Optimisation d'une distribution de source de chaleur le long d'une barre par la méthode de Nelder-Mead

Raphaël GRANGER et Quiyan YANG et Yannick KOULONI

2024 - 2025

Problématique du projet

L'équation de notre problème est la suivante :

$$\frac{\partial (k(x) \times \frac{\partial T}{\partial x})}{\partial x} = S(x) \tag{1}$$

avec k(x) le coefficient de conduction non uniforme, T(x) la température et S(x) le terme source.

On cherche à minimiser la fonction coût définie ci-après :

$$f(S) = \frac{1}{2} \times ||T(x) - T^*(x)||^2$$
 (2)

Problématique du projet

Pour l'implémentation, nous écrivons f(S) sous sa forme discrète :

$$f_d(S) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} h \times (T_i - T^*)^2$$
 (3)

La problématique du projet consiste à trouver :

Quelle distribution de source S(x) pour atteindre la température cible $T^*(x)$?

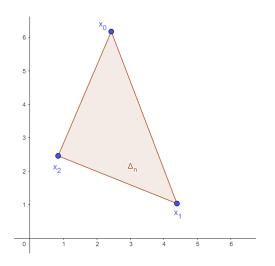
Problématique du projet

S(x) est définie par :

$$S(x) = \sum_{i=1}^{n} S_i B_i(x) \tag{4}$$

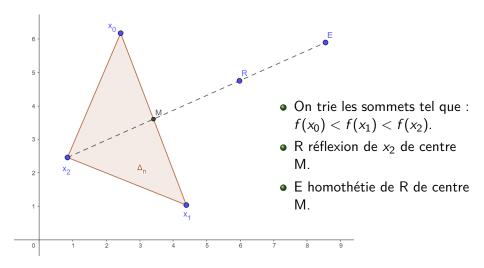
Avec $(S_i)_{i=1,...N}$ les variables d'optimisation et $B_i(x)$ une base quelconque (de polynômes, de sinus, de Bernstein, ...)

Initialisation de la méthode



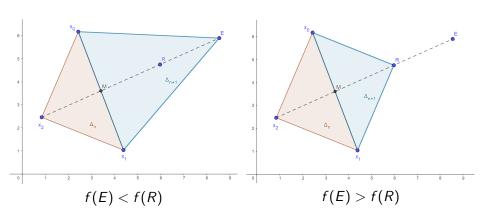
• On se donne un simplexe Δ_0 .

Différentes évaluations



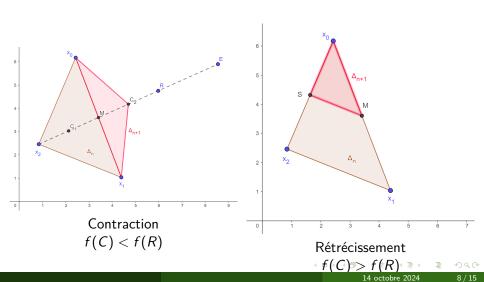
Expansion

• Si $f(x_2)$ est le plus grand, Δ_{n+1} s'étend.

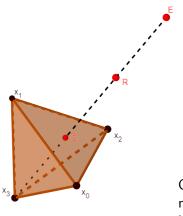


Contraction et rétrécissement

• Si $f(x_2)$ n'est pas le plus grand, Δ_{n+1} retrécie.



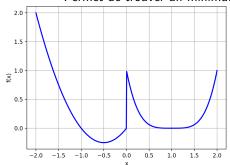
Nelder-Mead en 3D



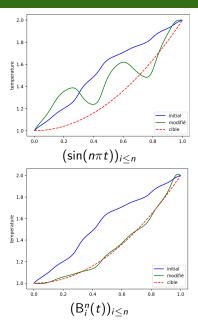
On récupère l'isobarycentre G de la meilleure face. La réflexion et l'homothétie restent les mêmes.

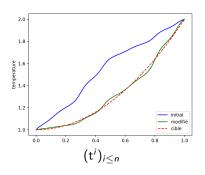
Propriétés de la méthode

- Variation des paramètres.
- Les simplexes peuvent se coincer.
- Il est possible que le simplexe soit "plat".
 - ▶ Si Δ_0 ne l'est pas, alors $\forall n \in \mathbb{N}$, Δ_n non plus.
- La méthode est faite pour s'adapter aux caractéristiques locales de la fonction.
 - ▶ Permet de trouver un minimum local.



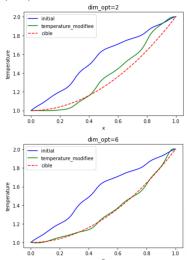
Choix de la base

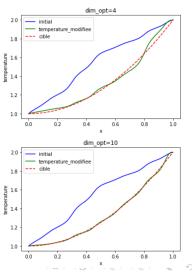




Simulations numériques

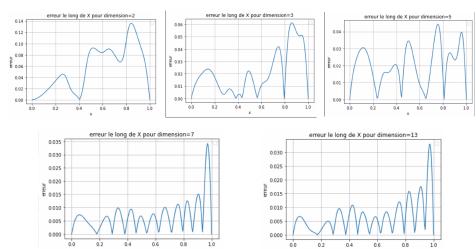
A l'issue de différentes simulations réalisées, nous obtenons les résultats graphiques suivants :





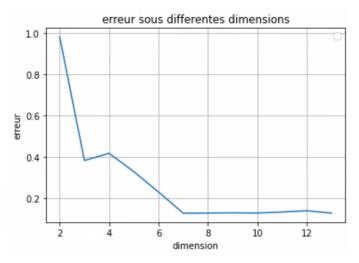
Erreurs et Convergence

En variant la dimension, nous trouvons les erreurs sur des différentes positions de la barre pour chaque dimension :



Erreurs et Convergence

Nous obtenons l'évolution de l'erreur en fonction des dimensions :



Conclusion

La méthode de Nelder-Mead présente des avantages et inconvenients :

- Une bonne précision au détriment de la dimension;
- Une vitesse de convergence faible;
- La recherche de miniminum local.