## Projet de MPNA : Méthode des itérations simultanées

Matthias Beaupère, Pierre Granger

Rapport MPNA - CHPS - 18 février 2019

## Table des matières

1	Introduction	1
2	Problématique	1
3	Approche utilisée	1
4	Cas séquentiel  4.1 Description de l'algorithme minimal  4.1.1 Procédé de Gram-Schmidt  4.1.2 Projection dans l'espace de Krylov  4.1.3 Décomposition de Schur  4.1.4 Sélection de k vecteurs propres  4.1.5 Calcul de la précision  4.1.6 Locking  4.2 Etude de performances théorique  4.3 Etude de performances pratique  4.4 Ajout d'une méthode de déflation "locking"  4.5 Conclusions	1 1 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2
5	Cas parallèle         5.1 Approche utilisée          5.2 Etude de performances théorique          5.3 Etude de performances pratique          5.4 Conclusions	2 2 2 2 2
6 1 2 3	Introduction Problématique Approche utilisée Cas séquentiel	2
4.		

- A: matrice de taille n\*n donnée en entrée
- N: nombre d'iterations

## Algorithm 1 Algorithm minimal

- 1:  $Q \leftarrow rand()$
- 2: while i = 0..N 1 OU min(precisions) < p do
- 3: Z = AQ
- 4: Gram-Schmidt Q
- 5: Projection  $B = Z^t A Z$
- 6: Décomposition de Schur  $B = Y^t R Y$
- 7: Retour dans l'espace d'origine Q = ZY
- 8: Sélection des k vecteur propres
- 9: Calcul de la précision
- 10: Locking
- 11: end while

## 4.1.1 Procédé de Gram-Schmidt

On utilise une décomposition QR avec le procédé de Gram-Schmidt pour orthonormalisé la matrice Q.

- 4.1.2 Projection dans l'espace de Krylov
- 4.1.3 Décomposition de Schur
- 4.1.4 Sélection de k vecteurs propres
- 4.1.5 Calcul de la précision
- 4.1.6 Locking
- 4.2 Etude de performances théorique
- 4.3 Etude de performances pratique
- 4.4 Ajout d'une méthode de déflation "locking"
- 4.5 Conclusions
- 5 Cas parallèle
- 5.1 Approche utilisée
- 5.2 Etude de performances théorique
- 5.3 Etude de performances pratique
- 5.4 Conclusions
- 6 Conclusion générale