# Opportunisme et ordonnancement en optimisation sans dérivées

Loïc Anthony Sarrazin-Mc Cann

École Polytechnique de Montréal

1er mai 2018



- Introduction
- Recherche Directe
- Opportunisme et ordonnancement
- Tests numériques
- Conclusion



- Introduction
- 2 Recherche Directe
- Opportunisme et ordonnancement
- 4 Tests numériques
- Conclusion

## Problème d'optimisation :

Introduction

$$\begin{cases} \min_{x \in \mathbb{R}^n} & f(x) \\ \text{s.à.} & c_j(x) \le 0 \ \forall j \in \{1, \dots, \} \\ & l_i \le x_i \le u_i \end{cases}$$

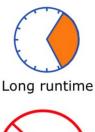
00000

#### Problème d'optimisation :

$$\begin{cases} \min_{x \in \mathbb{R}^n} & f(x) \\ \text{s.à.} & c_j(x) \le 0 \quad \forall j \in \{1, \dots, \} \\ & l_i \le x_i \le u_i \end{cases}$$

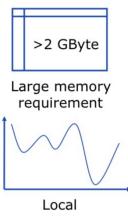
• f(x) et  $c_i(x)$  sont des boîtes noires.

# Boîte noire





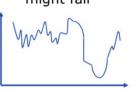
available



optima



Software might fail



Non-smooth, noisy

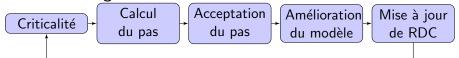
Copyright © 2009 Boeing, All rights reserved



00000

# Types d'algorithmes de DFO

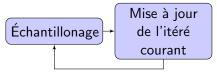
## Méthodes de région de confiance



00000

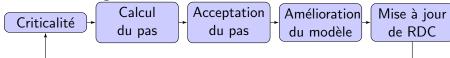


#### Méthodes de recherche directe

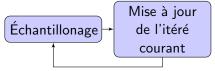


# Types d'algorithmes de DFO

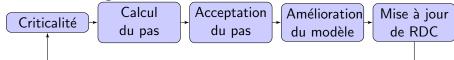
## Méthodes de région de confiance



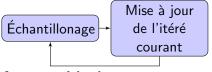
#### Méthodes de recherche directe



### Méthodes de région de confiance



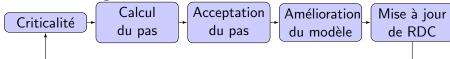
#### Méthodes de recherche directe



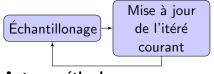
Directionnelles (MADS)

# Types d'algorithmes de DFO

## Méthodes de région de confiance



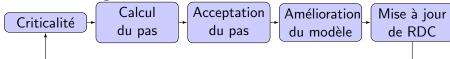
#### Méthodes de recherche directe



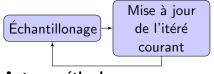
Directionnelles (MADS)
Simpliciales (Nelder-Mead)

# Types d'algorithmes de DFO

## Méthodes de région de confiance



#### Méthodes de recherche directe

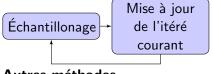


Directionnelles (MADS)
Simpliciales (Nelder-Mead)

00000



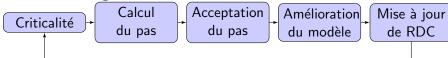
#### Méthodes de recherche directe



Directionnelles (MADS) Simpliciales (Nelder-Mead)

# Types d'algorithmes de DFO

### Méthodes de région de confiance



#### Méthodes de recherche directe



Directionnelles (MADS) Simpliciales (Nelder-Mead)

#### Autres méthodes

Heuristiques (Essaim de particules, Recuit Simulé)

# Types d'algorithmes de DFO

## Méthodes de région de confiance



#### Méthodes de recherche directe



Directionnelles (MADS)

Simpliciales (Nelder-Mead)

#### Autres méthodes

Heuristiques (Essaim de particules, Recuit Simulé)

Hybrides (Filtrage implicite)



Introduction 00000

Notre but : réduire le nombre d'évaluations d'une boîte noire.



Notre but : réduire le nombre d'évaluations d'une boîte noire.

Est-il toujours nécessaire d'évaluer tous les points déterminés lors des différentes étapes des méthodes?



Notre but : réduire le nombre d'évaluations d'une boîte noire.

Est-il toujours nécessaire d'évaluer tous les points déterminés lors des différentes étapes des méthodes ?

Si non, on étudiera alors l'impact de la stratégie opportuniste.



Notre but : réduire le nombre d'évaluations d'une boîte noire.

Est-il toujours nécessaire d'évaluer tous les points déterminés lors des différentes étapes des méthodes?

Si non, on étudiera alors l'impact de la stratégie opportuniste.

## Stratégie opportuniste

La stratégie opportuniste désigne l'arrêt prématuré d'une étape d'un l'algorithme si les conditions pour passer à l'étape suivante sont déjà remplies.



Notre but : réduire le nombre d'évaluations d'une boîte noire.

Est-il toujours nécessaire d'évaluer tous les points déterminés lors des différentes étapes des méthodes ?

Si non, on étudiera alors l'impact de la stratégie opportuniste.

## Stratégie opportuniste

La stratégie opportuniste désigne l'arrêt prématuré d'une étape d'un l'algorithme si les conditions pour passer à l'étape suivante sont déjà remplies.

Maintes fois mentionnée et utilisée mais jamais étudiée en soi.



00000

# Sonde non-opportuniste

# $P^k :=$

$$t_1 = (1, 2, 2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6 = (3, 2, 2)$$

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

00000

## Sonde non-opportuniste

# $P^k :=$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6 = (3, 2, 2)$$

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

## Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

Introduction

00000

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2, 2, 1)$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5 = (2, 3, 2)$$

$$t_6 = (3, 2, 2)$$

$$P^k :=$$

$$t_1=(1,2,2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

#### Sonde non-opportuniste $P^k :=$

Introduction

00000

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2,1,2), \ f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2,2,1), \ f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5 = (2,3,2)$$

$$t_6 = (3, 2, 2)$$

$$P^k :=$$

$$t_1=(1,2,2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

# Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2, 2, 1), f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2,2,3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2, 3, 2)$$

$$t_6 = (3, 2, 2)$$

### Sonde opportuniste

$$P^k :=$$

$$t_1=(1,2,2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

7/33

00000

## Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2, 2, 1), f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2, 2, 3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2,3,2), f(t_3) = -1.5\checkmark$$

$$t_6 = (3, 2, 2)$$

$$P^k :=$$

$$t_1=(1,2,2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

# Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2,2,1), \ f(t_3) = -1$$

$$t_4 = (2, 2, 3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2,3,2), f(t_3) = -1.5\checkmark$$

$$t_6 = (3, 2, 1), f(t_3) = 6$$

$$P^k :=$$

$$t_1=(1,2,2)$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

# Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

Introduction

00000

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2,2,1), f(t_3) = -1$$

$$t_4 = (2, 2, 3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2,3,2), f(t_3) = -1.5\checkmark$$

$$t_6 = (3, 2, 1), f(t_3) = 6$$

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2=(2,1,2)$$

$$t_3 = (2, 2, 1)$$
  
 $t_4 = (2, 2, 3)$ 

$$t_5 = (2, 3, 2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

## Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

Introduction

00000

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2,1,2), \ f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2,2,1), f(t_3) = -1$$

$$t_4 = (2, 2, 3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2,3,2), f(t_3) = -1.5\checkmark$$

$$t_6 = (3, 2, 1), f(t_3) = 6$$

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2,1,2), \ f(t_2) = 1$$

$$t_3=(2,2,1)$$

$$t_4=(2,2,3)$$

$$t_5=(2,3,2)$$

$$t_6=(3,2,2)$$

# Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2, 2, 1), f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2,2,3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2,3,2), f(t_3) = -1.5\checkmark$$

$$t_6 = (3, 2, 1), f(t_3) = 6$$

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2,1,2), \ f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2,2,1), \ f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5 = (2, 3, 2)$$

$$t_6 = (3, 2, 1)$$



# Sonde non-opportuniste

$$P^k :=$$

Introduction

00000

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2, 2, 1), f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2, 2, 3), f(t_3) = 5$$

$$t_5 = (2,3,2), f(t_3) = -1.5\checkmark$$

$$t_6 = (3, 2, 1), f(t_3) = 6X$$

### Sonde opportuniste

$$P^k :=$$

$$t_1 = (1, 2, 2), f(t_1) = 2X$$

$$t_2 = (2, 1, 2), f(t_2) = 1$$

$$t_3 = (2,2,1), \ f(t_3) = -1 \checkmark$$

$$t_4 = (2, 2, 3)$$

$$t_5 = (2, 3, 2)$$

$$t_6 = (3, 2, 1)$$

#### Alors:

- Pour quelles méthodes est-elle valable?
- 2 Quand doit-on arrêter la sonde?
- 3 Comment doit-on ordonner les points de  $P^k$ ?



- Recherche Directe
- Opportunisme et ordonnancemen:
- 4 Tests numériques
- Conclusion

## Identification des méthodes

### Question 1.

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.



#### Question 1.

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance

# Identification des méthodes

#### Question 1.

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme

## Question $\overline{1}$ .

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé



#### Identification des méthodes

#### Question 1.

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé Recherche directe directionnelles

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé

Recherche directe directionnelles

- Convergent vers un optimum indépendamment de l'arrêt prématuré.



Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé

#### Recherche directe directionnelles

- Convergent vers un optimum indépendamment de l'arrêt prématuré. Recherche directe directionnelles hybrides

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé

Recherche directe directionnelles

- Convergent vers un optimum indépendamment de l'arrêt prématuré.

Recherche directe directionnelles hybrides

- Convergent mais on peut altérer le bon fonctionnement.



### Identification des méthodes

#### Question 1.

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé

Recherche directe directionnelles

- Convergent vers un optimum indépendamment de l'arrêt prématuré.

Recherche directe directionnelles hybrides

Convergent mais on peut altérer le bon fonctionnement.
 Heuristiques



#### Identification des méthodes

#### Question 1.

Pour quelles méthode est-ce valable?

Critère : les méthodes doivent posséder une liste de points.

Région de confiance X

- Une seule évaluation de f(x) pour une itération de l'algorithme Recherche directe simpliciales X
- Déja un arrêt prématuré et un ordre pré-déterminé

#### Recherche directe directionnelles

- Convergent vers un optimum indépendamment de l'arrêt prématuré.

#### Recherche directe directionnelles hybrides <

- Convergent mais on peut altérer le bon fonctionnement.

Heuristiques?

- Dépends de la forme de l'heuristique.



Méthodes de recherche directe directionelles :



#### Méthodes de recherche directe directionelles :

• Échantillonne f(x) et c(x) sur un ensemble fini de points.

#### Méthodes de recherche directe directionelles :

- Échantillonne f(x) et c(x) sur un ensemble fini de points.
- Prends une action basée seulement sur ces valeurs.



#### Méthodes de recherche directe directionelles :

- Échantillonne f(x) et c(x) sur un ensemble fini de points.
- Prends une action basée seulement sur ces valeurs.

# **Algorithme 1** Cadre de travail en recherche directe directionnelles

```
for k = 1, 2, ... do
```

Étape de recherche : Calcule f(x) à un ensemble de points  $S^k$  issu de mécanismes heuristiques.

Si succès, mise à jour de  $x^k$ 

Étape de sonde : Calcule f(x) à un ensemble de points  $P^k:=\{x^k+\delta^k d:d\in D\}$ , où D est un ensemble générateur positif. Si succès, mise à jour de  $x^k$ 

end for



#### Méthodes de recherche directe directionelles :

- Échantillonne f(x) et c(x) sur un ensemble fini de points.
- Prends une action basée seulement sur ces valeurs.

# **Algorithme 1** Cadre de travail en recherche directe directionnelles

```
for k = 1, 2, ... do
```

**Étape de recherche** : Calcule f(x) à un ensemble de points  $S^k$  issu de mécanismes heuristiques.

Si succès, mise à jour de  $x^k$ 

**Étape de sonde** : Calcule f(x) à un ensemble de points  $P^k := \{x^k + \delta^k d : d \in D\}$ , où D est un ensemble générateur positif. Si succès, mise à jour de  $x^k$ 

end for

Remarque : on ne s'intéresse qu'aux étapes de sonde pour l'opportunisme.

#### **Algorithme 2** Recherche par coordonnées

for k = 1, 2, ... do

**Etape de sonde** : Calcule f(x) à un ensemble de points  $P^k$  :=  $\{x^k + \delta^k d : d \in D_{\oplus}\}, \text{ où } D_{\oplus} := \{\pm e_1, \pm e_2, \dots, \pm e_n\}.$ 

Si  $\exists t$  tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Succès mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow t$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \delta^k$ .

Sinon  $\nexists$  t tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Échec mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow x^k$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \frac{\delta^k}{2}$ .

end for

Introduction

Si les évaluations sont séquentielles  $\rightarrow$  On peut arrêter l'algorithme après un succès.

10 / 33

### Recherche par coordonnées (CS)

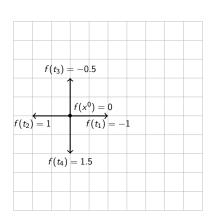


FIGURE - CS

#### Ensemble des directions

$$D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, succès itération k = 0

$$x^1 \leftarrow x^0 + \delta^0 d_4$$
$$\delta^1 \leftarrow \delta^0$$

### Recherche par coordonnées (CS)

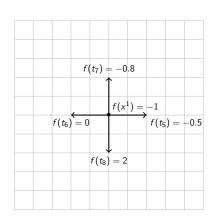


Figure - CS

#### Ensemble des directions

$$D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, échec itération k = 1

$$x^2 \leftarrow x^1$$
$$\delta^2 \leftarrow \frac{\delta^1}{2}$$

### Recherche par coordonnées (CS)

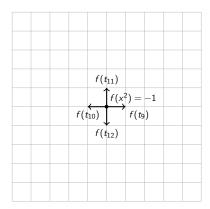


FIGURE - CS

### Recherche par motifs généralisée (GPS)

#### Algorithme 3 Recherche par motifs généralisée

for k = 1, 2, ... do

**Étape de sonde** : Calcule f(x) à un ensemble de points  $P^k :=$  $\{x^k + \delta^k d : d \in D\}$ , où D est un ensemble générateur.

Si  $\exists t$  tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Succès mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow t$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \tau^{-1} \delta^k$ .

Sinon  $\nexists$  t tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Échec mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow x^k$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \tau \delta^k$ .

end for

Introduction



### Recherche par motifs généralisée (GPS)

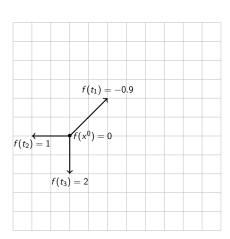


FIGURE - GPS

#### Paramètres |

$$\tau = \frac{2}{3},$$

$$D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, succès itération

$$k = 0$$

$$x^{1} \leftarrow x^{0} + \delta^{0} d_{3}$$

$$\delta^{1} \leftarrow \frac{3}{2} \delta^{0}$$

### Recherche par motifs généralisée (GPS)

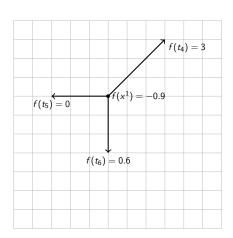


FIGURE - GPS

#### **Paramètres**

$$\tau = \frac{2}{3}, D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, échec itération k = 1 $x^2 \leftarrow x^1$  $\delta^2 \leftarrow \frac{2}{3}\delta^1$ 



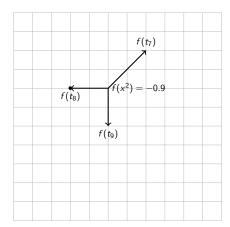


FIGURE - GPS

### Recherche par ensemble générateurs (GSS)

#### **Algorithme 4** Recherche par ensemble générateurs

for k = 1, 2, ... do

Introduction

**Étape de sonde** : Calcule f(x) à un ensemble de points  $P^k := \{x^k + \delta^k d : d \in D\}$ , où D est un ensemble générateur respectant certaines conditions.

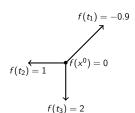
Si  $\exists t$  tel que  $f(t) < f(x^k) - \rho(\delta^k)$ ,  $t \in P^k$ : Succès mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow t$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \phi \delta^k$ .

Sinon  $\nexists$  t tel que  $f(t) < f(x^k) - \rho(\delta^k)$ ,  $t \in P^k$ : Échec mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow x^k$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \tau \delta^k$ .

end for

L'analyse de converge est basée sur la condition de décroissance minimale.

### Recherche par ensembles générateurs (GSS)



## Paramètres $\phi = \frac{3}{2}, \ \tau = \frac{1}{2},$ $D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$

Mise à jour, succès itération k = 0

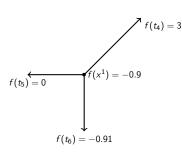
$$f(t_1) < f(x^1) - \rho(\delta^1)$$
  

$$x^1 \leftarrow x^0 + \delta^0 d_3$$
  

$$\delta^1 \leftarrow \frac{3}{2}\delta^0$$

Figure - GSS

### Recherche par ensembles générateurs (GSS)



Paramètres 
$$\tau = \frac{2}{3}$$
, 
$$D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, échec itération k = 1

$$f(t_6) > f(x^1) - \rho(\delta^1)$$

$$x^2 \leftarrow x^1$$

$$\delta^2 \leftarrow \frac{1}{2}\delta^1$$

Figure - GSS



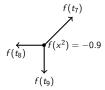


FIGURE - GSS

#### **Algorithme 5** Recherche par treillis adaptatifs

for k = 1, 2, ... do

Introduction

Mise à jour :  $\delta^k \leftarrow \min(\Delta^k, (\Delta^k)^2)$ 

**Étape de sonde** : Calcule f(x) à un ensemble de points

 $P^k := \{x^k + \delta^k d : d \in D\}, \text{ où } D \subset F^k,$ 

avec  $F^k$  le cadre de demi côté  $\Delta^k$ .

Si  $\exists$  t tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Succès mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow t$  et  $\Delta^{k+1} \leftarrow \tau^{-1}\Delta^k$ .

Sinon  $\nexists$  t tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Échec mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow x^k$  et  $\Delta^{k+1} \leftarrow \tau \Delta^k$ .

end for



16/33

### Recherche par motifs généralisée (MADS)

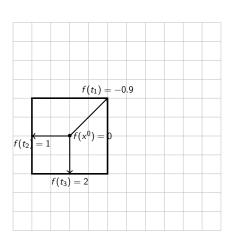


FIGURE - MADS

#### Paramètres |

$$\tau = \frac{2}{3},$$

$$D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, succès itération k = 0

$$x^{1} \leftarrow x^{0} + \delta^{0} d_{3}$$
$$\delta^{1} \leftarrow \frac{3}{2} \delta^{0}$$

### Recherche par motifs généralisée (MADS)

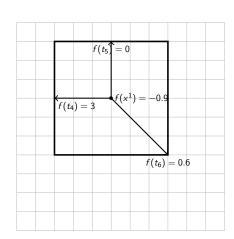


FIGURE - MADS

#### Paramètres

$$\tau = \frac{2}{3}, D = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Mise à jour, échec itération k=1  $x^2\leftarrow x^1$   $\delta^2\leftarrow \frac{2}{3}\delta^1$ 

## Recherche par motifs généralisée (MADS)

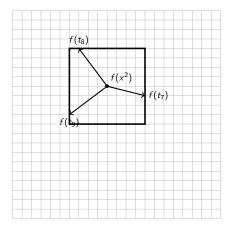


FIGURE - MADS

Introduction

#### Algorithme 6 Filtrage implicite

```
for k = 1, 2, ... do
```

**Étape de sonde** : Calcule f(x) à un ensemble de points

$$P^k := \{x^k + \delta^k d : d \in D_{\oplus}\}, \text{ où } D_{\oplus} := \{\pm e_1, \pm e_2, \dots, \pm e_n\}.$$

Si  $\exists t$  tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Succès

Effectuer une recherche linéaire avec  $\nabla_s f(x^k)$ .

mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow t$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \delta^k$ .

Sinon  $\nexists$  t tel que  $f(t) < f(x^k)$ ,  $t \in P^k$ : Échec mise à jour de  $x^{k+1} \leftarrow x^k$  et  $\delta^{k+1} \leftarrow \frac{\delta^k}{2}$ .

end for



- Introduction
- 2 Recherche Directe
- 3 Opportunisme et ordonnancement
- 4 Tests numériques
- Conclusion

### Question 2.

Quand doit-on arrêter la sonde?



### Question 2.

Quand doit-on arrêter la sonde?



#### Question 2.

Quand doit-on arrêter la sonde?

#### Sonde complète

Désigne l'évaluation de la fonction objectif à tous les points de l'étape de sonde.

#### Question 2.

Quand doit-on arrêter la sonde?

#### Sonde complète

Désigne l'évaluation de la fonction objectif à tous les points de l'étape de sonde.

#### Stratégie opportuniste simple

Désigne l'arrêt prématuré de la sonde à **l'obtention d'un point** satisfaisant le critère de succès.



### Différentes stratégies opportunistes

### Stratégie opportuniste au p<sup>ème</sup> succès

Arrêt de la sonde après **l'obtention de** *p* **points** satisfaisant le critère de succès.



### Différentes stratégies opportunistes

### Stratégie opportuniste au p<sup>ème</sup> succès

Arrêt de la sonde après **l'obtention de** *p* **points** satisfaisant le critère de succès.

### Stratégie opportuniste avec au minimum q évaluations

Arrêt de la sonde **après** q **évaluations** si un point satisfaisant le critère de succès est évalué.



#### **Définitions**

#### Question 3.

Comment doit-on ordonner les points de  $P^k$ ?



### **Définitions**

#### Question 3.

Comment doit-on ordonner les points de  $P^k$ ?

#### Stratégie d'ordonnancement

Stratégie guidant la permutation des points de l'ensemble  $P^k$ .



Lexicographique



#### Lexicographique

Ordonnés comme dans un dictionnaire.



- Lexicographique
  - Ordonnés comme dans un dictionnaire.
- 2 Aléatoire

- 1 Lexicographique
  - Ordonnés comme dans un dictionnaire.
- 2 Aléatoire
- Oirection du dernier succès



- Lexicographique
  - Ordonnés comme dans un dictionnaire.
- Aléatoire
- Oirection du dernier succès
  - Ordonnés selon l'angle avec la direction du dernier succès.

- Lexicographique
  - Ordonnés comme dans un dictionnaire.
- 2 Aléatoire
- 3 Direction du dernier succès
  - Ordonnés selon l'angle avec la direction du dernier succès.
- 4 Guidé par modèle quadratique

Lexicographique

Ordonnés comme dans un dictionnaire.

- Aléatoire
- 3 Direction du dernier succès

Ordonnés selon l'angle avec la direction du dernier succès.

4 Guidé par modèle quadratique

$$A \prec B \text{ si } \tilde{f}(A) < \tilde{f}(B)$$

Lexicographique

Ordonnés comme dans un dictionnaire.

- Aléatoire
- 3 Direction du dernier succès

Ordonnés selon l'angle avec la direction du dernier succès.

4 Guidé par modèle quadratique

$$A \prec B$$
 si  $\tilde{f}(A) < \tilde{f}(B)$ 

 $\tilde{f}$  une fonction substitut quadratique de f.

Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :



Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :

**6** Omnisciente



Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :

**5** Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) < f(B)$$

Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :

**6** Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) < f(B)$$

Déterminer le pire ordonnancement possible :



Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :

**6** Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) < f(B)$$

Déterminer le pire ordonnancement possible :

6 Inverse-Omnisciente

Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :

**5** Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) < f(B)$$

Déterminer le pire ordonnancement possible :

**6** Inverse-Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) > f(B)$$

Déterminer la meilleure amélioration possible avec l'ordonnancement :

**6** Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) < f(B)$$

Déterminer le pire ordonnancement possible :

**6** Inverse-Omnisciente

$$A \prec B \text{ si } f(A) > f(B)$$

Impossible à appliquer en pratique



- Introduction
- 2 Recherche Directe
- Opportunisme et ordonnancemen
- Tests numériques
- Conclusion

1 212 instances de problèmes issus de [J.J. Moré and S.M. Wild 2009]

- 1 212 instances de problèmes issus de [J.J. Moré and S.M. Wild 2009]
- 2 18 problèmes contraints issus de [Audet, Tribes, 2017]

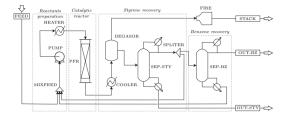
- 1 212 instances de problèmes issus de [J.J. Moré and S.M. Wild 2009]
- 2 18 problèmes contraints issus de [Audet, Tribes, 2017]  $x^0$  irréalisable, avec PB

- 1 212 instances de problèmes issus de [J.J. Moré and S.M. Wild 2009]
- 2 18 problèmes contraints issus de [Audet, Tribes, 2017]  $x^0$  irréalisable, avec PB
- 3 1 Boîte noire, STYRENE, issue de [Audet, Béchard, Le Digabel 2008]

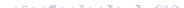
- 1 212 instances de problèmes issus de [J.J. Moré and S.M. Wild 2009]
- 2 18 problèmes contraints issus de [Audet, Tribes, 2017]  $x^0$  irréalisable, avec PB
- 3 1 Boîte noire, STYRENE, issue de [Audet, Béchard, Le Digabel 2008]  $f: R^8 \mapsto R, c: R^8 \mapsto R^{11}, 4 \text{ contraintes EB}, 7 \text{ contraintes PB}$

### • 010 instance do could not be a feet to May ( and C M M/H 2000)

- 1 212 instances de problèmes issus de [J.J. Moré and S.M. Wild 2009]
- **2** 18 problèmes contraints issus de [Audet, Tribes, 2017]  $x^0$  irréalisable, avec PB
- **3** 1 Boîte noire, STYRENE, issue de [Audet, Béchard, Le Digabel 2008]  $f: R^8 \mapsto R, c: R^8 \mapsto R^{11}$ , 4 contraintes EB, 7 contraintes PB



 ${
m FIGURE}$  – Organigramme de la production de Styrène, issu de [Audet, Béchard, Le Digabel 2008]



### Comparaison des stratégies opportunistes

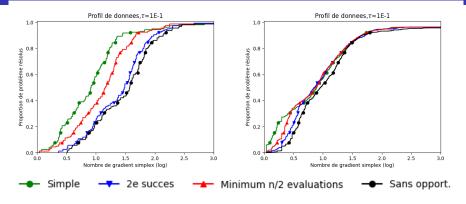


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

### Comparaison des stratégies opportunistes

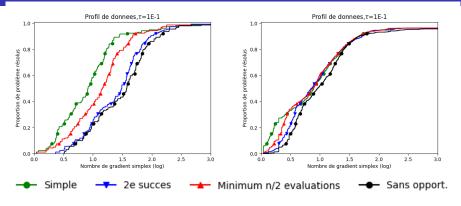


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

Ordonnancement simple plus efficace.



### Comparaison des stratégies opportunistes

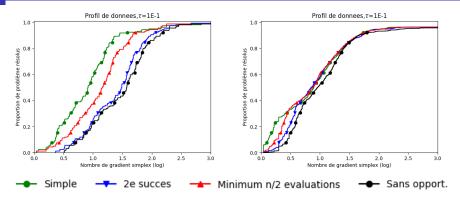


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

Opportunisme et ordonnancement

- Ordonnancement simple plus efficace.
- 2 Autres stratégies → Sonde



25 / 33

Tests numériques 000000

## Comparaison des stratégies opportunistes

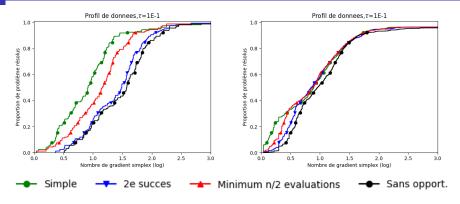


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

- Ordonnancement simple plus efficace.
- Impact moins important sur MADS.

2 Autres stratégies  $\rightarrow$  Sonde



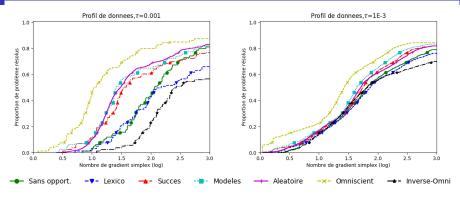


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

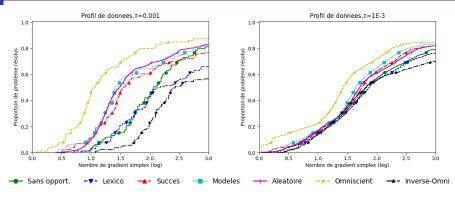


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

 Grand impact de l'ordonnancement sur CS.



Tests numériques 0000000

## Comparaison des stratégies d'ordonnancement

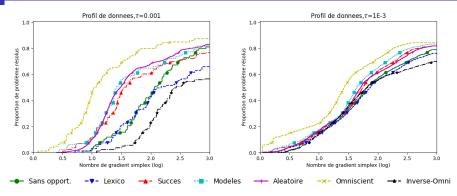


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

- Grand impact de l'ordonnancement sur CS.
- 2 Hiérarchie des stratégies



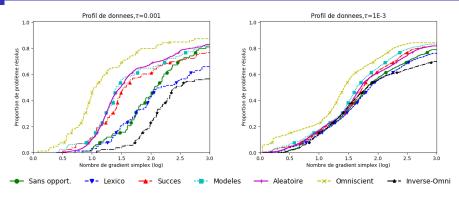


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

- Grand impact de l'ordonnancement sur CS.
- 2 Hiérarchie des stratégies

Impact moins important sur MADS.



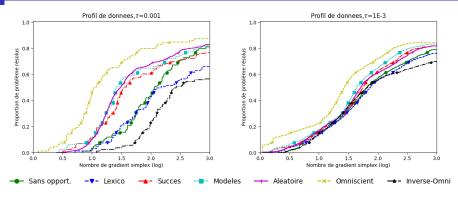


FIGURE - À gauche : CS sur Moré-Wild, à droite MADS sur Moré-Wild

- Grand impact de l'ordonnancement sur CS.
- 2 Hiérarchie des stratégies

- Impact moins important sur MADS.
- Classement différent sur CS et

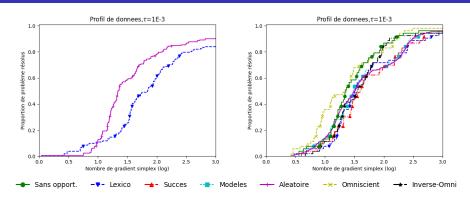


FIGURE - À gauche : GSS sur Moré-Wild, à droite IMFIL sur Moré-Wild



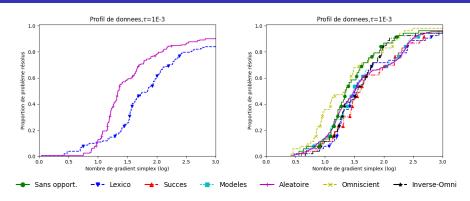


FIGURE - À gauche : GSS sur Moré-Wild, à droite IMFIL sur Moré-Wild

 Sur GSS, stratégie aléatoire domine la stratégie lexicographique.



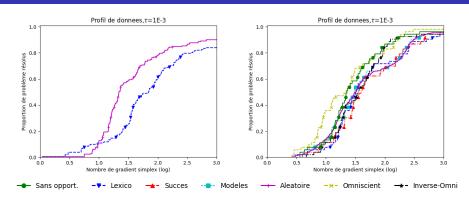


FIGURE - À gauche : GSS sur Moré-Wild, à droite IMFIL sur Moré-Wild

- Sur GSS, stratégie aléatoire domine la stratégie lexicographique.
- Sur IMFIL, opportunisme nuisible.

### Comparaison des stratégies d'ordonnancement

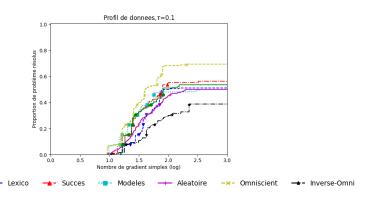


FIGURE - Problèmes contraints avec MADS



Sans opport.

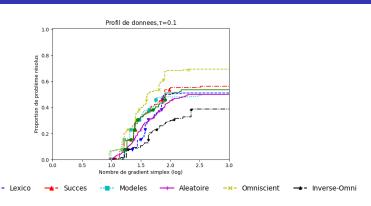


FIGURE - Problèmes contraints avec MADS

1 Courbe de la stratégie omnisciente élevée.



Sans opport.

# Comparaison des stratégies d'ordonnancement

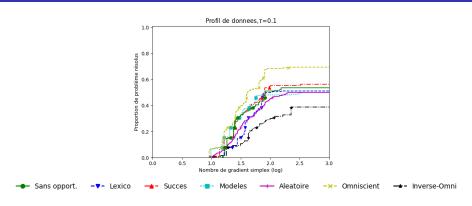
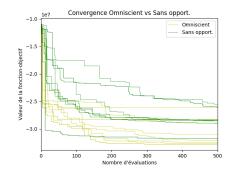


FIGURE - Problèmes contraints avec MADS

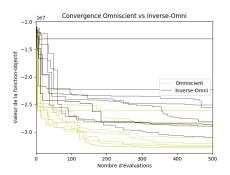
- 1 Courbe de la stratégie omnisciente élevée.
- 2 Stratégie réelles peu performantes.





Tests numériques 0000000

 $\operatorname{Figure}$  – Comparaison omnisciente, inverse-omnisciente et sonde complète



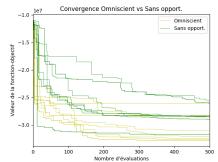
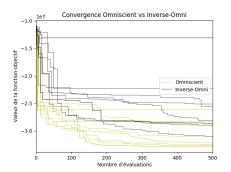


FIGURE - Comparaison omnisciente, inverse-omnisciente et sonde complète

1 Stratégie omnisciente montre un impact de l'opportunisme sur STYRENE.



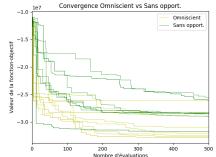
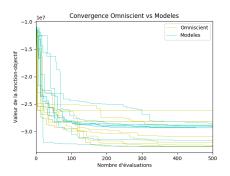


FIGURE - Comparaison omnisciente, inverse-omnisciente et sonde complète

- Stratégie omnisciente montre un impact de l'opportunisme sur STYRENE.
- 2 Sonde complète ressemble d'avantage à inverse-omnisciente.



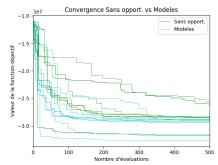
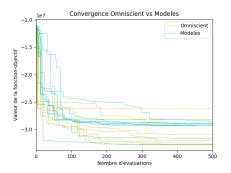


FIGURE - Comparaison omnisciente, sonde complète et avec modèles



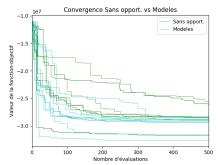
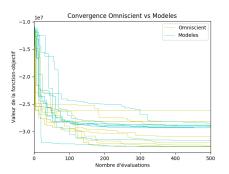
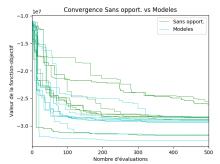


FIGURE - Comparaison omnisciente, sonde complète et avec modèles

La stratégie avec modèles accélère la convergence si comparée à la sonde complète.





Tests numériques 000000

FIGURE - Comparaison omnisciente, sonde complète et avec modèles

- La stratégie avec modèles accélère la convergence si comparée à la sonde complète.
- 2 La stratégie avec modèles converge vers un moins bon optimum que la stratégie omnisciente.
- 2 Sonde complète ressemble d'avantage à inverse-omnisciente.



- Introduction
- 2 Recherche Directe
- Opportunisme et ordonnancement
- Tests numériques
- Conclusion

 L'opportunisme est bénéfique aux méthodes de recherche directe directionnelles.



- L'opportunisme est bénéfique aux méthodes de recherche directe directionnelles.
- L'opportunisme peut aussi être nuisible avec le mauvais ordonnancement.



- L'opportunisme est bénéfique aux méthodes de recherche directe directionnelles.
- L'opportunisme peut aussi être nuisible avec le mauvais ordonnancement.
- Plus la sonde est raffinée, moins son impact est important



- L'opportunisme est bénéfique aux méthodes de recherche directe directionnelles.
- L'opportunisme peut aussi être nuisible avec le mauvais ordonnancement.
- Plus la sonde est raffinée, moins son impact est important
- Stratégies autres que opportunisme simple  $\rightarrow$  Sonde complète



- L'opportunisme est bénéfique aux méthodes de recherche directe directionnelles.
- L'opportunisme peut aussi être nuisible avec le mauvais ordonnancement.
- Plus la sonde est raffinée, moins son impact est important
- ullet Stratégies autres que opportunisme simple o Sonde complète
- Classements des stratégies : Modèles, Aléatoires, Direction du dernier succès, sonde complète et lexicographique



- L'opportunisme est bénéfique aux méthodes de recherche directe directionnelles.
- L'opportunisme peut aussi être nuisible avec le mauvais ordonnancement.
- Plus la sonde est raffinée, moins son impact est important
- Stratégies autres que opportunisme simple o Sonde complète
- Classements des stratégies : Modèles, Aléatoires, Direction du dernier succès, sonde complète et lexicographique
- Pour IMFIL, l'opportunisme est inutile ou nuisible





Il y a place à l'amélioration dans l'ordonnancement.

Ordonnancer avec d'autre types de modèles que quadratiques

- Ordonnancer avec d'autre types de modèles que quadratiques
- Identifier d'autres stratégies d'ordonnancement (Distance à la solution d'un modèle, Distance à la cache).



- Ordonnancer avec d'autre types de modèles que quadratiques
- Identifier d'autres stratégies d'ordonnancement (Distance à la solution d'un modèle, Distance à la cache).
- Identifier des stratégies avec la barrière progressive.



- Ordonnancer avec d'autre types de modèles que quadratiques
- Identifier d'autres stratégies d'ordonnancement (Distance à la solution d'un modèle, Distance à la cache).
- Identifier des stratégies avec la barrière progressive.
- Critère d'opportunisme : décroissance minimale



- Ordonnancer avec d'autre types de modèles que quadratiques
- Identifier d'autres stratégies d'ordonnancement (Distance à la solution d'un modèle, Distance à la cache).
- Identifier des stratégies avec la barrière progressive.
- Critère d'opportunisme : décroissance minimale
- Opportunisme et parallélisme?



#### Réferences



J.J. Moré and S.M. Wild (2009)

Benchmarking Derivative-Free Optimization Algorithms SIAM Journal on Optimization 20(1). 172–191



C. Audet and C. Tribes (2017)

Mesh-based Nelder-Mead algorithm for inequality constrained optimization Les Cahiers du Gerad G-2017-90.



C. Audet and V. Béchard and S. Le Digabel (2008)

Nonsmooth optimization through Mesh Adaptive Direct Search and Variable Neighborhood Search

Journal of Global Optimization 41-2.



S. Le Digabel (2009)

Algorithm 909: NOMAD: Nonlinear Optimization with the MADS algorithm ACM Transactions on Mathematical Software 37-4.

