



RENCONTRE 4 FÉVRIER 2025

XAVIER LEBEUF



ORDRE DU JOUR

- Rappel sur la dernière rencontre
- Tests numériques des deux dernières semaines
- Prochain article

ORDRE DU JOUR

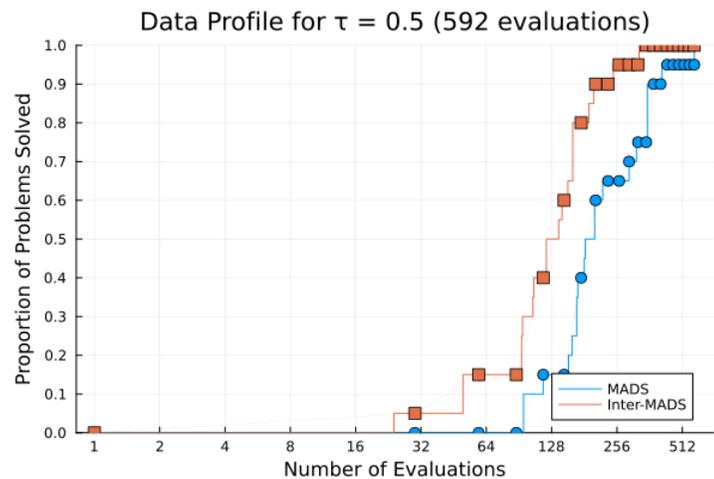
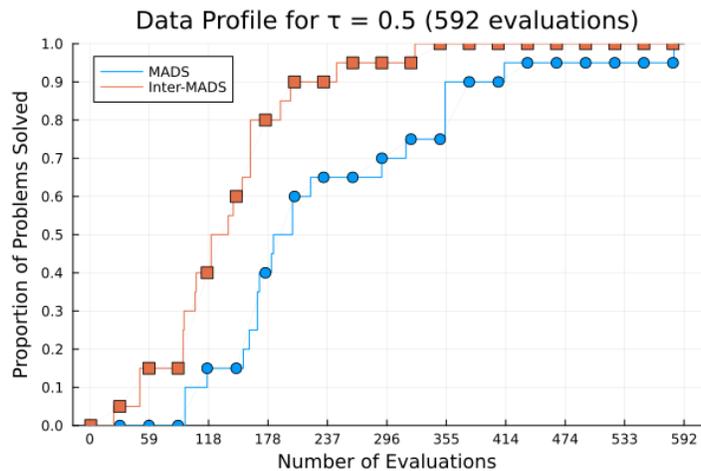
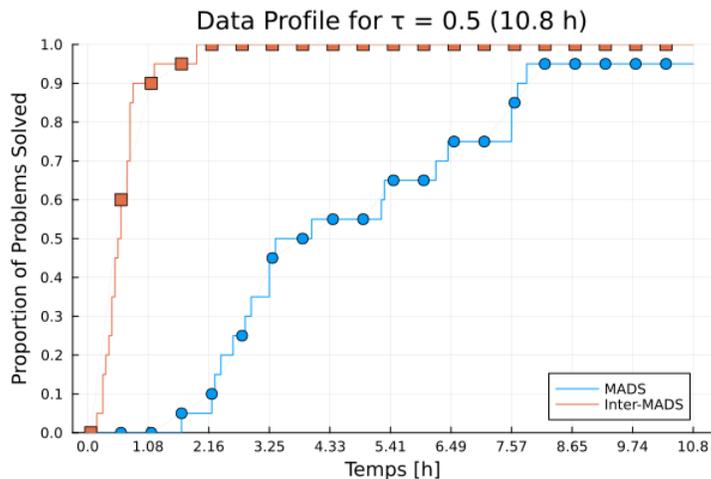
- **Rappel sur la dernière rencontre**
- Tests numériques des deux dernières semaines
- Prochain article

RAPPEL SUR LA DERNIÈRE RENCONTRE

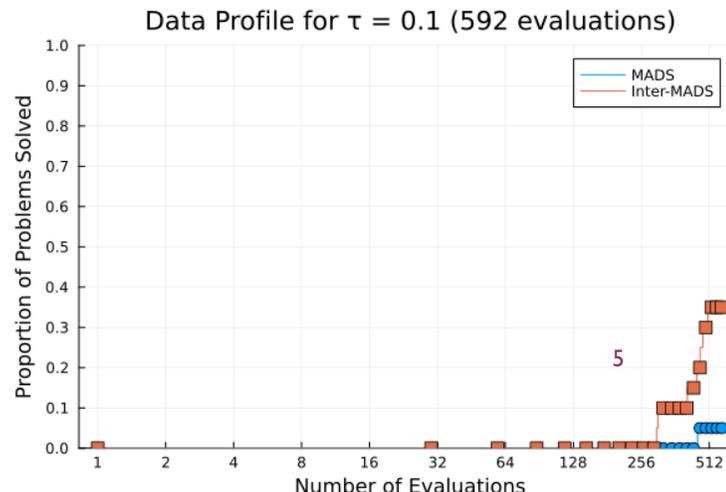
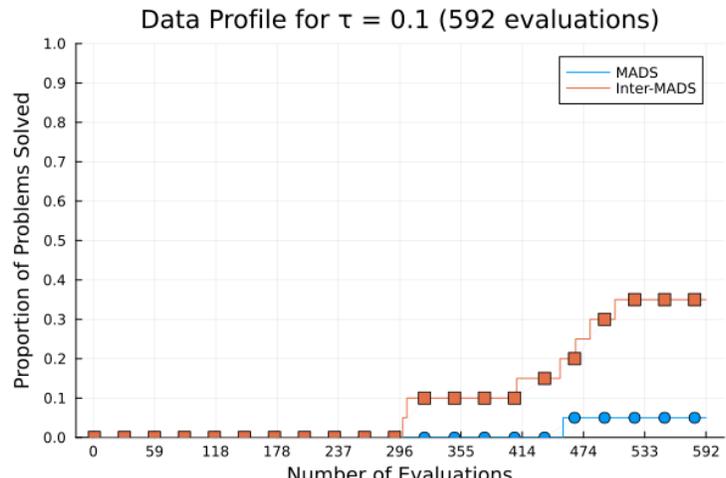
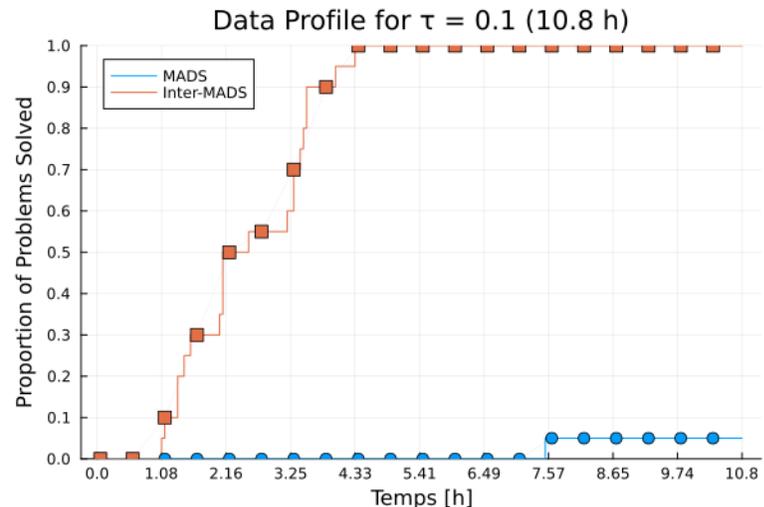
- Attentes:
 - Profils en fonction du nombre d'évaluations: similaires
 - Profils en fonction du temps: Inter-DS est meilleur
- Observations:
 - Profils en fonction du nombre d'évaluations: Inter-DS est meilleur
 - Profils en fonction du temps: Inter-DS est encore meilleur

RAPPEL SUR LA DERNIÈRE RENCONTRE À PARTIR DE RÉSULTATS DANS L'ARTICLE DE MAITRISE:

$\tau = 0.5$

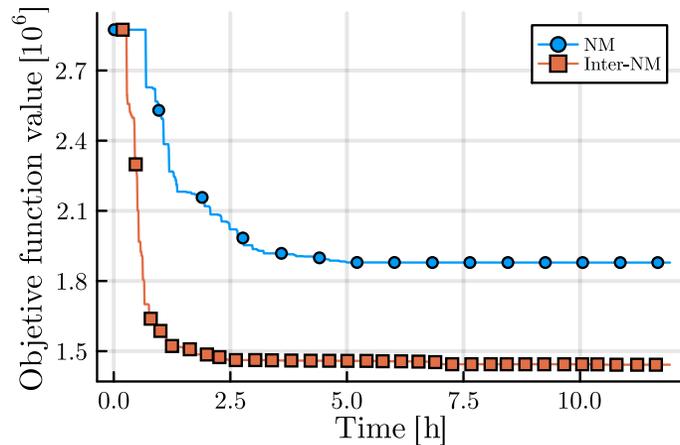
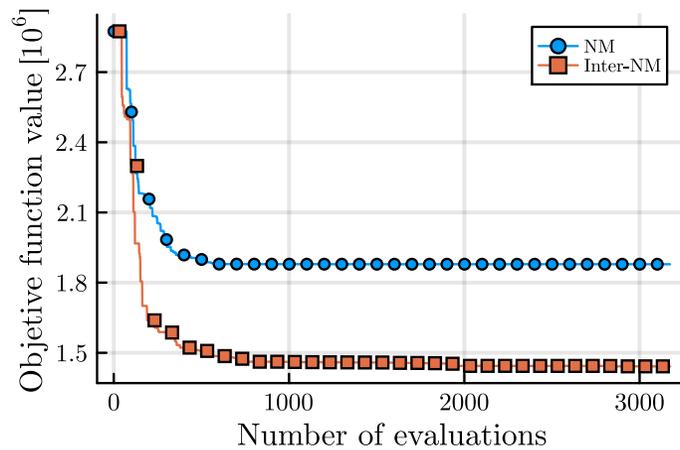


$\tau = 0.1$

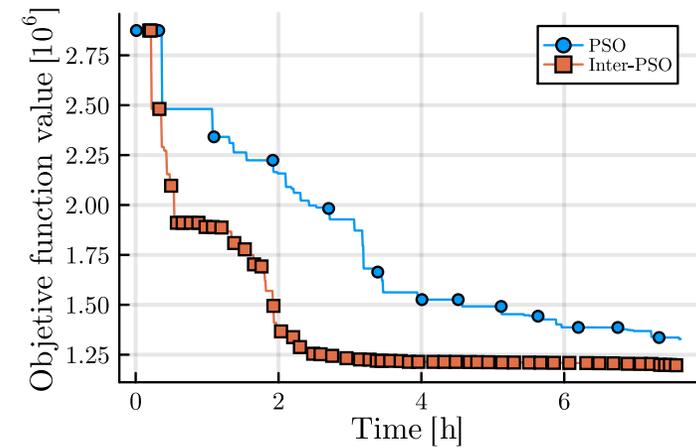
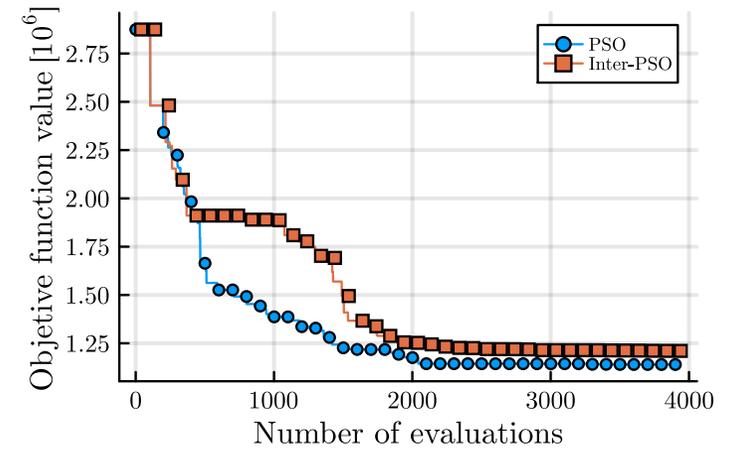


RAPPEL SUR LA DERNIÈRE RENCONTRE À PARTIR DE RÉSULTATS DANS L'ARTICLE DE MAITRISE:

Nelder-Mead:



PSO:



RAPPEL SUR LA DERNIÈRE RENCONTRE À PARTIR DE RÉSULTATS DANS L'ARTICLE DE MAITRISE:

- À faire: investiguer l'impact des modèles

ORDRE DU JOUR

- Rappel sur la dernière rencontre
- **Tests numériques des deux dernières semaines**
- Prochain article

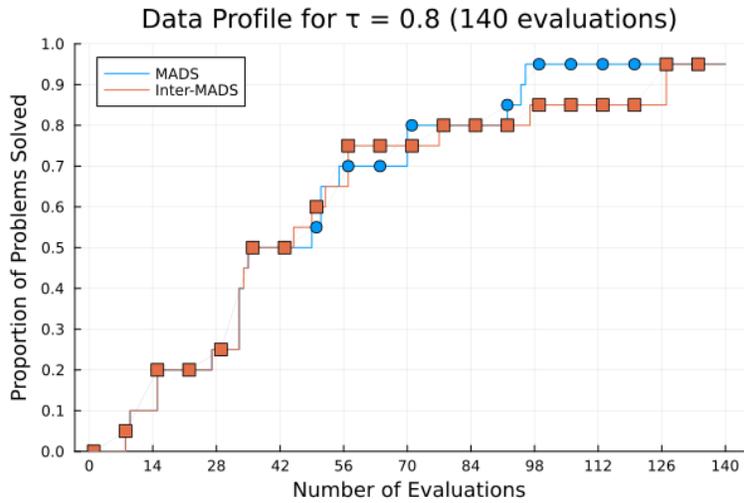
TESTS NUMÉRIQUES DES DEUX DERNIÈRES SEMAINES

- Avant de tester avec/sans modèles, j'ai tenté de répliquer solidement le comportement à étudier pour avoir une base comparative
- Se concentrer sur la BE en premier

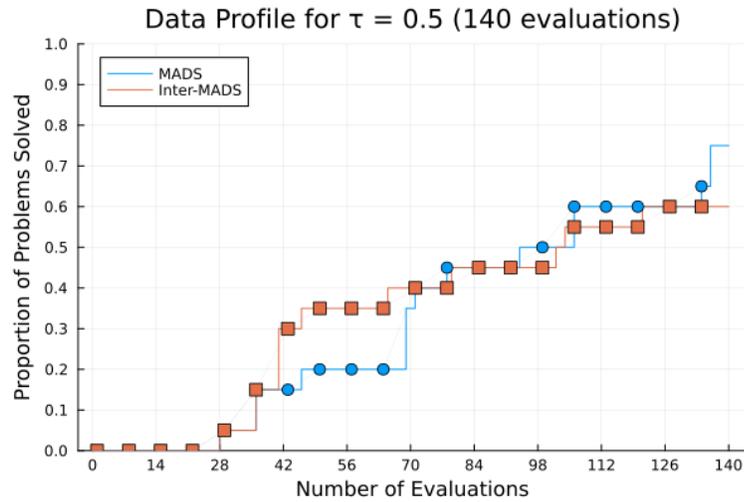
20 GRAINES, EB, 1 HEURE

REFAITS CAR J'AIT TROUVÉ UN BUG
RÉSULTATS SIMILAIRES AVEC UN DIFFÉRENT POINT DE DÉPART

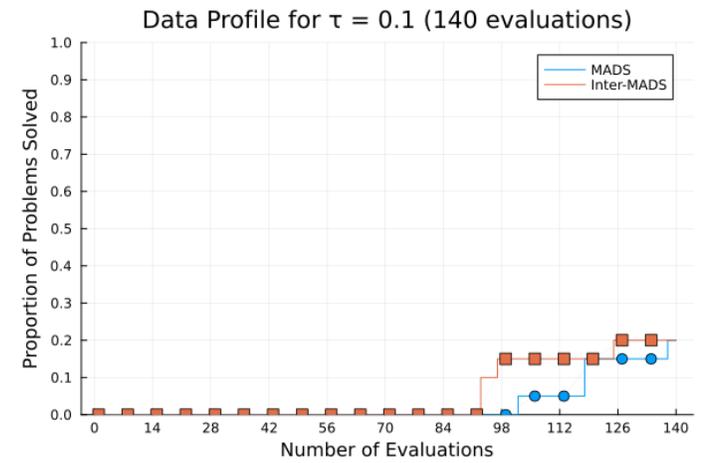
Tau = 0.8



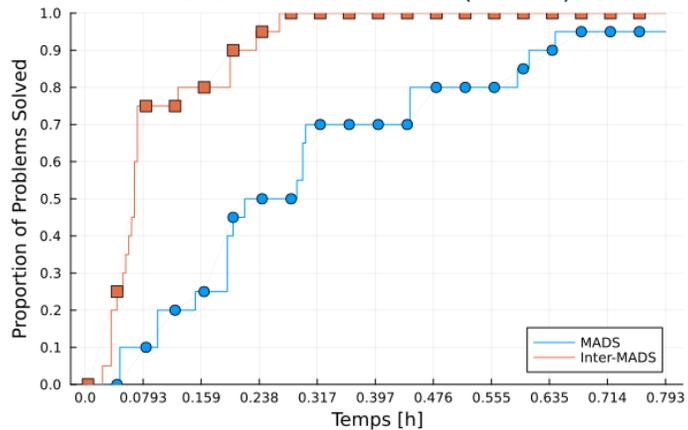
Tau = 0.5



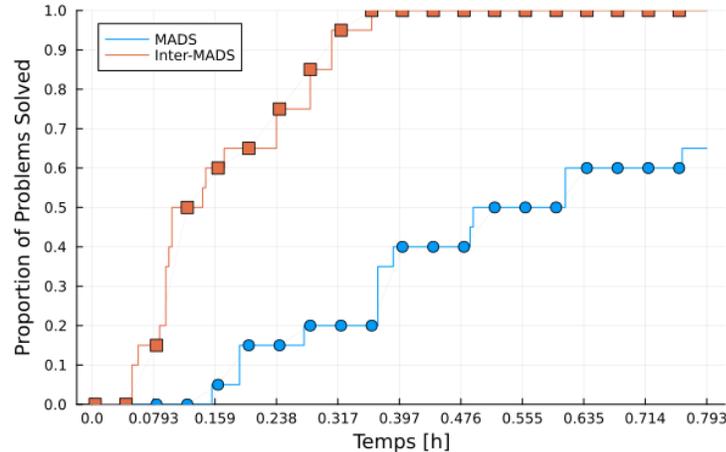
Tau = 0.1



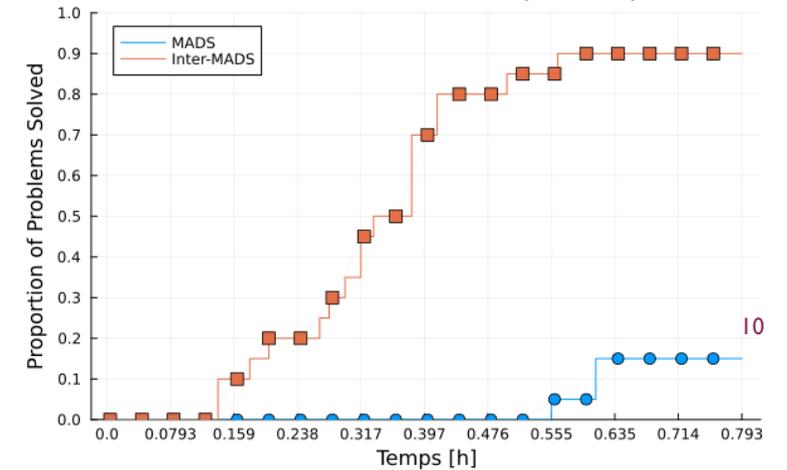
Data Profile for $\tau = 0.8$ (0.793 h)



Data Profile for $\tau = 0.5$ (0.793 h)



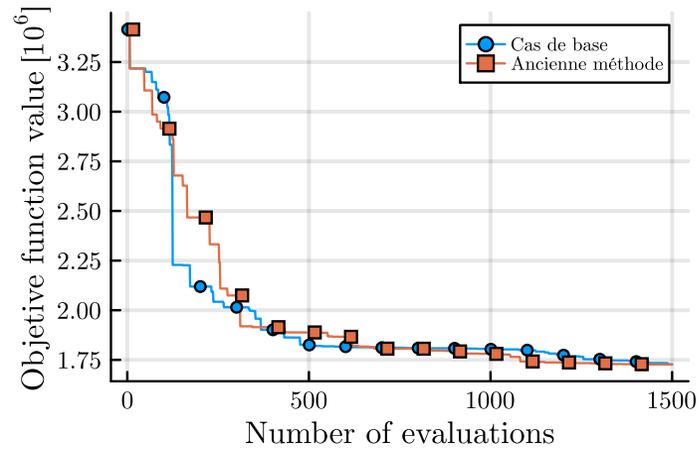
Data Profile for $\tau = 0.1$ (0.793 h)



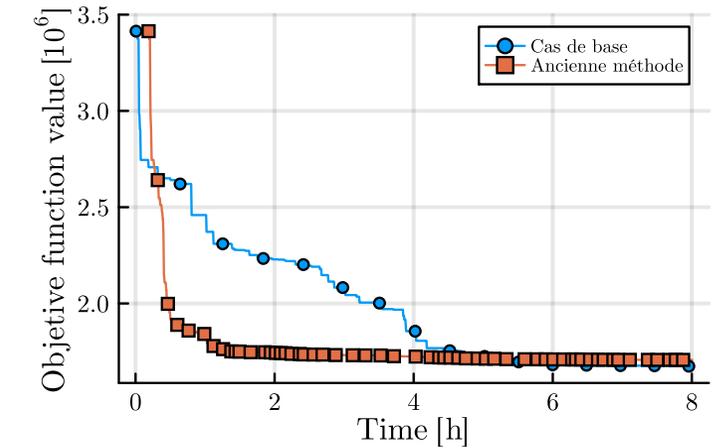
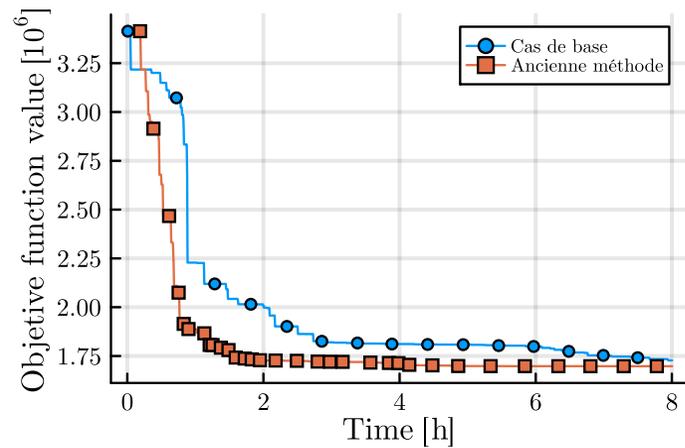
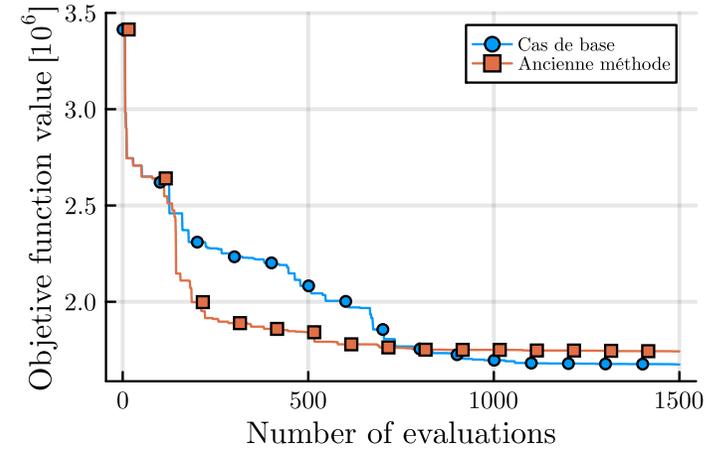
EB, 14 HEURES

PEUT ÊTRE QUE LE COMPORTEMENT SERA OBSERVÉ SUR LE LONG TERME?

Graine 0



Graine 1

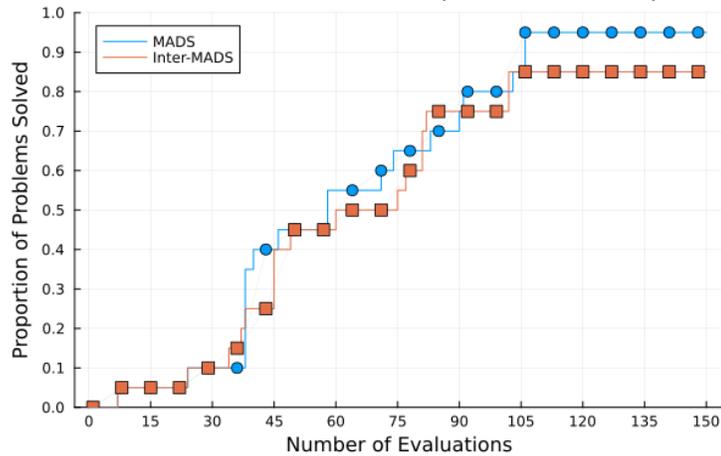


20 GRAINES, PB, 1 HEURE

MÊME AVEC LA BP, JE NE RETROUVE PAS LE COMPORTEMENT DES RÉSULTATS DE LA MAITRISE
RAISON: NOMAD3 VS NOMAD4?

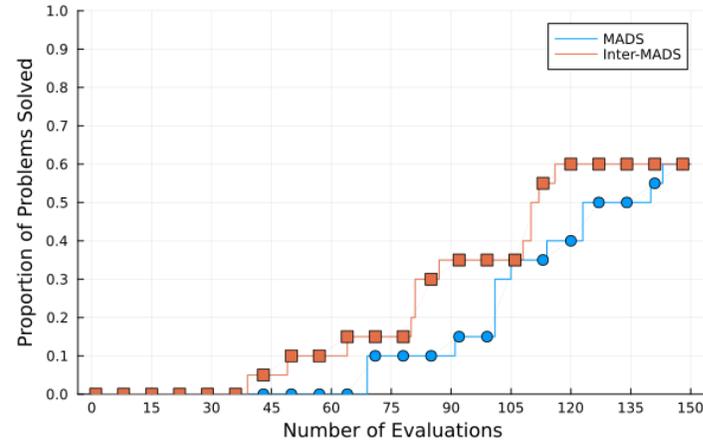
Tau = 0.8

Data Profile for $\tau = 0.8$ (150 evaluations)



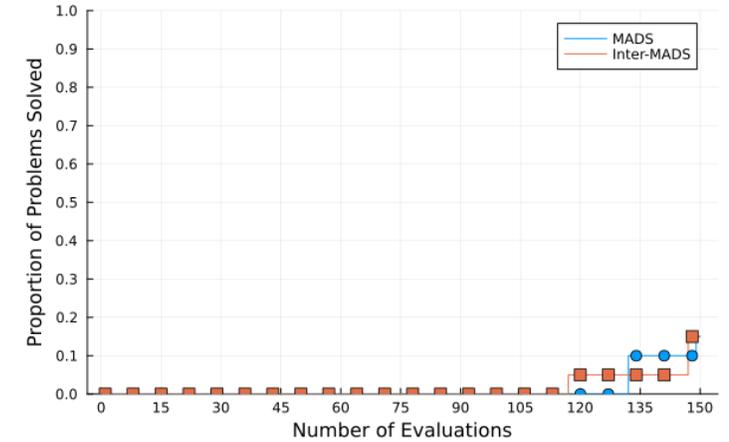
Tau = 0.5

Data Profile for $\tau = 0.5$ (150 evaluations)

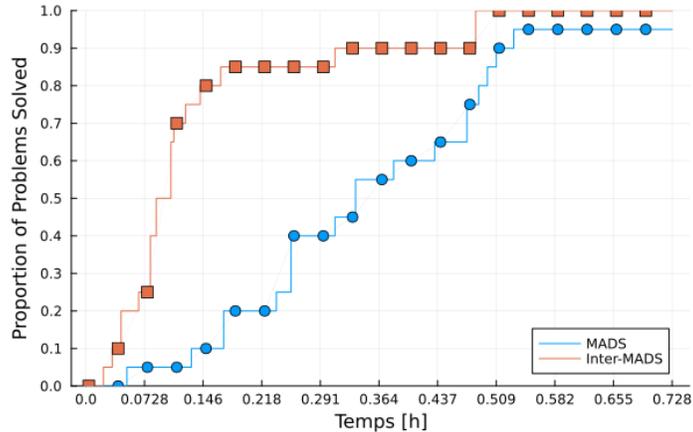


Tau = 0.1

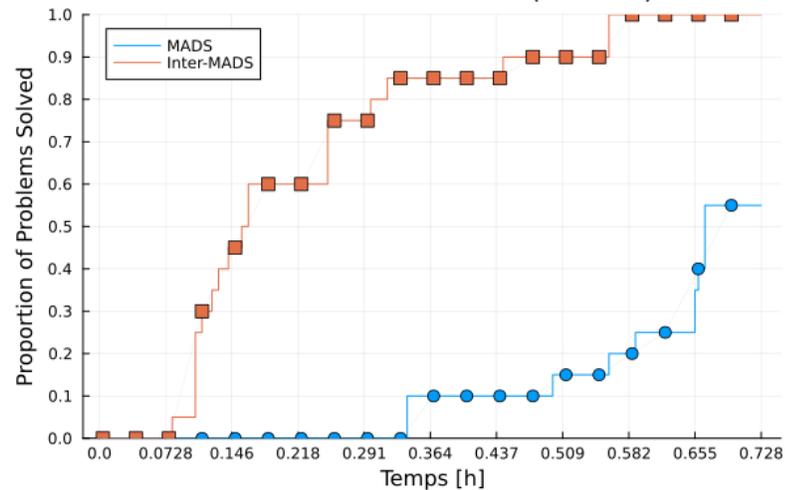
Data Profile for $\tau = 0.1$ (150 evaluations)



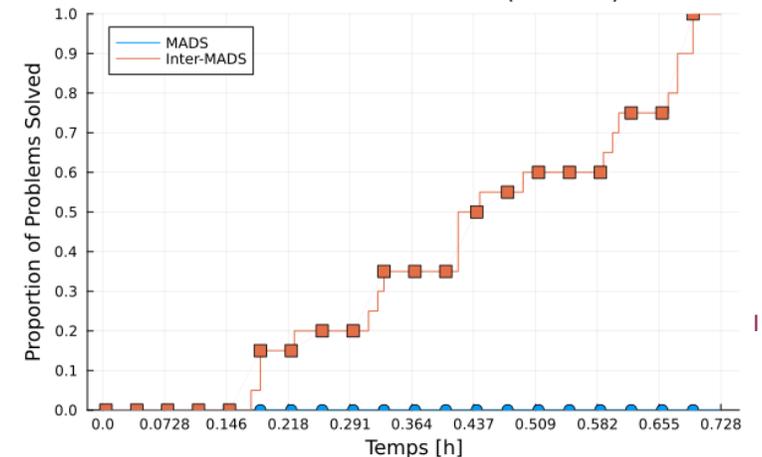
Data Profile for $\tau = 0.8$ (0.728 h)



Data Profile for $\tau = 0.5$ (0.728 h)



Data Profile for $\tau = 0.1$ (0.728 h)



CONCLUSION

- Je n'ai pas réussi à reproduire le comportement à étudier
- Raison possible: nomad 4 vs nomad 3. Est-ce que ça vaut la peine d'investiguer?
- La situation me met serré un peu dans mon diagramme de Gantt
- Si j'arrête cette recherche là, je n'ai pas complètement perdu tout mon temps de puis le retour des fêtes (outils de visualisation, tests contre lesquels se comparer, etc.)

ORDRE DU JOUR

- Rappel sur la dernière rencontre
- Tests numériques des deux dernières semaines
- **Prochain article**

AMÉLIORATIONS THÉORIQUES ET ALGORITHMIQUES

- En me remettant les mains dans le papier, j'ai remarqué un détail

Comment c'est:

$$\begin{aligned}
 \min_{B \in \mathbb{B}^{L \times m}, y \in \mathbb{R}^L} \quad & \boxed{f(B)} := t_1 y_1 + \sum_{i=2}^L t_i y_i \prod_{k=1}^{i-1} P_k(B) \\
 \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} B_{ij} = 1 \quad \forall j \in J \\
 & B_{ij} - \varepsilon \leq r_{ij} \quad \forall (i, j) \in I \times J \\
 & B_{ij} \leq y_i \leq 1 \quad \forall (i, j) \in I \times J \\
 & y_i \leq \sum_{j \in J} B_{ij} \quad \forall i \in I.
 \end{aligned}$$

(Q)

Comment ça aurait pu être:

$$\begin{aligned}
 \min_{B \in \mathbb{B}^{L \times m}, y \in \mathbb{R}^L} \quad & \boxed{f(B, y)} := t_1 y_1 + \sum_{i=2}^L t_i y_i \prod_{k=1}^{i-1} P_k(B) \\
 \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} B_{ij} = 1 \quad \forall j \in J \\
 & B_{ij} - \varepsilon \leq r_{ij} \quad \forall (i, j) \in I \times J \\
 & B_{ij} \leq y_i \leq 1 \quad \forall (i, j) \in I \times J \\
 & y_i \leq \sum_{j \in J} B_{ij} \quad \forall i \in I.
 \end{aligned}$$

(Q)

$$\begin{aligned}
 \min_{B \in \mathbb{B}^{L \times m}} \quad & \boxed{} t_1 y_1(B) + \sum_{i=2}^L \left(t_i y_i(B) \prod_{k=1}^{i-1} P_k(B) \right) \\
 \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} B_{ij} = 1 \quad \forall j \in J \\
 & B_{ij} = 0 \quad \forall (i, j) \in I \times J \text{ such that } i < i(j).
 \end{aligned}$$

(Q₁)

$$\begin{aligned}
 \min_{B \in \mathbb{B}^{L \times m}} \quad & \boxed{f(B)} := t_1 y_1(B) + \sum_{i=2}^L \left(t_i y_i(B) \prod_{k=1}^{i-1} P_k(B) \right) \\
 \text{s.t.} \quad & \sum_{i \in I} B_{ij} = 1 \quad \forall j \in J \\
 & B_{ij} = 0 \quad \forall (i, j) \in I \times J \text{ such that } i < i(j).
 \end{aligned}$$

(Q₁)

AMÉLIORATIONS THÉORIQUES ET ALGORITHMIQUES

- Dans ma proposition de recherche: à prouver que les contraintes à priori peuvent être retirées sans problème
- J'ai aussi trouvé une omission dans la réintroduction des contraintes à priori
- D'abord: nouvelle notation pour formaliser le processus:

$$\begin{aligned} \min_{B \in \mathbb{B}^{|I| \times |J|}} \quad & f(B) = t_1 y_1(B) + \sum_{i=2}^L \left(t_i y_i(B) \prod_{k=1}^{i-1} P_k(B) \right) \\ (Q)(I, J) \quad & \text{s.t.} \quad \sum_{i \in I} B_{ij} = 1 \quad \forall j \in J \\ & B_{ij} = 0 \quad \forall (i, j) \in I \times J \text{ such that } i < i(j). \end{aligned}$$

- Donc je veux trouver des ensembles I_F et J_F les plus petits possibles tels que une solution obtenue en résolvant $(Q)(I_F, J_F)$ et en réintroduisant les rangées $I \setminus I_F$ et $J \setminus J_F$ appartient à l'argmin de $(Q)(I, J)$

AMÉLIORATIONS THÉORIQUES ET ALGORITHMIQUES

3.4 Improvement 4: new constraints filtering

This section presents some clarifications on a priori constraints and an algorithmic change via a better definition of J_F . Hence, the previous filtered set of fidelities (8) is renamed $J \setminus J_{ap}$ where

$$J_{ap} := \{j \in J : c_j \leq 0 \text{ is an a priori constraint}\}, \quad (13)$$

as it filtered out a priori constraints.

In [2], the solution matrix B of size $L \times m$ was constructed by first solving $\mathcal{Q}(I_F, J \setminus J_{ap})$, and then reintroducing the rows and columns that were removed giving a value of 0 to these new elements. This was done under the assumption that an external mechanism would interrupt the evaluation if an a priori constraint was violated (for example, if the blackbox returns values greater than 0 for simulated constraints), which is misleading. Moreover, it was claimed that a priori constraints need not be considered in the computation of an optimal biadjacency matrix B without justification. Both aspects are clarified in this section.

After reintroducing rows $I \setminus I_F$, the value 0 is given to the new elements. Then, columns J_{ap} are reintroduced by assigning each a priori constraint to the lowest fidelity in Φ to which at least one simulated constraint is assigned. This way, the evaluation of a point $x \notin \Omega_{ap}$ is interrupted after the first sub-evaluation, without causing additional sub-evaluations when $x \in \Omega_{ap}$.

AMÉLIORATIONS THÉORIQUES ET ALGORITHMIQUES

Proposition. Let $B^r \in \mathbb{B}^{L \times (m - |J_{ap}|)}$ be an optimal solution of problem $\mathcal{Q}(I, J \setminus J_{ap})$, and let $B \in \mathbb{B}^{L \times m}$ be the result of reintroducing columns J_{ap} to B^r with

$$B_{ij} = \begin{cases} B_{ij}^r & \text{if } j \notin J_{ap} \\ 1 & \text{if } j \in J_{ap}, i = \min\{i \in I : y_i(B^r) = 1\} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \quad \forall (i, j) \in I \times J. \quad (14)$$

Then, B is optimal for problem $\mathcal{Q}(I, J)$.

Proof. First, since $r_{ij} = 1$ for each $(i, j) \in I \times J_{ap}$ and by (14), B^r being feasible for problem $\mathcal{Q}(I, J \setminus J_{ap})$ implies that B is feasible for $\mathcal{Q}(I, J)$. Second, for each $x \in X$,

$$B \text{ minimizes } \mathbb{E}_{x \in X} [t(x, B) \mid x \in \Omega_{ap}]$$

if there is no fidelity in Φ to which only a priori constraints are assigned in B . This condition is fulfilled by (14). If $x \notin \Omega_{ap}$, (14) ensures that only one sub-evaluation is sufficient to interrupt the evaluation. By definition of an a priori constraint, the time required for this sub-evaluation is near 0. Therefore,

$$B \text{ minimizes } \mathbb{E}_{x \in X} [t(x, B) \mid x \notin \Omega_{ap}].$$

Finally, as probabilities are nonnegative, it follows that B is optimal for problem $\mathcal{Q}(I, J)$ from

$$\begin{aligned} \min_B f(B) &= \min_B \mathbb{E}_{x \in X} [t(x, B)] \\ &= \min_B (Pr[x \in \Omega_{ap}] \mathbb{E}_{x \in X} [t(x, B) \mid x \in \Omega_{ap}] + Pr[x \notin \Omega_{ap}] \mathbb{E}_{x \in X} [t(x, B) \mid x \notin \Omega_{ap}]). \end{aligned}$$

□

AMÉLIORATIONS THÉORIQUES ET ALGORITHMIQUES

- Questionnements sur le prochain papier:
- Toutes les petites preuves de ma proposition de recherche. À quel point c'est publiable?
- Comme il se basera énormément sur le précédent, à quel point on réitère la notation du précédent? Ou plutôt c'est au lecteur d'aller lire le premier papier?
- Comment procéder pour la nouvelle notation? Par exemple, les ensembles I_F et J_F vont changer.