$, et un si $\mathbf{x} \notin \Omega$.

Exemple du cercle : $\omega(x,y) = (x-x_0)^2 + (y-y_0)^2 - r_0^2$.



Définition : On dit qu'une application différentiable (presque partout) $\omega: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}$ est la fonction *distance signée* à un domaine $\Omega \subset \mathbb{R}^d$, $d \geqslant 2$ si c'est la fonction level-set qui vérifie de plus $|\nabla \omega(\mathbf{x})| = 1$ (p.p.) $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$.

Définition : On dit qu'une application différentiable (presque partout) $\omega: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}$ est la fonction *distance signée* à un domaine $\Omega \subset \mathbb{R}^d$, $d \geqslant 2$ si c'est la fonction level-set qui vérifie de plus $|\nabla \omega(\mathbf{x})| = 1$ (p.p.) $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$.

Avantage : le signe décrit implicitement l'intérieur/extérieur ou le bord de Ω . La condition de normalisation permet de s'assurer, sans connaître Ω , que :

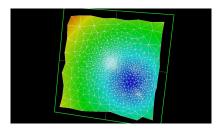
(p.p.)
$$\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$$
, $\omega(\mathbf{x}) = \begin{cases} -\operatorname{dist}(\mathbf{x}, \partial\Omega) & \text{si } \mathbf{x} \in \Omega \\ +\operatorname{dist}(\mathbf{x}, \partial\Omega) & \text{si } \mathbf{x} \notin \Omega \end{cases}$

Définition : On dit qu'une application différentiable (presque partout) $\omega: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}$ est la fonction *distance signée* à un domaine $\Omega \subset \mathbb{R}^d$, $d \geqslant 2$ si c'est la fonction level-set qui vérifie de plus $|\nabla \omega(\mathbf{x})| = 1$ (p.p.) $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$.

Avantage : le signe décrit implicitement l'intérieur/extérieur ou le bord de Ω . La condition de normalisation permet de s'assurer, sans connaître Ω , que :

(p.p.)
$$\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$$
, $\omega(\mathbf{x}) = \begin{cases} -\operatorname{dist}(\mathbf{x}, \partial\Omega) & \text{si } \mathbf{x} \in \Omega \\ +\operatorname{dist}(\mathbf{x}, \partial\Omega) & \text{si } \mathbf{x} \notin \Omega \end{cases}$

Exemple:
$$\omega(x, y, z) = \sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2 + (z - z_0)^2} - r_0$$
.



adaptCube.c : comment initialiser le domaine?

Dans *main.h*, le domaine initial est une sphère prédéfinie par son centre et son rayon de nouveau grâce à des constantes de préprocesseur :

- LS_X, LS_Y, LS_Z (double) qui fournit les coordonnées du centre.
- LS_R (double) qui gère le rayon et doit vérifier LS_R > 0.

Dans l'idée d'interfacer le programme avec des fichiers .cube, on souhaite pouvoir prochainement initialiser un domaine par un cube.

adaptCube.c : comment initialiser le domaine?

Dans *main.h*, le domaine initial est une sphère prédéfinie par son centre et son rayon de nouveau grâce à des constantes de préprocesseur :

- LS_X, LS_Y, LS_Z (double) qui fournit les coordonnées du centre.
- LS_R (double) qui gère le rayon et doit vérifier LS_R > 0.

Dans l'idée d'interfacer le programme avec des fichiers .cube, on souhaite pouvoir prochainement initialiser un domaine par un cube. Convention :

- pMesh->phex[i].label=3 signifie que le cube appartient au domaine Ω;
- pMesh->phex[i].label=2 signifie que le cube n'appartient pas à Ω ;
- pMesh->pqua[i].label=10 signifie que le carré appartient au bord $\partial\Omega$.

adaptCube.c : comment initialiser le domaine?

Dans *main.h*, le domaine initial est une sphère prédéfinie par son centre et son rayon de nouveau grâce à des constantes de préprocesseur :

- LS_X, LS_Y, LS_Z (double) qui fournit les coordonnées du centre.
- LS_R (double) qui gère le rayon et doit vérifier LS_R > 0.

Dans l'idée d'interfacer le programme avec des fichiers .cube, on souhaite pouvoir prochainement initialiser un domaine par un cube. Convention :

- pMesh->phex[i].label=3 signifie que le cube appartient au domaine Ω ;
- pMesh->phex[i].label=2 signifie que le cube n'appartient pas à Ω ;
- pMesh->pqua[i].label=10 signifie que le carré appartient au bord $\partial\Omega$.

shapeDerivative.c : comment calculer la matrice?

Rappel: $p_{\nu}(\Omega)$ se calcule à partir des valeurs propres de la matrice :

$$S(\Omega)_{ij} := \sum_{\sigma \in \{-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\}} \int_{\Omega} \phi_i(\mathbf{x}, \sigma) \phi_j(\mathbf{x}, \sigma) \, \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

shapeDerivative.c : comment calculer la matrice?

Rappel: $p_{\nu}(\Omega)$ se calcule à partir des valeurs propres de la matrice :

$$S(\Omega)_{ij} := \sum_{\sigma \in \{-rac{1}{2},rac{1}{2}\}} \int_{\Omega} \phi_i(\mathbf{x},\sigma) \phi_j(\mathbf{x},\sigma) \, \mathrm{d}\mathbf{x}.$$

- Notons que $S(\Omega)_{ij} = 0$ si ϕ_i et ϕ_j représentent des spins opposés. De plus, la matrice étant symétrique, on peut calculer seulement pour $i \leq j$.
- Découpons Ω en cubes $C_k := [x_k^-, x_k^+] \times [y_k^-, y_k^+] \times [z_k^-, z_k^+]$, et décomposons les orbitales moléculaires dans une base de gaussiennes :

$$S\left(\Omega\right)_{ij} = \sum_{r,s} c_i^r c_j^s \sum_{C_k \in \Omega} \int_{x_k^-}^{x_k^+} \int_{y_k^-}^{y_k^+} \int_{z_k^-}^{z_k^+} g_i^r \left(x,y,z\right) g_j^s \left(x,y,z\right) \, \mathrm{d}x \mathrm{d}y \mathrm{d}z.$$

Puis, on observe qu'un produit de gaussiennes est à variables séparables.
 Le calcul de cette intégrale triple se ramène donc à calculer trois fois :

$$\int_{x^{-}}^{x^{+}} (x - x_{i}^{r})^{p_{i}^{r}} (x - x_{j}^{s})^{p_{j}^{s}} e^{-a_{i}^{r} (x - x_{i}^{r})^{2} - a_{j}^{s} (x - x_{j}^{s})^{2}} dx.$$

shapeDerivative.c : comment calculer la matrice?

• Effectuons le changement de variables $t = \sqrt{a_i^r + a_j^s} (x - \frac{a_i^r x_i^l + a_j^s x_j^s}{a_i^r + a_j^s})$:

$$\frac{e^{\frac{a_i^r a_j^s}{a_i^r + a_j^s}(x_i^r - x_j^s)^2}}{2(a_i^r + a_j^s)^{\frac{1}{2}(1 + p_i^r + p_j^s)}} \int_{t^-}^{t^+} 2(t - t_i^r)^{p_i^r} \left(t + t_j^s\right)^{p_j^s} e^{-t^2} dt.$$

 En développant le polynôme, on se rend compte qu'on peut finalement évaluer de manière exacte les intégrales à partir des quantités de base :

$$\int_{t^{-}}^{t^{+}} 2t^{\alpha} e^{-t^2} dt.$$

shapeDerivative.c: comment calculer la matrice?

• Effectuons le changement de variables $t = \sqrt{a_i^r + a_i^s} (x - \frac{a_i^r x_i^s + a_i^s x_j^s}{a_i^r + a_i^s})$:

$$\frac{e^{\frac{a_i^r a_j^s}{a_i^r + a_j^s}(x_i^r - x_j^s)^2}}{2(a_i^r + a_j^s)^{\frac{1}{2}(1 + p_i^r + p_j^s)}} \int_{t^-}^{t^+} 2(t - t_i^r)^{p_i^r} \left(t + t_j^s\right)^{p_j^s} e^{-t^2} \mathrm{d}t.$$

• En développant le polynôme, on se rend compte qu'on peut finalement évaluer de manière exacte les intégrales à partir des quantités de base :

$$\int_{t^{-}}^{t^{+}} 2t^{\alpha} e^{-t^2} dt.$$

int ComputeOverlapMatrixOnGrid (Mesh* pMesh, ChemicalSystem* pChemicalSystem, double* overlapMatrix, int label) { for all int i. i. r. s. k do

convertingType (int type)
return value
$$(100p^{X} + 10p^{Y} + p^{Z})$$

(pMesh, pChemicalSystem, ...(i,i),.... int r, int s, int k) evaluateOneIntegrallJ

(int
$$p_j^r$$
, int p_j^s , double t_j^r , double t_j^s , double t^+)

evaluateGaussianIntegral (int
$$\alpha$$
, double t^- , double t^+)

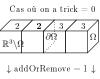
main.c : quelques remarques pour la compréhension

Quand on ajoute ou retire un cube au domaine, il y a deux façons de procéder qui sont gérées par la variable booléenne trick dans main.h:

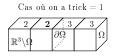
• la fonction (dans shapeDerivative.c)

int AddOrRemoveHexahedron (Mesh* pMesh, int j, int addOrRemove)

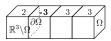
modifie selon AddOrRemove le label des cubes ayant le carré j en commun







$$\downarrow$$
 addOrRemove = -3 \downarrow



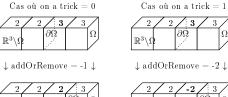
main.c : quelques remarques pour la compréhension

Quand on ajoute ou retire un cube au domaine, il y a deux façons de procéder qui sont gérées par la variable booléenne trick dans main.h:

• la fonction (dans shapeDerivative.c)

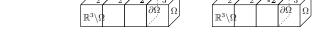
int AddOrRemoveHexahedron (Mesh* pMesh, int j, int addOrRemove)

modifie selon AddOrRemove le label des cubes ayant le carré j en commun



Cas ou on a trick = 1						
/2/2/3/3/						
$\mathbb{R}^3 \backslash \Omega$	$\partial\Omega$	Ω				





 et cela grâce à la table d'adjacence que l'on peut recréer facilement avec la fonction (dans adaptCube.h)

int getLevelSetQuadrilaterals (Mesh* pMesh)

main.c : quelques remarques pour la compilation

• Si trick = 0, la matrice doit être recalculée à chaque fois par

main.c : quelques remarques pour la compilation

- Si trick = 0, la matrice doit être recalculée à chaque fois par
 - int shapeDerivative (Mesh* pMesh, ChemicalSystem* pChemicalSystem, double* overlapMatrix, double* eigenvectors, double* eigenvalues, int nuElectrons, double* pProbability, double* pProbabilityOld, int label, int i)
 - et dans ce cas la variable label est celle qui représente les cubes non calculés (-1 pour \mathbb{R}^3 , 2 pour $\Omega=3$ et donc 3 pour $\mathbb{R}^3 \setminus \Omega=2$)
- et si trick = 1, la variable label représente l'intégrale du cube à calculer $(-2 \text{ pour } C_j^{\text{ext}}, -3 \text{ pour } C_j^{\text{int}})$, valeur qui est ensuite ajoutée ou retranchée aux coefficients de la matrice. Cette méthode est beaucoup plus rapide.

main.c : quelques remarques pour la compilation

- Si trick = 0, la matrice doit être recalculée à chaque fois par
 - int shapeDerivative (Mesh* pMesh, ChemicalSystem* pChemicalSystem, double* overlapMatrix, double* eigenvectors, double* eigenvalues, int nuElectrons, double* pProbability, double* pProbabilityOld, int label, int i)
 - et dans ce cas la variable label est celle qui représente les cubes non calculés (-1 pour \mathbb{R}^3 , 2 pour $\Omega=3$ et donc 3 pour $\mathbb{R}^3 \setminus \Omega=2$)
- et si trick = 1, la variable label représente l'intégrale du cube à calculer $(-2 \text{ pour } C_j^{ext}, -3 \text{ pour } C_j^{int})$, valeur qui est ensuite ajoutée ou retranchée aux coefficients de la matrice. Cette méthode est beaucoup plus rapide.
- Le calcul des intégrale nécessite d'inclure la librairie de mathématique (math.h) dans le fichier main.h (option -lm avec gcc).
- La diagonalisation se fait avec la fonction dsyev de la librairie LAPACK.
 Etant écrite en Fortran, on doit l'interfacer avec C grâce à la librairie
 LAPACKE. On doit donc la pré-installer sur l'ordinateur et inclure
 llapacke.h dans le fichier main.h (option -llapacke dans gcc).
- Le calcul de l'intégrale (boucle sur k) peut se paralléliser grâce à la librairie OPENMP. On doit donc la pré-installer sur l'ordinateur et inclure omp.h dans le fichier main.h (option -fopenmp dans gcc).

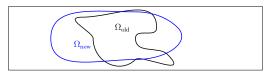
L'algorithme précédent est simple à concevoir mais il est lent car il nécessite de modifier le domaine cube par cube.

On regarde maintenant s'il n'est pas possible de procéder avec plusieurs cubes en même temps, tout en s'assurant que la probabilité augmente.

L'algorithme précédent est simple à concevoir mais il est lent car il nécessite de modifier le domaine cube par cube.

On regarde maintenant s'il n'est pas possible de procéder avec plusieurs cubes en même temps, tout en s'assurant que la probabilité augmente.

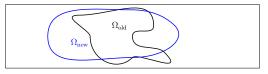
Question: qu'est ce qu'une (petite) perturbation d'un domaine?



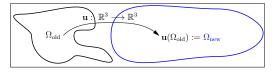
L'algorithme précédent est simple à concevoir mais il est lent car il nécessite de modifier le domaine cube par cube.

On regarde maintenant s'il n'est pas possible de procéder avec plusieurs cubes en même temps, tout en s'assurant que la probabilité augmente.

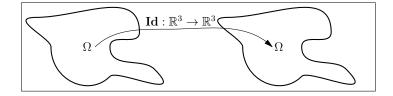
Question: qu'est ce qu'une (petite) perturbation d'un domaine?



Idée : identifier les déformations d'un domaine comme les ensembles images d'une famille d'applications.

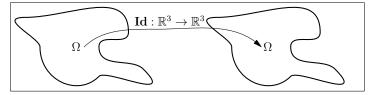


On peut donc travailler sur les $\mathbf{u}:\mathbb{R}^3\to\mathbb{R}^3$ (analyse fonctionnelle) au lieu de considérer des domaines (pas de topologie sur les parties de \mathbb{R}^3). Pas de déformation : c'est l'application identité $Id:\mathbf{x}\in\mathbb{R}^3\longmapsto\mathbf{x}\in\mathbb{R}^3$

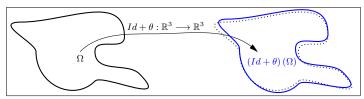


On peut donc travailler sur les $\mathbf{u}:\mathbb{R}^3\to\mathbb{R}^3$ (analyse fonctionnelle) au lieu de considérer des domaines (pas de topologie sur les parties de \mathbb{R}^3).

Pas de déformation : c'est l'application identité $Id: \mathbf{x} \in \mathbb{R}^3 \longmapsto \mathbf{x} \in \mathbb{R}^3.$



Petite déformation : c'est une perturbation $\theta: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ de l'identité.



Pour gérer les déformations, on introduit une fonctionnelle modifiée de la probabilité $\Omega\mapsto p_{\nu}(\Omega)$

$$ilde{p}_{
u,\Omega}: heta\longmapsto ilde{p}_{
u,\Omega}(heta):=p_{
u}\left[\left(extstyle Id+ heta
ight)\left(\Omega
ight)
ight].$$

Pour gérer les déformations, on introduit une fonctionnelle modifiée de la probabilité $\Omega \mapsto p_{\nu}(\Omega)$

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}:\theta\longmapsto \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta):=p_{\nu}\left[\left(\mathit{Id}+\theta\right)\left(\Omega\right)\right].$$

Dérivée de formes de p_{ν} : c'est un développement de Taylor à l'origine de la fonctionnelle modifiée $\tilde{p}_{\nu,\Omega}$:

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) = \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\mathbf{0}) + D_{\mathbf{0}}\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) + o(\theta)$$

Pour gérer les déformations, on introduit une fonctionnelle modifiée de la probabilité $\Omega \mapsto p_{\nu}(\Omega)$

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}:\theta\longmapsto \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta):=p_{\nu}\left[\left(\mathit{Id}+\theta\right)\left(\Omega\right)\right].$$

Dérivée de formes de p_{ν} : c'est un développement de Taylor à l'origine de la fonctionnelle modifiée $\tilde{p}_{\nu,\Omega}$:

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) = \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\mathbf{0}) + \mathrm{D}_{\mathbf{0}}\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) + o(\theta) \quad \text{on veut} \\
\geqslant \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\mathbf{0}) = p_{\nu}(\Omega)$$

Pour gérer les déformations, on introduit une fonctionnelle modifiée de la probabilité $\Omega \mapsto p_{\nu}(\Omega)$

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}: \theta \longmapsto \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) := p_{\nu}\left[\left(Id + \theta\right)(\Omega)\right].$$

Dérivée de formes de p_{ν} : c'est un développement de Taylor à l'origine de la fonctionnelle modifiée $\tilde{p}_{\nu,\Omega}$:

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) = \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\mathbf{0}) + D_{\mathbf{0}}\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) + o(\theta) \quad \text{on veut} \\
\geqslant \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\mathbf{0}) = p_{\nu}(\Omega) + \int_{\partial\Omega} \frac{\partial p_{\nu}}{\partial\Omega} \theta_{\mathbf{n}} + o(\theta) \quad \text{pour } \theta \text{ petit}$$

Pour gérer les déformations, on introduit une fonctionnelle modifiée de la probabilité $\Omega\mapsto p_{\nu}(\Omega)$

$$\tilde{p}_{\nu,\Omega}: \theta \longmapsto \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) := p_{\nu}\left[\left(Id + \theta\right)(\Omega)\right].$$

Dérivée de formes de p_{ν} : c'est un développement de Taylor à l'origine de la fonctionnelle modifiée $\tilde{p}_{\nu,\Omega}$:

$$\begin{array}{lcl} \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) & = & \tilde{p}_{\nu,\Omega}\left(\mathbf{0}\right) & + & \mathrm{D}_{\mathbf{0}}\tilde{p}_{\nu,\Omega}(\theta) & + o(\theta) & \text{on veut} \\ & & \geqslant \tilde{p}_{\nu,\Omega}(\mathbf{0}) = p_{\nu}(\Omega) \\ p_{\nu}(\Omega_{\theta}) & = & p_{\nu}(\Omega) & + & \int_{\partial\Omega} \frac{\partial p_{\nu}}{\partial\Omega} \theta_{\mathbf{n}} & + o(\theta) & \text{pour } \theta \text{ petit} \end{array}$$

Inégalité de Cauchy-Schwarz : on a une borne optimale pour le terme

$$\int_{\partial\Omega} \frac{\partial p_{\nu}}{\partial\Omega} \theta_{\mathbf{n}} \quad \leqslant \quad \sqrt{\int_{\partial\Omega} \left(\frac{\partial p_{\nu}}{\partial\Omega}\right)^{2}} \, \sqrt{\int_{\partial\Omega} \theta_{\mathbf{n}}^{2}},$$

et l'égalité a lieu si et seulement si $\theta_{\mathbf{n}} = t \frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}$ avec t > 0.

Gradient de formes : c'est la meilleure perturbation locale (t > 0 petit)

$$\overline{\theta(\mathbf{x})=trac{\partial p_{
u}}{\partial\Omega}(\mathbf{x})\mathbf{n}_{\partial\Omega}(\mathbf{x})}$$
 a priori définie pour tout $\mathbf{x}\in\partial\Omega$. On a :

$$ho_
u(\Omega_ heta) \ = \
ho_
u(\Omega) \ + \ t \int_{\partial\Omega} \left(rac{\partial p_
u}{\partial\Omega}
ight)^2 + o(t) \ \ \geqslant \ \
ho_
u(\Omega),$$

Gradient de formes : c'est la meilleure perturbation locale (t > 0 petit) $\theta(\mathbf{x}) = t \frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}) \mathbf{n}_{\partial \Omega}(\mathbf{x})$ a priori définie pour tout $\mathbf{x} \in \partial \Omega$. On a :

$$p_
u(\Omega_ heta) \; = \; p_
u(\Omega) \; + \; t \int_{\partial\Omega} \left(rac{\partial p_
u}{\partial\Omega}
ight)^2 + o(t) \;\; \geqslant \;\; p_
u(\Omega),$$

Interprétation Physique : le gradient de formes défini sur le bord donne l'intensité avec laquelle on doit déformer la surface le long de la normale afin d'augmenter (locallement) la fonctionnelle de manière optimale.

Gradient de formes : c'est la meilleure perturbation locale (t > 0 petit) $\theta(\mathbf{x}) = t \frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}) \mathbf{n}_{\partial \Omega}(\mathbf{x})$ a priori définie pour tout $\mathbf{x} \in \partial \Omega$. On a :

$$ho_
u(\Omega_ heta) \; = \;
ho_
u(\Omega) \; + \; t \int_{\partial\Omega} \left(rac{\partial
ho_
u}{\partial\Omega}
ight)^2 + o(t) \;\; \geqslant \;\;
ho_
u(\Omega),$$

Interprétation Physique : le gradient de formes défini sur le bord donne l'intensité avec laquelle on doit déformer la surface le long de la normale afin d'augmenter (locallement) la fonctionnelle de manière optimale.

Proposition (2004, Cancès, Keriven, Lodier, Savin)

On rappelle que $p_{\nu}(\Omega)=\sum_{\mathrm{card}\, l_{\nu}=\nu}\prod_{l\in l_{\nu}}\lambda_{l}\prod_{l\notin l_{\nu}}(1-\lambda_{l})$ mais on a aussi :

$$\frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}) = \sum_{i,j,k=1}^{n} \left(\sum_{\substack{l_{\nu} \subset \{1,\ldots,n\} \\ \text{card } l_{\nu} = \nu}} \varepsilon_{l_{\nu}}(k) \prod_{\substack{l \in l_{\nu} \\ l \neq k}} \lambda_{l} \prod_{\substack{l \notin l_{\nu} \\ l \neq k}} (1 - \lambda_{l}) \right) X_{ik} X_{jk} \phi_{i}(\mathbf{x}) \phi_{j}(\mathbf{x}), \text{ où}$$

SX = XD et $X^TX = I_n$ avec D la matrice diagonale formée des valeurs propres et chaque colonne de X un vecteur propre normalisé.

Un nouvel algorithme d'optimisation cubique

Après avoir chargé les données chimiques, initialisé la boîte de calcul et le domaine initial Ω_0 , pour tout $k=0,\ldots,K$, étant donné Ω_k :

- pour tout carré C_j^k sur le bord de Ω_k et on cherche les coordonnées de son centre x_j^k.
- si $\frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}_{j}^{k}) > 0$, alors on définit $\Omega_{k+1} := \Omega_{k} \sqcup C_{k}^{\mathrm{ext}}$;
- sinon on voit si $\frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}_{j}^{k}) < 0$ et alors $\Omega_{k+1} := \Omega_{k} \backslash C_{k}^{\mathrm{int}}$;
- et si ce n'est toujours pas le cas, alors on ne fait rien : $\Omega_{k+1} := \Omega_k$.

Un nouvel algorithme d'optimisation cubique

Après avoir chargé les données chimiques, initialisé la boîte de calcul et le domaine initial Ω_0 , pour tout $k=0,\ldots,K$, étant donné Ω_k :

- pour tout carré C_j^k sur le bord de Ω_k et on cherche les coordonnées de son centre x_j^k.
- si $\frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}_{j}^{k}) > 0$, alors on définit $\Omega_{k+1} := \Omega_{k} \sqcup C_{k}^{\mathrm{ext}}$;
- sinon on voit si $\frac{\partial p_{\nu}}{\partial \Omega}(\mathbf{x}_{j}^{k}) < 0$ et alors $\Omega_{k+1} := \Omega_{k} \setminus C_{k}^{\mathrm{int}}$;
- ullet et si ce n'est toujours pas le cas, alors on ne fait rien : $\Omega_{k+1}:=\Omega_k$.

L'avantage de cette méthode est qu'elle est très rapide, mais elle oscille une fois la convergence atteinte. De plus, on souhaiterais pouvoir l'interfacer ensuite avec l'algorithme précédent pour affiner localement la forme. Cependant, l'approximation de la géométrie (normale) est très mal réalisée par cet algorithme. Et on souhaite aussi réduire le nombre de mailles tout en gagnant en précision.

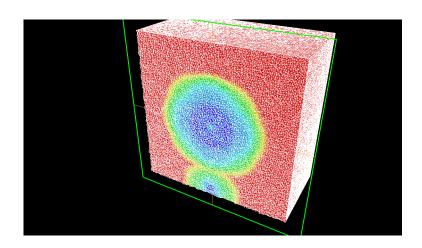
Le passage à un maillage tétraédrique

- On considère maintenant un maillage fait de tétraèdres, triangles, et sommets. Les bords du cube sont aussi stockés sous forme de segments, et on calcule aussi les normales de points du bords.
- Ce changement de programme utilise la constante de préprocesseur LS_MODE. Si elle n'est pas définie dans main.h, alors le programme utilise des tétraèdres. Sinon, c'est la version cubique : LS_MODE 0 pour la méthode aléatoire, LS_MODE 1 pour utiliser la dérivée de formes.

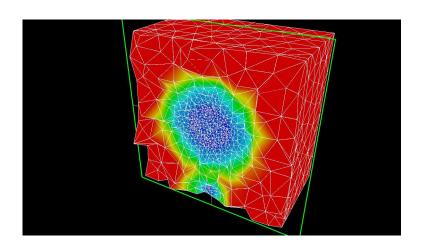
Le passage à un maillage tétraédrique

- On considère maintenant un maillage fait de tétraèdres, triangles, et sommets. Les bords du cube sont aussi stockés sous forme de segments, et on calcule aussi les normales de points du bords.
- Ce changement de programme utilise la constante de préprocesseur LS_MODE. Si elle n'est pas définie dans main.h, alors le programme utilise des tétraèdres. Sinon, c'est la version cubique : LS_MODE 0 pour la méthode aléatoire, LS_MODE 1 pour utiliser la dérivée de formes.
- Le programme utilise de nombreux autre logiciels développé au sein de l'iscd : medit pour la visualisation, mshdist pour la renormalisation de la distance signée, elastic pour l'extension d'un champ de vecteurs, advect pour l'advecteur de la fonction level-set suivant un champs de vecteurs prescrit, mmg3d (version modifiée) pour adapter la maillage à une métrique et à la fonction level-set.
- Adapter la maillage, c'est prescrire une taille locale de maille et modifier le maillage pour qu'il respecte cette cartographie des tailles. Cela permet de raffiner là où on doit être précis, et d'enlever des mailles là où ce n'est pas important. On utilise un fichier .sol pour stocker ces données.

Le concept d'adaptation de maillage pour M_oH



Le concept d'adaptation de maillage pour M_oH



Etant donné une surface correctement initialisée, on effectue la boucle :

 Calcul d'une métrique (calcul de hessiennes) associées aux orbitales (minimisation des erreurs d'intégrales) ainsi qu'à la fonction level-set (minimisation des erreurs de géométrie) : evaluatingMetricOnMeshet writingSolFile

- Calcul d'une métrique (calcul de hessiennes) associées aux orbitales (minimisation des erreurs d'intégrales) ainsi qu'à la fonction level-set (minimisation des erreurs de géométrie) : evaluatingMetricOnMeshet writingSolFile
- Redistanciation de la fonction level-set : mshdist cube.mesh -dom -ncpu 4

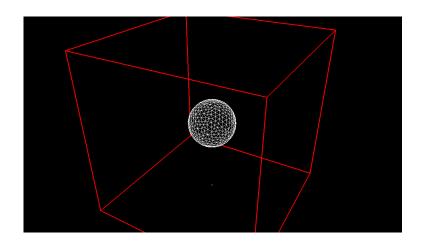
- Calcul d'une métrique (calcul de hessiennes) associées aux orbitales (minimisation des erreurs d'intégrales) ainsi qu'à la fonction level-set (minimisation des erreurs de géométrie) : evaluatingMetricOnMeshet writingSolFile
- Redistanciation de la fonction level-set : mshdist cube.mesh -dom -ncpu 4
- Calcul de la dérivée de formes grâce aux fonctions computeShapeDerivative, writingShapeSolFile et writingMeshFile.

- Calcul d'une métrique (calcul de hessiennes) associées aux orbitales (minimisation des erreurs d'intégrales) ainsi qu'à la fonction level-set (minimisation des erreurs de géométrie) : evaluatingMetricOnMeshet writingSolFile
- Redistanciation de la fonction level-set : mshdist cube.mesh -dom -ncpu 4
- Calcul de la dérivée de formes grâce aux fonctions computeShapeDerivative, writingShapeSolFile et writingMeshFile.
- Extension de la dérivée de formes en champs de vecteurs en dehors du bord du domaine : elastic cube.mesh -p ../inputFiles/cube.elas -s cube.sol -o cube.new.sol

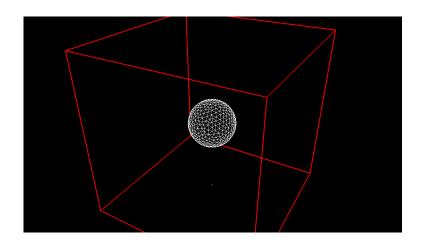
- Calcul d'une métrique (calcul de hessiennes) associées aux orbitales (minimisation des erreurs d'intégrales) ainsi qu'à la fonction level-set (minimisation des erreurs de géométrie) : evaluatingMetricOnMeshet writingSolFile
- Redistanciation de la fonction level-set : mshdist cube.mesh -dom -ncpu 4
- Calcul de la dérivée de formes grâce aux fonctions computeShapeDerivative, writingShapeSolFile et writingMeshFile.
- Extension de la dérivée de formes en champs de vecteurs en dehors du bord du domaine : elastic cube.mesh -p ../inputFiles/cube.elas -s cube.sol -o cube.new.sol
- Advection de la fonction level-set selon ce champs de vecteurs : advect -dt 1.0 -nocfl cube.mesh -c cube.chi.sol -s cube.sol -o cube.new.sol

- Calcul d'une métrique (calcul de hessiennes) associées aux orbitales (minimisation des erreurs d'intégrales) ainsi qu'à la fonction level-set (minimisation des erreurs de géométrie) : evaluatingMetricOnMeshet writingSolFile
- Redistanciation de la fonction level-set : mshdist cube.mesh -dom -ncpu 4
- Calcul de la dérivée de formes grâce aux fonctions computeShapeDerivative, writingShapeSolFile et writingMeshFile.
- Extension de la dérivée de formes en champs de vecteurs en dehors du bord du domaine : elastic cube.mesh -p ../inputFiles/cube.elas -s cube.sol -o cube.new.sol
- Advection de la fonction level-set selon ce champs de vecteurs : advect -dt 1.0 -nocfl cube.mesh -c cube.chi.sol -s cube.sol -o cube.new.sol
- Récupération de la nouvelle surface à partir de la fonction level-set advectée puis adaptation du maillage à la level-set tout en respectant la métrique liée aux orbitales (beaucoup de mailles près des noyaux) : mmg3d_03 -in cube.mesh -ls -sol cube.sol -out cubeAdapt.mesh -nr -hmin 0.05 -hmax 0.1 -hgrad 2.0 -hausd 0.01

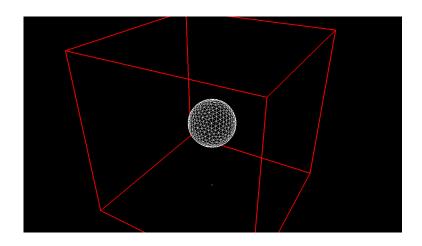
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 0)



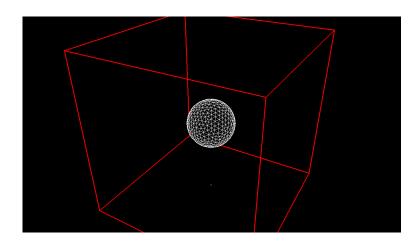
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 1)



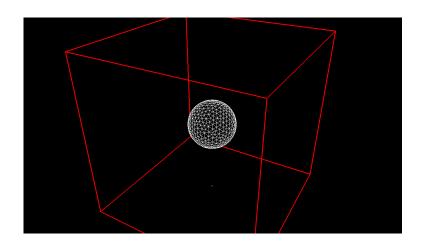
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 2)



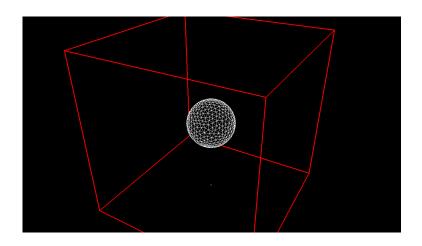
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 3)



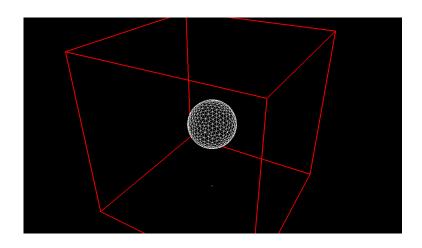
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 4)



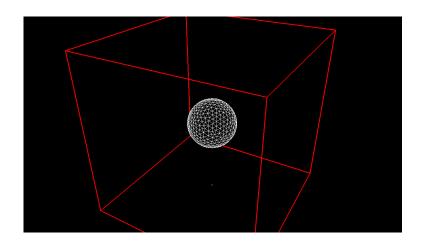
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 5)



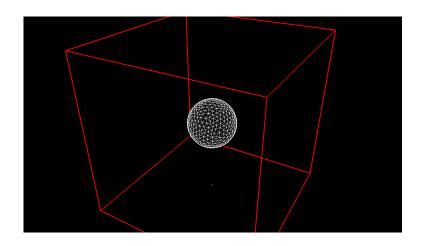
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 6)



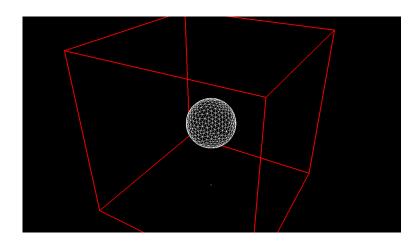
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 7)



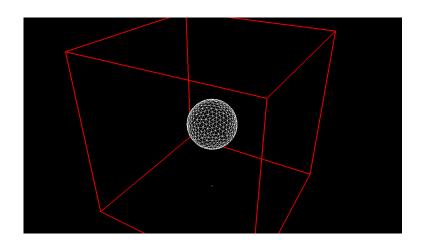
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 8)



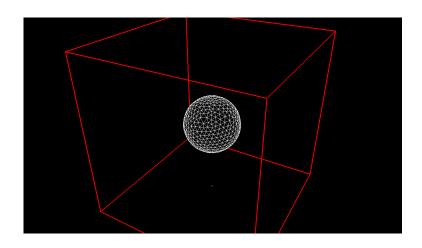
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 9)



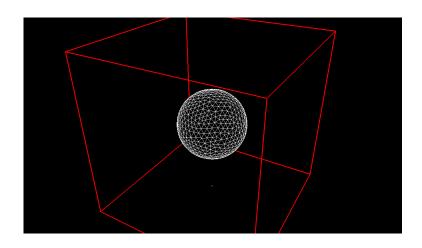
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 10)



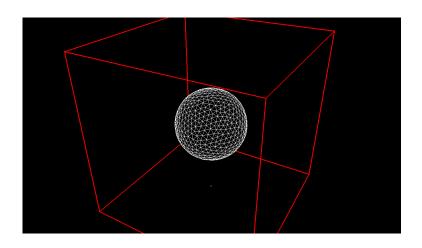
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 20)



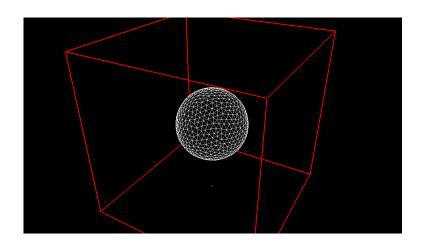
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 30)



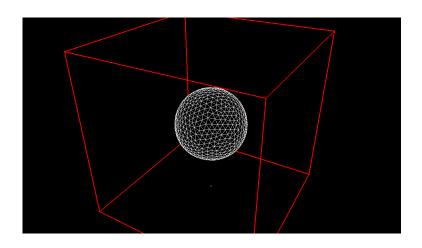
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 40)



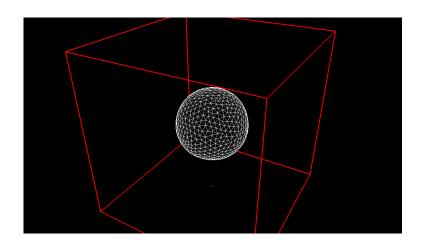
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 50)



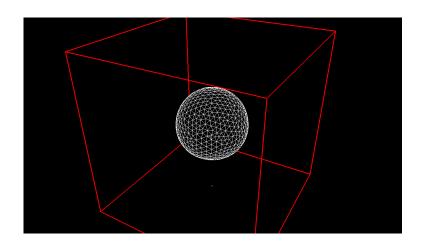
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 60)



Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 70)

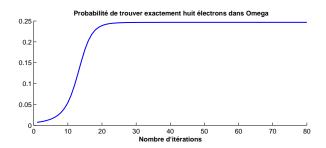


Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 80)



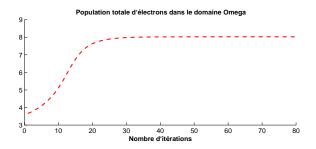
Résultats : exemple de la molécule M_oH

Temps de calcul : 45 sec. par itération soit 7.5 min. pour 10 itérations.

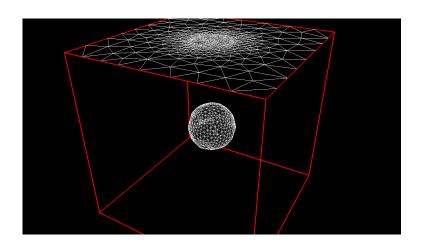


Résultats : exemple de la molécule M_oH

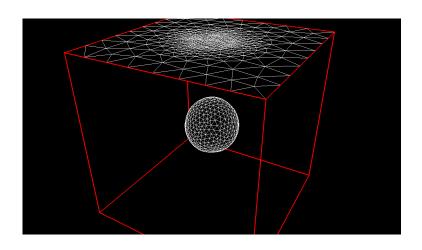
Temps de calcul : 45 sec. par itération soit 7.5 min. pour 10 itérations.



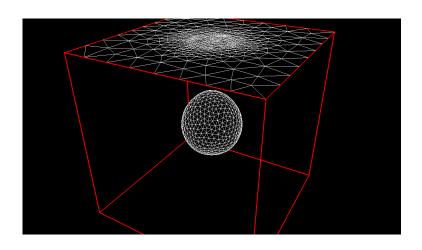
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 0)



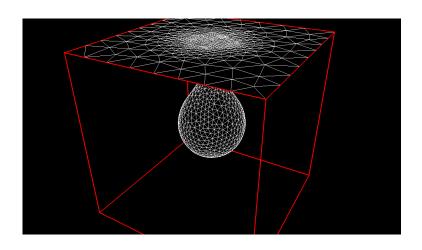
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 10)



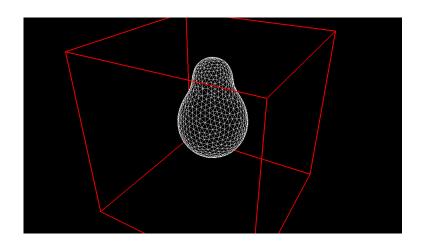
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 20)



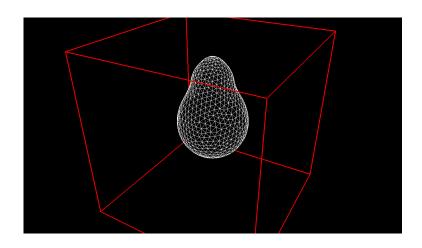
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 30)



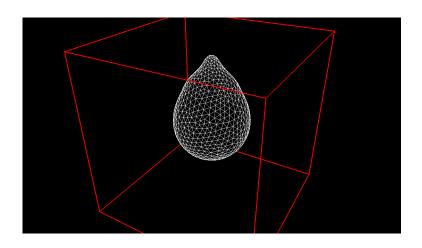
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 40)



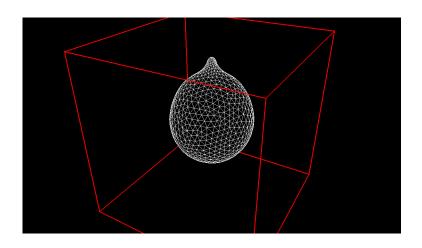
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 50)



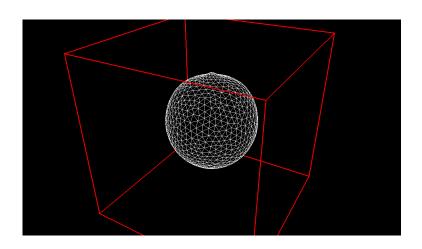
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 100)



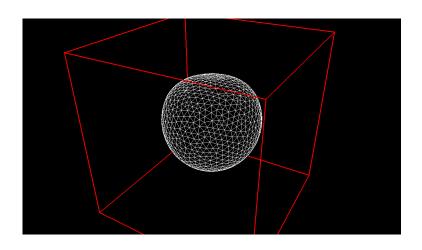
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 150)



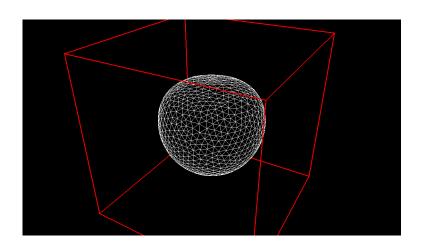
Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 200)



Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 250)

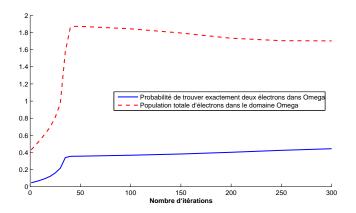


Résultats : exemple de la molécule M_oH (itération 300)



Résultats : exemple de la molécule M_oH

Temps de calcul : 30 sec. par itération soit 5 min. pour 10 itérations.



- Le code actuellement disponible nécessite de recompiler à chaque modification de paramètres. On est en train de réfléchir à le rendre facile à utiliser et à la documenter (guide utilisateur)
- Le code doit maintenant être testé (test unitaire) informatiquement et avec des exemples chimiques réels plus avancés. Pour l'algorithme cubique, les résultats sont similaires à ceux donnés par un autre programme MPDs.
- Théoriquement, on sait comment adapter ce formalisme à une fonction d'onde multi-déterminant. De nombreuses difficultés surviennent alors (matrice non-symétrique, ne vaut plus l'identité sur \mathbb{R}^3 , problème de boîte, de parallélisation).
- On souhaite mettre en place dans le cas simple déterminant une méthode d'ordre deux de type Newton afin d'accélérer la convergence
- Des résultats d'existence mathématique sur le caractère bien posé du problème ont été développés. Un aperçu d'algorithme novateur est en train de voir le jour (mixte tétra-cube, par densité).
- Vos remarques sont les bienvenues!