

# Estudo de Estratégias na Convergência do Método da Potência Utilizando o Método dos Mínimos Quadrados

Maria F. O. Silva,<sup>1</sup> Kauembergy F. Diniz,<sup>2</sup> João P. A. Carvalho,<sup>3</sup> João P. F. Aquino,<sup>4</sup> Gabriel A. Lima,<sup>5</sup> Raissa S. Ferreira,<sup>6</sup> Ivan Mezzomo,<sup>7</sup>  
DCME/UFERSA, Mossoró, RN

Os autovalores e autovetores estão presentes em diferentes ramos da matemática incluindo formas quadráticas, sistemas diferenciais e problemas de otimização não linear, e podem ser usados para resolver problemas em diversas áreas tais como economia, teoria da informação, análise estrutural, eletrônica, entre outros.

Para encontrar autovalores e autovetores de uma matriz de forma analítica, precisamos encontrar as raízes do polinômio característico da matriz. Porém, isso se torna inviável a partir do momento em que esse polinômio tem uma grau muito elevado, assim torna-se necessário a utilização de métodos numéricos iterativos. Um dos métodos numéricos mais utilizado para calcular o maior autovalor de uma matriz é o Método da Potência (MP). Este método é limitado ao cálculo dos autovalores extremos, desde que estes sejam reais.

O objetivo deste trabalho é fazer uma análise de diferentes estratégias de aceleração do MP, a partir da função de aproximação polinomial de segundo grau do Método dos Mínimos Quadrados (MMQ), que foi a função mais efetiva conforme [2], e compará-lo com o MP. As estratégias abordadas neste trabalho envolve a utilização de diferentes números de iterações iniciais do MP que serão consideradas no banco de dados para começar a utilizar o MMQ. A aceleração possui como foco a diminuição do custo computacional do procedimento, reduzindo o número de iterações e tornando a operação mais eficiente na resolução de problemas.

**Theorem 0.1.** [1]: Dado uma matriz real quadrada  $A$  de ordem  $n$  e seus autovalores  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  com seus correspondentes autovetores  $u_1, u_2, \dots, u_n$ . Suponha que os autovetores são linearmente independentes e que  $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|$ . Seja a sequência  $y_k$  definida por  $y_{k+1} = Ay_k$ , com  $k = 1, 2, \dots$ , onde  $y_0$  é um vetor arbitrário que permite a expansão  $y_0 = \sum_{j=1}^n c_j u_j$ , com  $c_j$  escalares quaisquer e  $c_1 \neq 0$ , então

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{(y_{k+1})_r}{(y_k)_r} = \lambda_1, \quad (1)$$

onde  $r$  indica a  $r$ -ésima componente.

Neste trabalho vamos utilizar uma abordagem na qual aplicaremos o MMQ depois de uma certa quantidade de iterações do MP, mais especificamente, vamos fazer testes onde o início da utilização do MMQ e será dada depois de 6 (MMQ 6), 16 (MMQ 16) e 26 (MMQ 26) iterações do MP.

As matrizes utilizadas foram obtidas através do repositório Florida Sparse Matrix Collection, sendo do tipo esparsa e simétricas. Visando analisar a efetividade dos métodos propostos, as

<sup>1</sup>fsilva434445@hotmail.com

<sup>2</sup>kauembergy@gmail.com

<sup>3</sup>juneiras256@gmail.com

<sup>4</sup>joao.aquino03085@alunos.ufersa.edu.br

<sup>5</sup>gabriel.lima66961@alunos.ufersa.edu.br

<sup>6</sup>raissa.ferreira@alunos.ufersa.edu.br

<sup>7</sup>imezzomo@ufersa.edu.br

implementações foram efetuadas em linguagem de programação Python versão 3.11.5, em uma máquina com processador Ryzen 5 7520u 7ª Geração, 8GB RAM e Sistema Operacional windows 11 de 64 bits. Como critério de parada foi usado o Erro Relativo (ER) ou 10.000 iterações, com precisão de  $10^{-5}$ . Na tabela abaixo contém o resultados dos experimentos realizados.

Tabela 1: Resultado dos experimentos realizados

Matriz	Ordem	Método	Iter	Autovalor	ER
arc130	130	MP	113	2.366980478	$0.97185 \times 10^{-5}$
		MMQ 6	33	2.365618988	$0.96164 \times 10^{-5}$
		MMQ 16	84	2.365618988	$0.096718 \times 10^{-5}$
		MMQ 26	114	2.367002178	$0.096718 \times 10^{-5}$
bcsstm19	817	MP	130	39536719	$0.95779 \times 10^{-5}$
		MMQ 6	16	39022383	$0.40439 \times 10^{-5}$
		MMQ 16	25	39107119	$0.87101 \times 10^{-5}$
		MMQ 26	33	39182996	$0.79344 \times 10^{-5}$
bcsstk09	1083	MP	220	67579067	$0.97563 \times 10^{-5}$
		MMQ 6	44	65553580	$0.92232 \times 10^{-5}$
		MMQ 16	82	66702036	$0.93341 \times 10^{-5}$
		MMQ 26	103	67034743	$0.93003 \times 10^{-5}$
bcspwr08	1624	MP	152	5.783741344	$0.98892 \times 10^{-5}$
		MMQ 6	33	5.752415587	$0.99496 \times 10^{-5}$
		MMQ 16	51	5.762477916	$0.92426 \times 10^{-5}$
		MMQ 26	63	5.767425455	$0.93729 \times 10^{-5}$
bcsstk21	3600	MP	335	127119840	$0.99508 \times 10^{-5}$
		MMQ 6	34	116592656	$0.23511 \times 10^{-5}$
		MMQ 16	56	116592656	$0.39840 \times 10^{-5}$
		MMQ 26	129	126156274	$0.98355 \times 10^{-5}$

Analisando a Tabela 1, podemos observar que em todas as estratégias utilizando o MMQ demonstraram ser mais eficientes em relação ao MP em todas as matrizes testadas, com exceção do MMQ 26 na matriz arc130. Em todas as matrizes, a estratégia MMQ 6 se mostrou mais eficiente em relação a MMQ 16 e MMQ 26, considerando o número de iterações e o ER.

Dessa forma, podemos concluir que os resultados reforçam a relevância do método proposto como uma estratégia eficaz para acelerar a convergência do MP, e que o MMQ 6 é o mais eficiente na obtenção de autovalores de matrizes diversas. Em estudos futuros vamos explorar o impacto de diferentes funções de aproximação no MMQ, o tamanho do banco de dados e investigar a aplicação do método em classes mais amplas de matrizes, avaliando sua robustez em cenários variados.

## Agradecimentos

Os autores agradecem o apoio da UFERSA e do CNPq na execução deste trabalho.

## Referências

- [1] R. L. Burden e J. D. Faires. **Análise Numérica**. 9ª ed. Cengage Learning, 2010.
- [2] M. V. M. Lopes, H. S. Silva, I. Mezzomo, M. S. Menezes e S. B. Melo. “Estudo Preliminar da Utilização do Método dos Mínimos Quadrados no Método das Potências”. Em: **Proceeding Series of the Brazilian Society of Computational and Applied Mathematics**. 2022, pp. 010086-1-2.