



UNIVERSIDAD NACIONAL AUTÓNOMA DE MÉXICO
POSGRADO EN CIENCIA E INGENIERÍA DE LA COMPUTACIÓN
CÓMPUTO CIENTÍFICO CON ALTO VALOR AGREGADO
DR. LUIS MIGUEL DE LA CRUZ SALAS

Implementación y comparación de métodos iterativos para resolver sistemas de ecuaciones lineales

Daniel Becerra Pedraza

12 de junio de 2018

Planteamiento

Implementar Jacobi, Gauss-Seidel, SOR, CGM, BICGSTAB, GMRES. Probar la convergencia para un problema en 2D y diferentes parámetros (tamaño de malla, iteraciones, tolerancia, etc.)

Método	Criterios de Convergencia
Jacobi	<ul style="list-style-type: none"> • Matriz estrictamente diagonal dominante. • <i>Si la matriz no es estrictamente diagonal dominante es posible que pueda converger.</i>
Gauss-Seidel	<ul style="list-style-type: none"> • Matriz simétrica y definida positiva. • Matriz estrictamente diagonal dominante.
SOR	<ul style="list-style-type: none"> • Depende del factor de relajación ω con $0 < \omega < 2$.
CGM	<ul style="list-style-type: none"> • Matriz simétrica y definida positiva. • Puede aplicarse a matrices dispersas, pero su convergencia no está garantizada.
BICGSTAB	<ul style="list-style-type: none"> • Matriz no necesariamente simétrica. • Su convergencia no está garantizada para algunos casos.
GMRES	<ul style="list-style-type: none"> • Matriz no necesariamente simétrica. • Para matrices simétricas Arnoldi se transforma en Lanczos.

PROBLEMA



MÉTODOS



PRUEBAS CON FDM



PRUEBAS CON RBF



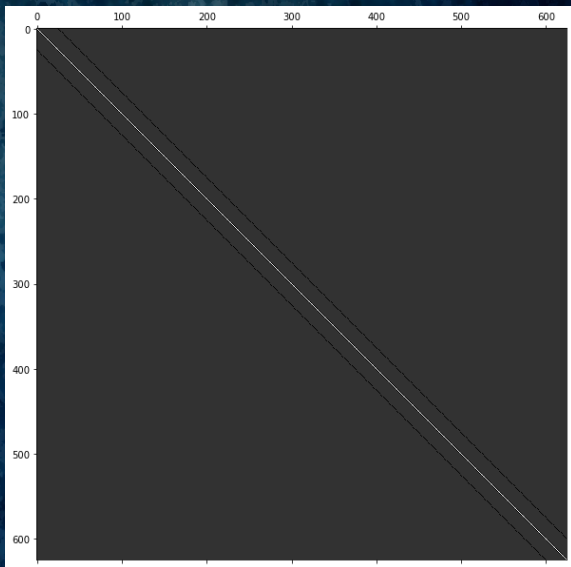
CONCLUSIONES

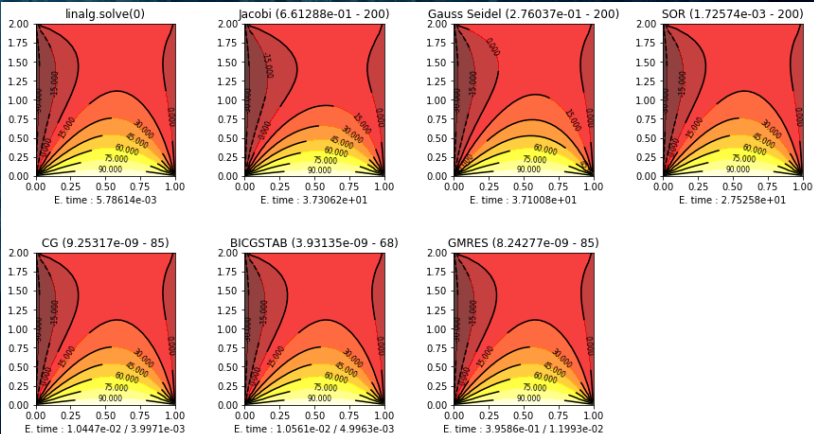


FIN



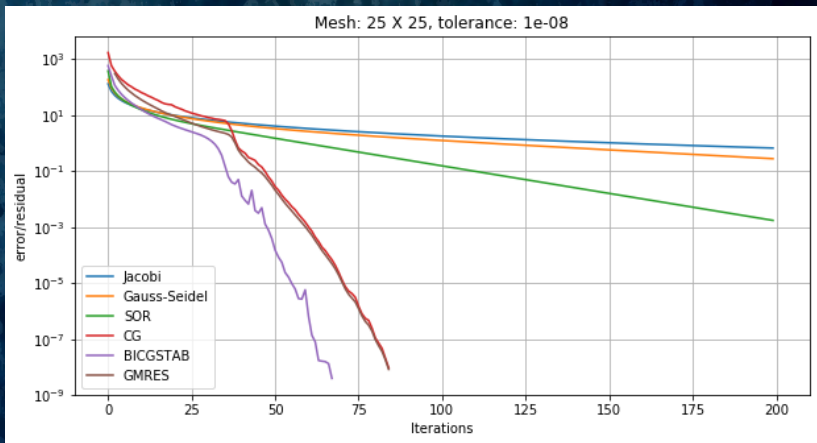
Forma de la matriz

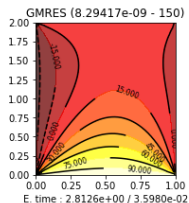
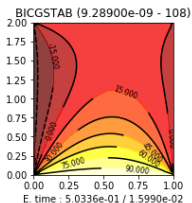
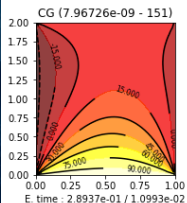
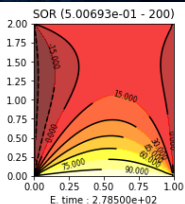
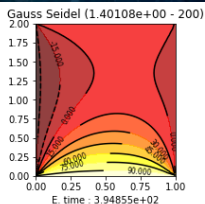
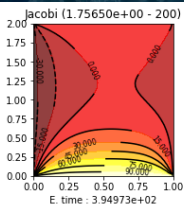
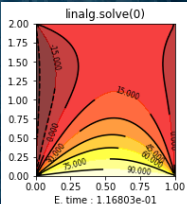






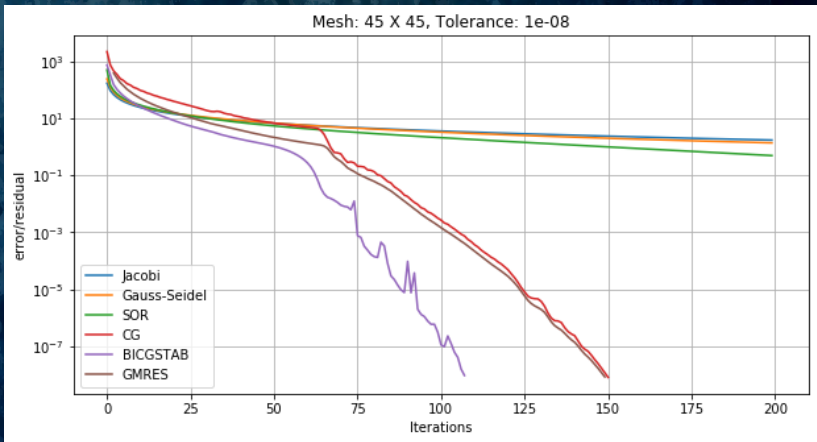
Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 200

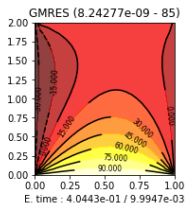
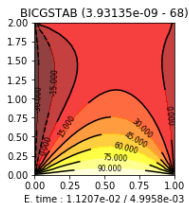
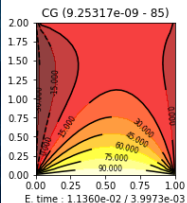
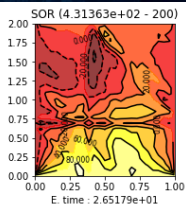
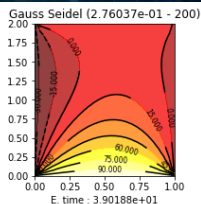
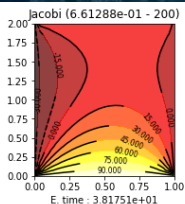
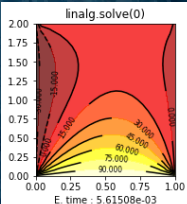






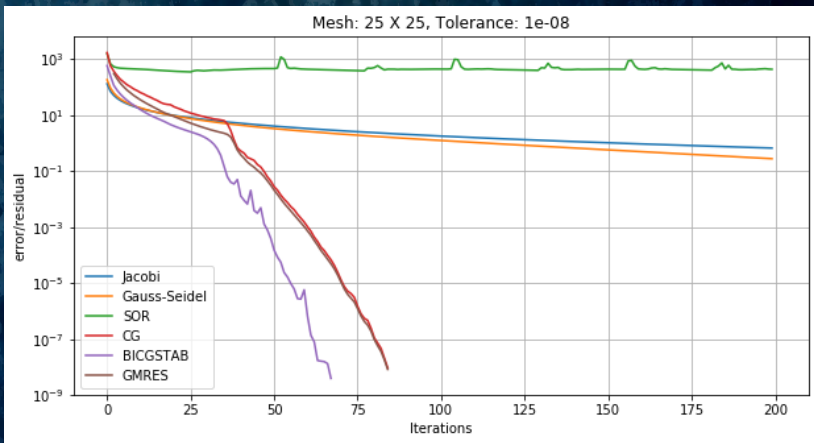
Malla: 45x45 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 200



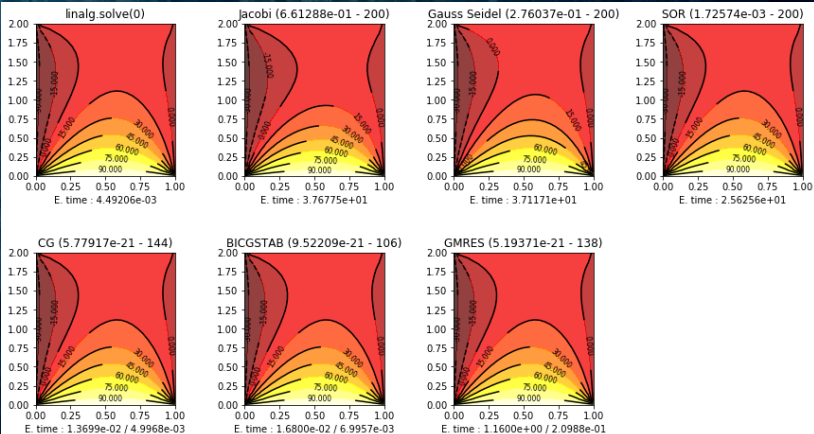




Malla: 45x45 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 200 - w: 2

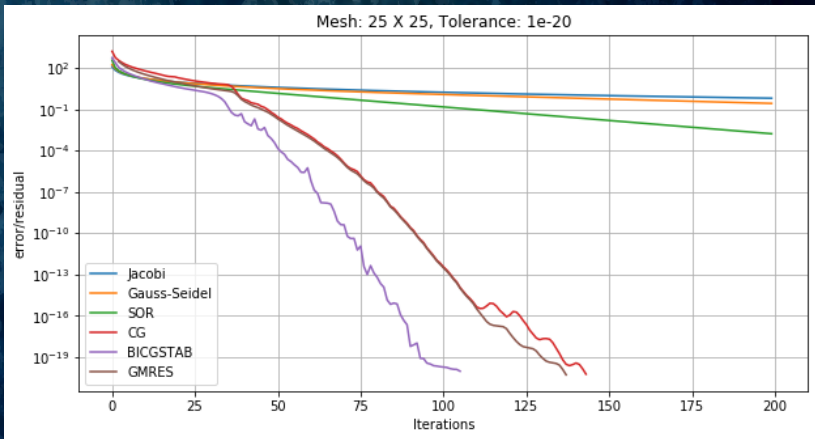


Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-20 - Max. Iter.: 200





Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-20 - Max. Iter.: 200



PROBLEMA

MÉTODOS

PRUEBAS CON FDM

PRUEBAS CON RBF

CONCLUSIONES

FIN

○

○

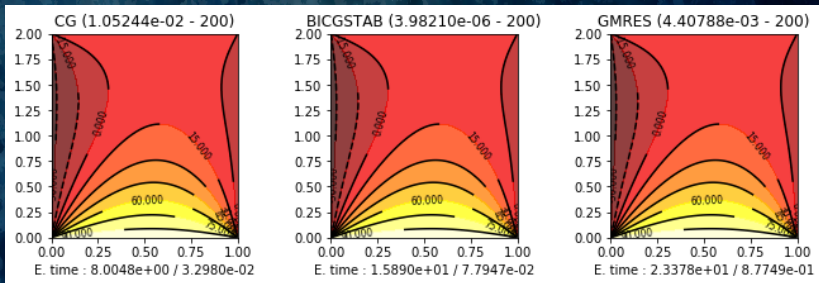
○○○○○○○○○●○○○

○○○○○○○○○

○

○

Malla: 100x100 - Tolerancia: 1e-20 - Max. Iter.: 200



PROBLEMA

MÉTODOS

PRUEBAS CON FDM

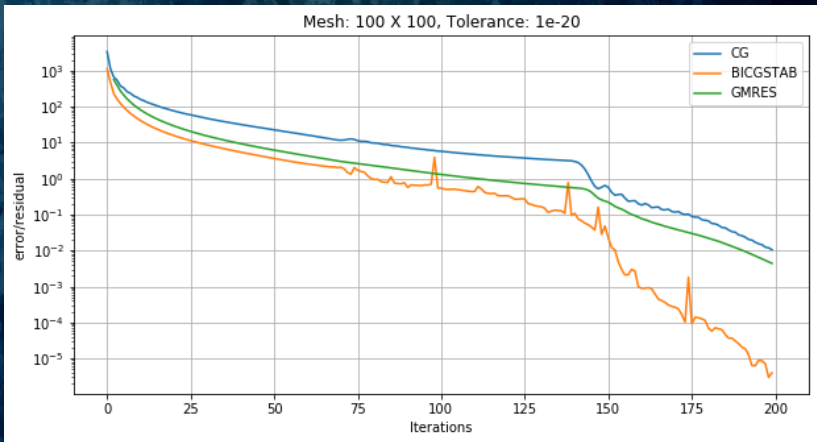
PRUEBAS CON RBF

CONCLUSIONES

FIN



Malla: 100x100 - Tolerancia: 1e-20 - Max. Iter.: 200



PROBLEMA

MÉTODOS

PRUEBAS CON FDM

PRUEBAS CON RBF

CONCLUSIONES

FIN

○

○

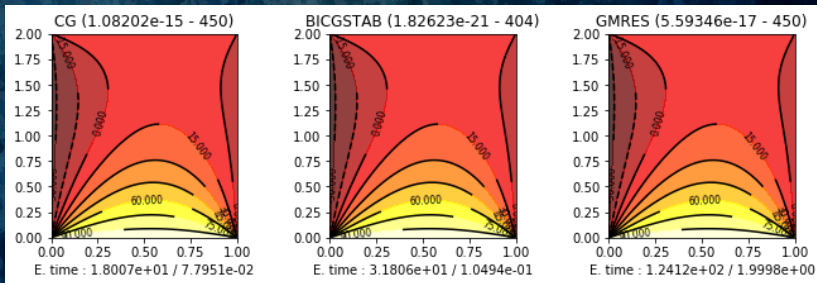
○○○○○○○○○○○●○

○○○○○○○○○

○

○

Malla: 100x100 - Tolerancia: 1e-20 - Max. Iter.: 450



PROBLEMA

MÉTODOS

PRUEBAS CON FDM

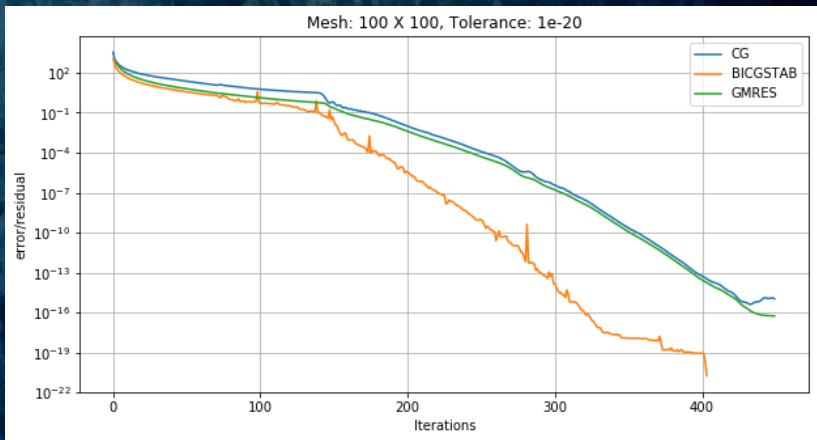
PRUEBAS CON RBF

CONCLUSIONES

FIN



Malla: 100x100 - Tolerancia: 1e-20 - Max. Iter.: 450



PROBLEMA



MÉTODOS



PRUEBAS CON FDM



PRUEBAS CON RBF



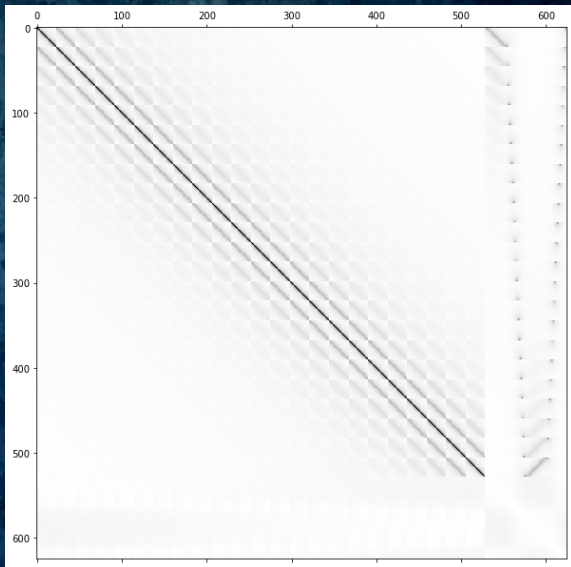
CONCLUSIONES



FIN



Forma de la matriz



PROBLEMA

○

MÉTODOS

○

PRUEBAS CON FDM

○○○○○○○○○○○○○○○○

PRUEBAS CON RBF

○●○○○○○○○

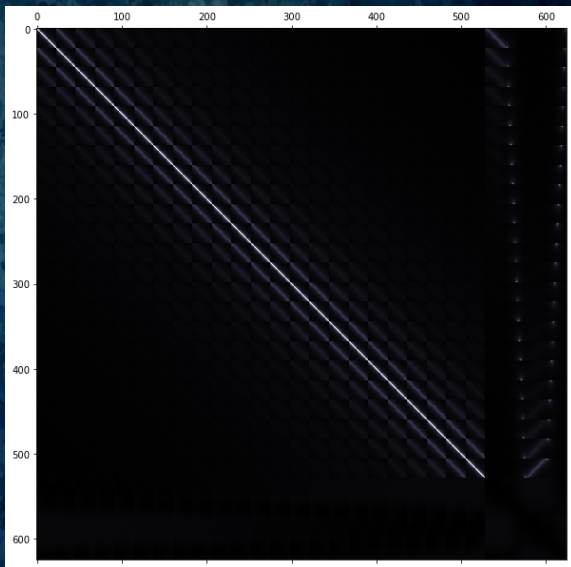
CONCLUSIONES

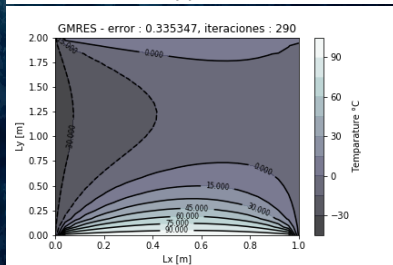
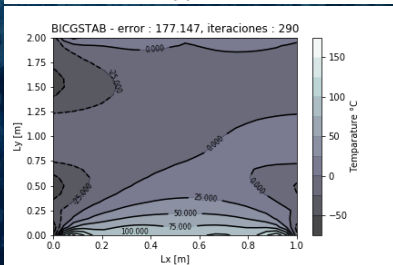
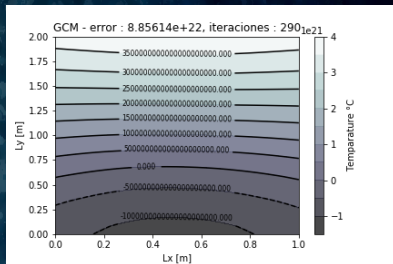
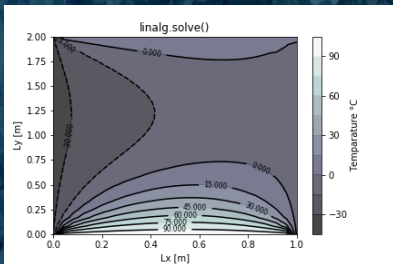
○

FIN

○

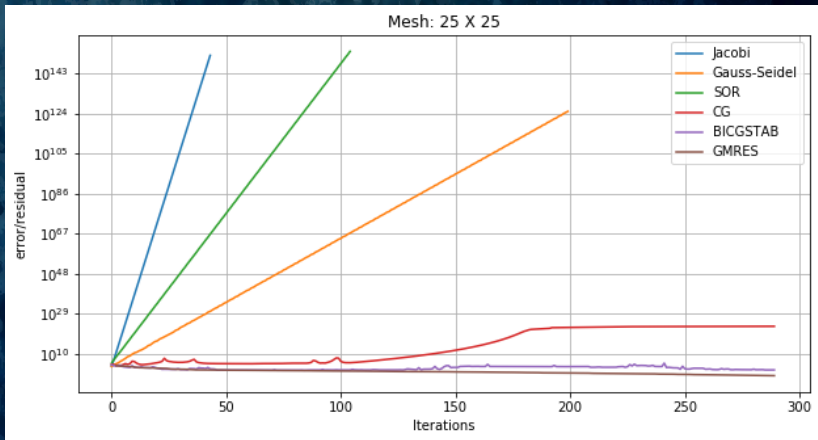
Forma de la matriz







Problema: Transferencia de calor - Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 290



PROBLEMA

○

MÉTODOS

○

PRUEBAS CON FDM

○○○○○○○○○○○○○○

PRUEBAS CON RBF

○○○○●○○○

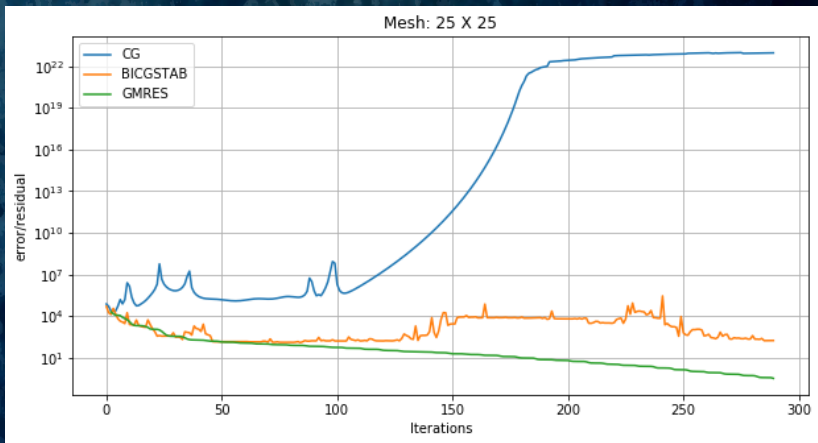
CONCLUSIONES

○

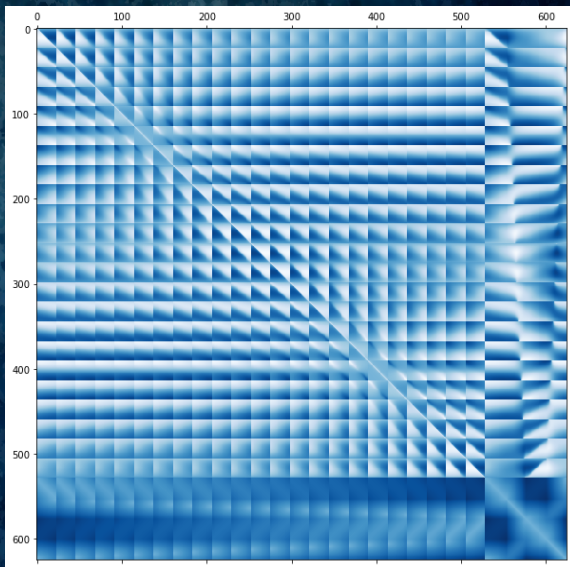
FIN

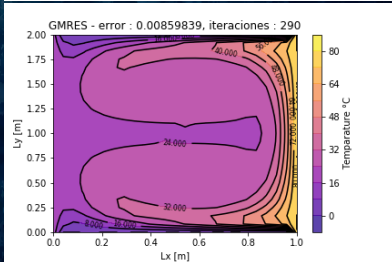
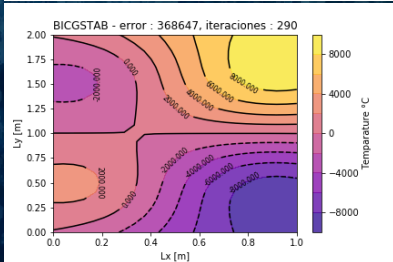
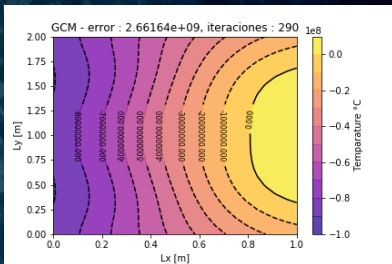
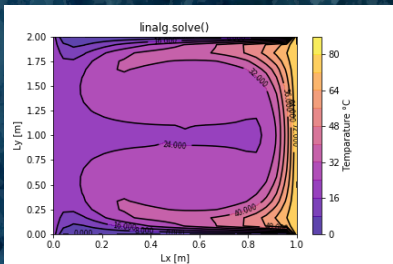
○

Problema: Transferencia de calor - Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 290

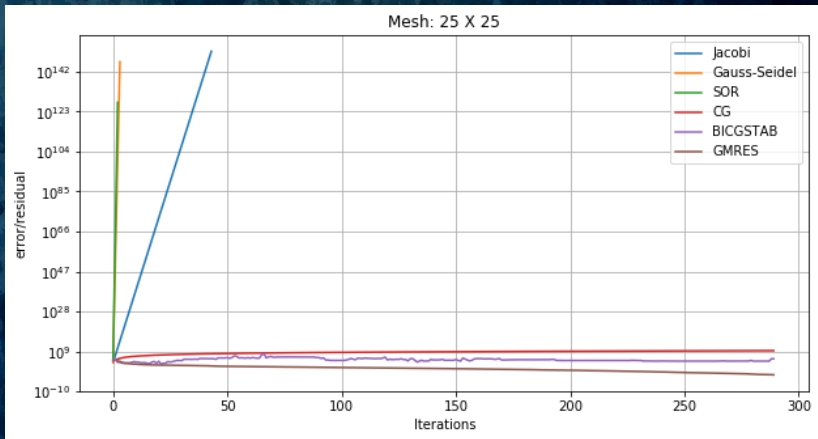


Forma de la matriz





Problema: Advección-Difusión - Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 290



PROBLEMA

○

MÉTODOS

○

PRUEBAS CON FDM

○○○○○○○○○○○○○○

PRUEBAS CON RBF

○○○○○○○●

CONCLUSIONES

○

FIN

○

Problema: Advección-Difusión - Malla: 25x25 - Tolerancia: 1e-8 - Max. Iter.: 290



Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.

Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.
- ▶ Con matrices diagonal-dominante, el método BICGSTAB converge más rápido que GMRES.



Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.
- ▶ Con matrices diagonal-dominante, el método BICGSTAB converge más rápido que GMRES.
- ▶ Con matrices de Gram:



Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.
- ▶ Con matrices diagonal-dominante, el método BICGSTAB converge más rápido que GMRES.
- ▶ Con matrices de Gram:
 - ▶ GMRES converge más rápido que BICGSTAB.
 - ▶
 - ▶
 - ▶

Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.
- ▶ Con matrices diagonal-dominante, el método BICGSTAB converge más rápido que GMRES.
- ▶ Con matrices de Gram:
 - ▶ GMRES converge más rápido que BICGSTAB.
 - ▶ Dependiendo de las entradas de la matriz el método BICGSTAB puede no converger.

Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.
- ▶ Con matrices diagonal-dominante, el método BICGSTAB converge más rápido que GMRES.
- ▶ Con matrices de Gram:
 - ▶ GMRES converge más rápido que BICGSTAB.
 - ▶ Dependiendo de las entradas de la matriz el método BICGSTAB puede no converger.
 - ▶ Los métodos básicos divergen rápido.

Conclusiones

- ▶ Los métodos del subespacio de Krylov fueron más eficientes que los métodos básicos.
- ▶ Con matrices diagonal-dominante, el método BICGSTAB converge más rápido que GMRES.
- ▶ Con matrices de Gram:
 - ▶ GMRES converge más rápido que BICGSTAB.
 - ▶ Dependiendo de las entradas de la matriz el método BICGSTAB puede no converger.
 - ▶ Los métodos básicos divergen rápido.
 - ▶ El método de gradiente conjugado diverge lento.

GRACIAS POR SU ATENCIÓN