Relatório – Solução de Sistemas Lineares Aplicados a Grafos de Manhattan

Vinícius Girão de Castro — 15491730 Natália Carvalho — 15497232 Larissa Rocha Gonçalves— 15522431 Fábio Araujo — 16311045

Objetivo

Este trabalho tem como objetivo resolver um sistema linear oriundo de um grafo de ruas da ilha de Manhattan, utilizando diferentes métodos numéricos: LU, Cholesky, Jacobi, Gauss-Seidel e Gradientes Conjugados; e comparar o desempenho de cada um.

Descrição do problema

Utilizando os arquivos manh.el (arestas) e manh.xy (coordenadas dos vértices), foi construído um grafo representando o sistema de ruas de Manhattan. As etapas seguidas foram:

- Seleção da maior componente conexa do grafo;
- escolha de k vértices aleatórios $v_{i1}, v_{i2}, \ldots, v_{ik}$ e atribuição de valores $c_{i1}, c_{i2}, \ldots, c_{ik} \in (0, 10];$
- construção da matriz Laplaciana L do grafo;
- Construção da matriz de penalidades $P = (P_{ij})$, onde

$$P_{ij} = \begin{cases} \alpha = 1.0e7, \text{ se } j \text{ \'e um \'indice de um v\'ertice escolhido} \\ 0, \text{ caso contr\'ario;} \end{cases}$$

• construção do vetor $b = (b_i)$, onde

$$b_j = \begin{cases} c_{i_s}, \text{ se } j = i_s \\ 0, \text{ caso contrário;} \end{cases}$$

• resolução do sistema (L+P) x = Pb.

Métodos utilizados

Decomposição LU

- Levou, aproximadamente, 13 minutos;
- vantagem: aplicável à qualquer matriz não singular;
- desvantagem: alto custo para matrizes esparsas.

Decomposição de Cholesky

O método estrutura-se com a decomposição $A=HH^T$, sendo H triangular inferior. Então é calculada a solução em duas etapas:

- a) Hy = Pb
- b) $H^T x = y$.

Para que possamos determinar H, é necessário que a matriz A seja simétrica definida positiva.

Sabe-se que toda matriz Laplaciana de um grafo conexo é necessariamente simétrica semidefinida positiva, mas ao adicionar a matriz de penalidades, com valores grandes e positivos na diagonal, algumas posições da solução são fortemente forçadas a assumir os valores desejados definidos em b. Esses grandes valores diagonais empurram todos os autovalores da matriz para cima, garantindo que todos sejam estritamente positivos.

Em conclusão, a matriz A torna-se simétrica definida positiva (SPD), o que justifica o uso seguro da Decomposição de Cholesky. Tal método tem como vantagem ser mais eficiente que LU, apesar de requerer que a matriz seja SPD. Para o teste com 400 valores, o método levou 306.722567 segundos, ou seja, pouco mais de 5 minutos.

Para os métodos iterativos, utilizamos uma tolerância (erro) de 1.0e-6.

Método de Jacobi

- Convergiu com 1000 iterações e em 0.1701 segundo;
- de todos os métodos iterativos, como veremos, este foi o que mais divergiu do resultado exato, com uma norma l^2 da diferença de 7.321143e-01 e uma norma relativa de 1.288980e-03;

Gauss-Seidel

• Convergiu com 1000 iterações e em 0.1471 segundos;

- se aproximou mais da solução exata do que o método de Jacobi, com uma norma l^2 da diferença de 2.023120e-02 e uma norma relativa de 3.561958e-05
- vantagem: converge mais rápido e melhor que Jacobi;
- desvantagem: menos paralelizável.

Gradientes conjugados (CG)

- Convergiu com 413 iterações e em 0.1703 segundos.
- convergiu eficientemente, com uma norma l^2 da diferença em relação ao o resultado exato de 7.820973e-6 e uma norma relativa de 1.376981e-08;
- exclusivo para matrizes SPD;
- vantagem: eficiente para matrizes grandes esparsas;
- desvantagem: depende do condicionamento.

Comparativo dos métodos

Tabela 1: Comparação dos métodos

Método	LU	Cholesky	Jacobi	Gauss- Seidel	CG
Tipo	Direto	Direto	Iterativo	Iterativo	Iterativo
Requisitos	Matriz não singu- lar	Matriz SPD	Preferível diagonal dominante	Igual ao Jacobi	Matriz SPD
Observações	Alto custo de memória	Mais efi- ciente que LU	Convergênci lenta	aConvergênci mais rápida	aMelhor desempe- nho geral

Conclusão

Todos os métodos foram capazes de resolver o sistema. Os métodos diretos (LU e Cholesky) forneceram soluções exatas rapidamente, com destaque para o Cholesky, que foi mais eficiente devido à estrutura da matriz.

Entre os iterativos, os Gradientes Conjugados apresentaram o melhor desempenho para o caso estudado, sendo uma excelente opção para problemas de grande escala com matrizes esparsas e SPD.