# Algorithme Glouton faible par apprentissage

# Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Université de Strasbourg Institut de Recherche de Mathématiques Avancées (IRMA)

25 août 2022

### Contexte

Algorithme Glouton faible par apprentissage

> Congo Job ous la direction Joubine Aghi

Introduction Contexte

Objectif du stag

Formulation
Variationnelle
Discrétisation du
problème
Construction des
espaces
d'approximation
Construction des
matrices éléments

Formulation du problème réduit Espace des base réduites  $V_{N_c}$ 

Espace des base réduites  $V_{N_0}$ Matrices réduites Etude du modèle réduit

- 7 équipes de recherche
- 130 membres, dont 87 chercheurs et enseignants-chercheurs
- Au sein de l'équipe "Modélisation et Contôle"



# Objectif

Algorithme Glouton faible par apprentissage

sous la direction de Joubine Aghili

Introduction Contexte

Objectif du stage

Elements fini

Formulation Variationnelle Discrétisation of

problème

Construction de

d'approximation

Construction des matrices éléments finis

Modèle réduit

Formulation du
problème réduit

Espace des bases
réduites V<sub>N,</sub>

Matrices réduites

Etude du modèle
réduit

Conclusion et perspectives Objectif: Trouver un substitut à l'erreur de projection dans l'algorithme glouton.

Dans le cadre des EDP paramétrée, la méthode des bases réduites s'avère souvent être une option de premier choix.

### Algorithme Glouton

**Require:**  $\land_{test}$  un ensemble,  $u_{EF}(\mu)$  et  $u_{BR}(\mu)$  2 fonctions choisir  $\mu_1$  de manière aléatoire  $u_1 = u_{EF}(\mu)$   $B_1 = Vect(u_1)$  for i allant de 2 à  $N_0$  do  $u_i := \underset{\mu \in \land_{test}}{argmax}(||u_{EF}(\mu) - P_{B_i}u_{BR}(\mu)||)$   $B_i := Vect(B_{i-1} \cup u_i)$ 

end for Ensure: retourner  $B_{N_0}$ 

Exemple d'EDP paramétrée :

$$\begin{cases} y'' + \mu y = 1 & \Omega \\ u = 0 & \partial \Omega \\ \mu \text{ le paramètre} \end{cases}$$

# Etapes du stage

Algorithme Glouton faible par apprentissage

sous la direction de Joubine Aghil

Introductio

Objectif du stage

Formulation
Variationnelle
Discrétisation du
problème
Construction des
espaces
d'approximation
Construction des
matrices élément
finis

Modèle réduit
Formulation du
problème réduit
Espace des bases
réduites V<sub>N<sub>0</sub></sub>
Matrices réduites
Etude du modèle
réduit

Objectif principal: Construire un algorithme Glouton faible avec un modèle entrainé par réseau de neurone.

### Etapes du stage :

- Implémenter un exemple en 1d en Python avec la méthode des éléments finis et donner une validation avec la solution exacte.
- Implémenter la méthode des bases réduites et faire une validation.
- Entrainer un réseau de neurone apprenant l'erreur de projection à l'aide de PyTorch/TensorFlow.
- Extension au cas 2D avec Feel++ et les bibliothèques adaptées.

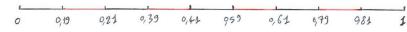
# Exemple 1D

Algorithme Glouton faible par apprentissage

### Flements finis

On s'intéresse au problème 1D paramétrée par  $\mu$  issue d'un miniprojet d'Alexandre Ern [3]:

$$\begin{cases} -\frac{\partial}{\partial x}(D \cdot \frac{\partial u}{\partial x}) + u = f, & \Omega \\ u = 0 & \partial \Omega \\ D(x) = \begin{cases} 1, x \in \Omega_1 \\ \mu, x \in \Omega_2 \end{cases} \end{cases}$$



Décomposition de  $\Omega$  en  $\Omega_1$  et  $\Omega_2$ 

### Formulation Variationnelle

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Formulation Variationnelle

La formulation variationnelle s'écrit : trouver  $u \in H_0^1(\Omega)$  tel que

$$a(u, v; \mu) = I(v), \forall v \in H_0^1(\Omega)$$

En posant:

$$\forall u,v\in H^1_0(\Omega) \quad a(u,v;\mu):=\int_{\Omega_1} v'u'+\mu\int_{\Omega_2} v'u'+\int_{\Omega} vu,$$
  $I(v):=\int_{\Omega} fv.$ 

# Discrétisation de $\Omega$

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Introduction
Contexte
Objectif du stag

Elements fini
Formulation
Variationnelle
Discrétisation of

problème
Construction des espaces
d'approximation
Construction des

matrices éléments finis Validation

Modèle réduit
Formulation du
problème réduit
Espace des bases
réduites V<sub>N,</sub>
Matrices réduites
Etude du modèle

Conclusion et

Soit  $\Omega$  un segment, que l'on décompose en  $\Omega_1$  et  $\Omega_2$  disjoints et construit un maillage équidistant :

$$\Omega = \bigcup_{i=0}^{N-1} K_i$$

tel que:

- I N est le nombre d'éléments du maillage et h le pas constant vaut  $\frac{1}{N-1}$ .
- $K_i = [x_i, x_{i+1}]$  avec  $x_i$  les noeuds du maillage.
- On suppose que chaque maille  $K_i$  se trouve soit dans  $\overline{\Omega_1}$  soit dans  $\overline{\Omega_2}$ .



Décomposition de  $\Omega$  en  $K_i$ 

# Discrétisation de $H_0^1(\Omega)$

Algorithme Glouton faible par apprentissage Une discrétisation possible de  $H^1_0(\Omega)$  est l'espace  $V_{h,0}$  défini par :

$$V_{h,0} = \{u \in V_h \mid u_{\mid \partial \Omega} = 0\}$$

$$V_h = Vect(\{\varphi_i\})$$

Les fonctions de base de V<sub>h</sub>

1.0

0.8

0.6

0.4

0.2

5

apprentissage

Congo Job

Introduction

Objectif du stag

Formulation
Variationnelle
Discrétisation du

Construction des espaces d'approximation Construction des matrices éléments finis

Modèle rédu

problème réduit

Espace des bases
réduites V.

Matrices réduites Etude du modèle

# Problème discret

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Construction des matrices éléments

En remplacant  $H_0^1(\Omega)$  par  $V_{h,0}$ , on va chercher à résoudre le problème discret :

Trouver  $u_h \in V_{h,0}$  tel que :  $a(u_h, v_h; \mu) = I(v_h), \forall v_h \in V_{h,0}$ 

# Matrices éléments finis

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Introduction

Objectif du stag

Flements fin

Formulation

Variationnell

Discrétisal

Construction

espaces d'approximatio

Construction des matrices éléments finis

Modèle réd

Formulation du problème réduit Espace des base réduites  $V_{N_0}$  Matrices réduites

Conclusion et perspectives

### **Notons**

$$A_{\mu} := \left( egin{aligned} & a(arphi_i, arphi_j; \mu) & \ \end{array} 
ight) X_{\mu} := \left( egin{aligned} lpha_0 \ dots \ lpha_{N-1} \ \end{array} 
ight) ext{ et } b := \left( \emph{I}(arphi_j) 
ight) \end{aligned}$$

Résoudre le problème discret revient à touver  $X_{\mu}$  tel que

$$A_{\mu}X_{\mu}=b$$

où:

$$A_{\mu} = A_1 + \mu A_2 + M$$

2 
$$A_1 = \int_{\Omega} \mathbb{1}_{\Omega_1} \varphi_i' \varphi_j'$$
,  $A_2 = \int_{\Omega} \mathbb{1}_{\Omega_2} \varphi_i' \varphi_j'$ ,  $M = \int_{\Omega} \varphi_i \varphi_j$ 

$$b = \int_{\Omega} f \varphi_j$$

# Matrices éléments finis

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Construction des matrices éléments

Posons

$$D := \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & \dots & 0 & -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

Après calculs on a :

$$A_1 := \frac{1}{h} \begin{pmatrix} D & \cdots & \cdots & \ddots \\ \vdots & D & \cdots & \ddots & \ddots \\ \vdots & D & \cdots & \ddots & \ddots \\ \vdots & \vdots & D & \cdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & D \end{pmatrix}$$

$$A_2 := \frac{1}{h} \begin{pmatrix} \vdots \dot{D} \vdots \vdots \vdots \vdots \vdots \\ \vdots \vdots \dot{D} \vdots \vdots \vdots \\ \vdots \vdots \dot{D} \vdots \vdots \vdots \\ \vdots \vdots \vdots \vdots \vdots \\ \vdots \vdots \vdots \vdots \vdots \\ \vdots \vdots \vdots \vdots \vdots \\ D & \vdots \end{pmatrix}$$

$$M:=h\begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \frac{1}{6} & \frac{2}{3} & \frac{1}{6} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \frac{1}{6} & \frac{2}{3} & \frac{1}{6} & 0 & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \frac{1}{6} & \frac{2}{3} & \frac{1}{6} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & \frac{1}{6} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

$$b := h \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

# Validation

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Validation

Fixons  $\mu = 1$  et notre problème 1D se réécrit :

$$\begin{cases} -u'' + u = 1\\ u|_{\partial\Omega} = 0 \end{cases}$$

Ce problème admet une unique solution  $u_{ex}$  connue:

$$orall x \in \Omega, u_{ex}(x) = C_1 \exp(-x) + C_2 \exp(x) + 1$$
 avec  $C_1 = \frac{1-e}{e-e^{-1}}$  et  $C_2 = \frac{e^{-1}-1}{e-e^{-1}}$ 

# Estimations d'errreur

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Validation

Quelques résultats pour évaluer la solution  $u_{FF}$ :

$$||u-u_h||_{1,\Omega} \leq ch|u|_{2,\Omega}$$

$$||u-u_h||_{0,\Omega} \leq ch^2|u|_{2,\Omega}$$

où  $u \in H^2(\Omega)$  et  $c \ge 0$  est indépendant de h

# Illustration des Résultats

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Introduction Contexte

Objectif du stag

Elements finis

Formulation

Discrétisation d

problème

Construction d

d'approximation

matrices élémen finis

Validation

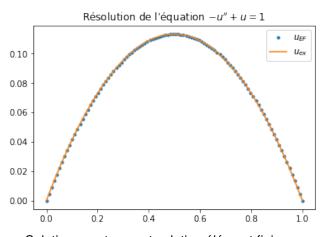
Formulation du

problème réduit

Espace des bases réduites  $V_N$ 

Matrices réduite Etude du modèle

Conclusion et perspectives Pour N = 100, on a:



Solution exacte  $u_{ex}$  et solution élément fini  $u_{EF}$ 

### Illustration des erreurs

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Introduction

Objectif du stag

Elements finis

- . . .

Variationnelle

Discrétisation o

problème

Construction d

d'approximation

Construction des matrices élémen

### Validation

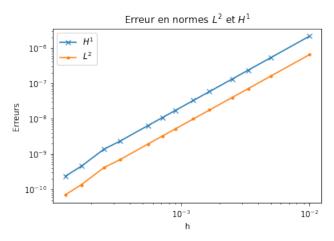
Madàla rá

Formulation du problème réduit

réduites V<sub>No</sub> Matrices réduites

Conclusion et

Conclusion et perspectives Pour diverses valeurs de N, on a:

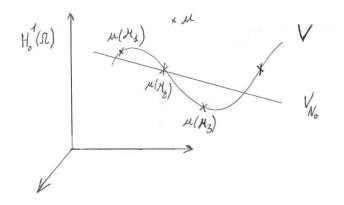


Erreurs  $||u_{ex} - u_{EF}||_{L^2}$  et  $||u_{ex} - u_{EF}||_{H^1}$  en fonction de h

# Modèle réduit

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Formulation du problème réduit



La méthode des bases réduites s'appuie sur le fait que les solutions de l'EDP vivent sur une variété V. On fait l'hypothèse fondamentale que  $V \approx V_{N_0}$ , avec  $V_{N_0}$  un espace affine de faible dimension.

# Modèle réduit

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghil

Introduction

Objectif du stag

Elements fin

Formulation Variationnelle Discrétisation du

Discrétisation di problème

Construction de

d'approximation Construction des

finis Validation

> Formulation du problème réduit

Espace des base réduites  $V_{N_0}$  Matrices réduites Etude du modèle

Conclusion et

Dans ce problème réduit, on cherche 
$$X_{\mu}^{br}:=egin{pmatrix} X_{\mu,1}^{br} \\ \vdots \\ X_{\mu,N_0}^{br} \end{pmatrix}$$
 tel que

$$u^{br}(\mu) = x_{\mu,1}^{br} u_1 + ... + x_{\mu,N_0}^{br} u_{N_0}$$

Les fonctions  $u_i$  sont appelés «snapshot», et sont obtenues en résolvant le problème discret par éléments finis.

# Construction de la base réduite

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la directior de Joubine Aghi

Introduction

Objectif du stag

Formulation Variationnelle Discrétisation du

problème

Construction de

d'approximation

Construction des
matrices éléments

matrices élément finis Validation

Formulation du problème réduit Espace des bases réduites V<sub>Ng</sub> Matrices réduites

Conclusion et perspectives

On définit 
$$\wedge_{test} \subset \wedge = \mathbb{R}^+_*$$
  
En pratique :

$$\wedge_{\textit{test}} := \{\mu_1, ..., \mu_{\textit{M}}\} \; \text{et} \; \textit{M} pprox 100$$

Grâce à l'algorithme Glouton avec  $\land_{test}$ , on a la base réduite :

$$V_{N_0} := \textit{vect}(\textit{u}_1, \textit{u}_2, ..., \textit{u}_{N_0}) \ \text{et} \land_{\textit{trial}} := \{\mu_1, ..., \mu_{N_0}\}$$

# Matrices réduites

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Matrices réduites

En posant

$$U=\left( u_{1},...,u_{N_{0}}\right)$$

Et construisant

$$V_0^{BR} := U^T (A_0 + M) U$$
 et  $V_1^{BR} := U^T A_1 U$ 

Avec les relations suivantes :

$$\mathcal{B}^{BR} := \mathcal{U}^{T} \mathcal{b} \text{ et } \mathcal{A}_{\mu}^{BR} = \mathcal{V}_{0}^{BR} + \mu \mathcal{V}_{1}^{BR}$$

Résoudre le problème réduit revient finalement à trouver  $X_{ii}^{br}$  tel que:

$$A_{\mu}^{BR}X_{\mu}^{br}=B^{br}$$

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la directior de Joubine Aghi

Introduction Contexte

Objectif du stag

Elements finis

Eormulation

Variationnelle

Discrétisation of problème

Construction

Construction of

d'approximation

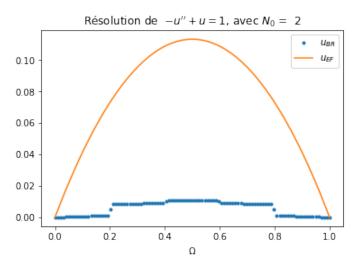
Construction des matrices éléments finis

Modèle rédui

Formulation du problème réduit
Espace des bases réduites  $V_{N_0}$ Matrices réduites
Etude du modèle

Conclusion et perspectives

réduit



Solutions éléments finis et base réduite avec  $N_0 = 2$ 

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghi

Introductio Contexte

Objectif du stag

Elements finis

\_ . . .

Formulation

Discrétisation o

problème

Construction d

espaces

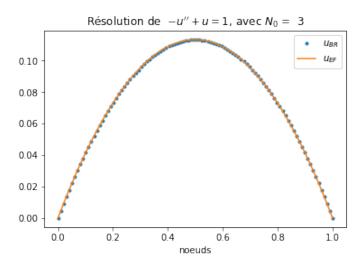
d'approximation

Construction des matrices éléments finis

Modèle rédui

Formulation du problème réduit
Espace des bases réduites  $V_{N_0}$ Matrices réduites

Matrices réduites Etude du modèle réduit



Solutions éléments finis et base réduite avec  $N_0 = 3$ 

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghi

Introductio Contexte

Objectif du stag

Elements finis

-----

Variationnalla

Discrétisation d

problème

Construction of

espaces

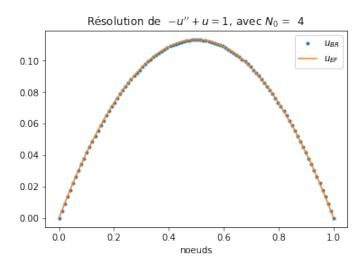
d'approximation

Construction des matrices éléments finis

Modèle rédui

Formulation du problème réduit Espace des bases réduites  $V_{N_0}$  Matrices réduites

Etude du modèle réduit



Solutions éléments finis et base réduite avec  $N_0 = 4$ 

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghi

Introductio Contexte

Objectif du staç

Elements finis

\_\_\_\_\_

Formulation

Discrétisation o

problème

Construction d

espaces

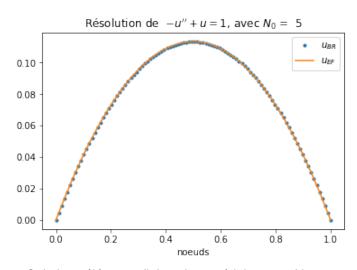
d'approximation

Construction des matrices éléments finis

Modèle rédui

Formulation du problème réduit
Espace des base réduites  $V_{N_0}$ 

Etude du modèle réduit



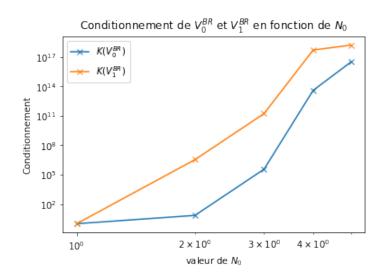
Solutions éléments finis et base réduite avec  $N_0 = 5$ 

### Le conditionnement

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Etude du modèle réduit





Evolution du conditionnement



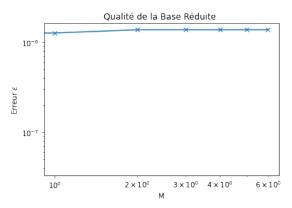
# Qualité de la base réduite

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Etude du modèle réduit

Après construction de  $V_{N_0}$ , on calcule

$$\epsilon := \sup_{\mu \in \wedge_{\mathit{test}}} ||u^{\mathsf{EF}}(\mu) - u^{\mathsf{RB}}(\mu)||_{L^2} \ \mathsf{où} \ \wedge_{\mathit{test}} \cap \wedge_{\mathit{trial}} = \emptyset$$



Erreur  $\epsilon$  pour  $M \in \{10, 100, 500, 1000, 2000, 2500, 3000\}$ 



# Résolution avec $N_0 = 3$ et $\mu = 0.05$

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Contexte
Objectif du stag

Objectif du stag

Formulation
Variationnelle
Discrétisation du
problème
Construction des
espaces
d'approximation
Construction des
matrices élément

Modèle réduit

Formulation du problème réduit

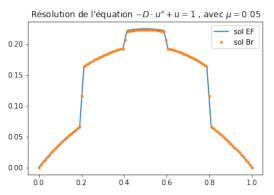
Espace des bases réduites V<sub>N,</sub>

Matrices réduites

Etude du modèle réduit

Conclusion et

En fixant  $\mu = 0.05$ , voici la résolution du problème éléments finis et du problème réduit :



Solution Elément Finis et Base Réduite pour  $\mu = 0.05$ 

### Erreur absolue

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghil

Introductio

Objectif du stag

Elomonte fini

Elements linis

Variationnelle

Discrétisation d

problème

Construction d

espaces d'approximation

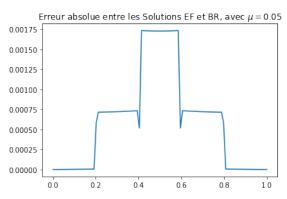
Construction des matrices éléments finis

Modèle réduit

Formulation du problème réduit

Espace des base réduites  $V_{N_0}$ Matrices réduites

Etude du modèle réduit Conclusion et



Erreur en valeur absolu entre les solutions EF et BR pour  $\mu=$  0.05

# Conclusion et perspectives

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Congo Job sous la direction de Joubine Aghili

Ontexte
Objectif du stage

Elements finis
Formulation
Variationnelle
Discrétisation de

Construction des espaces d'approximation Construction des matrices éléments

Validation

Modèle réduit
Formulation du
problème réduit
Espace des bases
réduites V<sub>N,</sub>
Matrices réduites
Etude du modèle
réduit

perspectives

Matrices réduites
Etude du modèle réduit

Conclusion et

Perspectives futures : remplacer  $\underset{\mu \in \land_{test}}{\operatorname{argmax}}(||u_{EF}(\mu) - P_{B_i}u_{BR}(\mu)||)$ 

dans par un réseau de neuronne  $NN(\mu)$  puis réaliser avec Feel++ l'extension 2D/3D.

### Algorithme Glouton

```
Require: \land_{test} un ensemble, u_{EF}(\mu) et u_{BR}(\mu) 2 fonctions choisir \mu_1 de manière aléatoire u_1 = u_{EF}(\mu) B_1 = Vect(u_1) for i allant de 2 à N_0 do u_i := \underset{\mu \in \land_{test}}{argmax}(||u_{EF}(\mu) - P_{B_i}u_{BR}(\mu)||) B_i := Vect(B_{i-1} \cup u_i) end for
```

**Ensure:** retourner  $B_{N_0}$ 

### References

Algorithme Glouton faible par apprentissage

Gianluigi Rozza, An introduction to reduced basis method for parametrized PDEs



Alexandre Ern. Analyse numérique et optimisation Méthode des bases réduites

Gwenol Grandperrin, Introduction à la méthode des bases réduites