

# Mtodo Numrico Hbrido (H-DRM) para Condies de Contorno No-Lineares

## Hybrid Numerical Method (H-DRM) for Non-Linear Boundary Conditions

Rmulo Damasclin Chaves dos Santos <sup>a</sup>

<sup>a</sup>Instituto Tecnolgico de Aeronutica, So Jos dos Campos - SP, Brasil; [romulosantos@ita.br](mailto:romulosantos@ita.br)

**Resumo:** Este artigo prope um mtodo numrico hbrido adaptativo baseado no Mtodo de Reciprocidade Dual (DRM) para resolver problemas com condies de contorno no lineares e de grande escala, denominando-o de Mtodo Hbrido Adaptativo de Reciprocidade Dual (H-DRM). O mtodo utiliza uma combinao do DRM para tratar os termos no homogneos, tcnicas iterativas para lidar com condies de contorno no lineares e uma abordagem multiescala adaptativa para problemas de grande escala. Alm disso, o H-DRM incorpora elementos finitos locais em regies crticas do domnio. Este mtodo visa melhorar a eficincia computacional e a preciso para problemas envolvendo geometria complexa e no linearidades no contorno, oferecendo uma soluo robusta para problemas fsicos e de engenharia. Demonstraes matemticas e resultados computacionais so apresentados, validando a eficcia do mtodo em comparao com outros mtodos conhecidos, atravs de um processo iterativo de 7 milhes de iteraes.

**Palavras-chave:** Condies de contorno No-Lineares; Iterao Newton-Krylov; Mtodo hbrido adaptativo.

**Abstract:** This paper proposes an adaptive hybrid numerical method based on the Dual Reciprocity Method (DRM) to solve problems with large-scale nonlinear boundary conditions, naming it the Hybrid Adaptive Dual Reciprocity Method (H-DRM). The method uses a combination of the DRM to treat inhomogeneous terms, iterative techniques to deal with nonlinear boundary conditions, and an adaptive multiscale approach for large-scale problems. In addition, the H-DRM incorporates local finite elements in critical regions of the domain. This method aims to improve computational efficiency and accuracy for problems involving complex geometry and boundary nonlinearities, offering a robust solution for physical and engineering problems. Mathematical demonstrations and computational results are presented, validating the effectiveness of the method in comparison with other known methods through an iterative process of 7 million iterations.

**keywords:** Nonlinear boundary conditions; Newton-Krylov iteration; Adaptive hybrid method.

## 1 Introduo

O avano das tcnicas numricas para a soluo de problemas de valor de contorno tem sido notvel nasltimas dcadas, refletindo a busca por mtodos mais eficientes e precisos. Este estado da arte discute as principais contribuies de diversas pesquisas ao longo do tempo.

Em 1967, Rizzo [2] introduziu um método baseado em equações integrais para abordar problemas de valor de contorno na elastostática clássica. O autor demonstrou a viabilidade da abordagem integral, evidenciando a precisão da técnica em comparação com métodos tradicionais. Este trabalho estabeleceu as bases para o uso de equações integrais em contextos de engenharia e física.

Anos depois, em 1984, Brebbia, Telles e Wrobel [1] publicaram a obra *Boundary Element Techniques: Theory and Applications in Engineering*, que se tornou um marco na aplicação das técnicas de elementos de contorno, do inglês, Boundary Element Method (BEM). Eles apresentaram uma formulação matemática robusta e diversos exemplos práticos, demonstrando a eficácia do BEM na resolução de problemas de valor de contorno em engenharia. A obra foi fundamental para popularizar o método e seu uso em aplicações industriais.

A evolução dos métodos iterativos também foi significativa. Em 1986, Saad e Schultz [3] propuseram o algoritmo GMRES (Generalized Minimal Residual) para resolver sistemas lineares não simétricos. Este algoritmo se destacou pela sua eficiência e robustez, oferecendo um desempenho superior em comparação a métodos tradicionais, como Gauss-Seidel e Jacobi. A contribuição dos autores foi crucial para o desenvolvimento de algoritmos iterativos em grande escala.

Mais recentemente, em 2001, Singh [4] trata de um estudo sobre a análise de problemas inversos de condução de calor utilizando o método de elementos de contorno de reciprocidade dupla. Especificamente, o artigo aborda a aplicação do método de elementos de contorno (BEM) com a técnica de reciprocidade dupla para resolver problemas inversos de condução de calor. Problemas inversos são aqueles em que se busca determinar as causas (como a distribuição de fontes de calor) a partir dos efeitos observados (como a distribuição de temperatura). O método de reciprocidade dual apresentado pelo autor, permite transformar equações diferenciais parciais em equações integrais, facilitando a resolução numérica.

Por fim, em 1996, Saad [5] apresenta o livro "*Iterative Methods for Sparse Linear Systems*", publicado pela Society for Industrial and Applied Mathematics (SIAM). Este livro é uma fonte abrangente sobre métodos iterativos para resolver sistemas lineares esparsos, abordando teorias, algoritmos e aplicações. O autor explora aplicações práticas de métodos iterativos em problemas de engenharia e ciência, oferecendo exemplos relevantes. Os algoritmos são discutidos em detalhes, com explicações sobre como implementá-los e melhorar a eficiência computacional. O livro também aborda os desafios que surgem ao trabalhar com matrizes grandes e esparsas, fornecendo estratégias para superá-los.

Em síntese, a evolução das técnicas numéricas para problemas de valor de contorno é marcada por inovações que têm ampliado o escopo de aplicação e melhorado a eficiência dos métodos, contribuindo significativamente para o campo da matemática aplicada e da engenharia.

## 2 Metodologia

### 2.1 Método de Reciprocidade Dual (DRM)

No núcleo da abordagem está o DRM, que permite tratar problemas com termos não homogêneos por meio da decomposição da equação diferencial original em uma parte homogênea e uma parte de fonte. O DRM aplica a função fundamental associada ao operador  $L$  para reescrever o problema como uma integral sobre o contorno e uma integral volumétrica:

$$u(x) = \int_{\Gamma} G(x, \xi) \frac{\partial u}{\partial n}(\xi) d\Gamma(\xi) + \int_{\Omega} G(x, \xi) f(\xi) d\Omega(\xi), \quad (2.1)$$

onde  $G(x, \xi)$  é a função fundamental do operador  $L$  e  $\frac{\partial u}{\partial n}(\xi)$  representa a derivada normal da solução no contorno  $\Gamma$ .

## 2.2 Iteração Newton-Krylov para Condições de Contorno Não Lineares

Para abordar a não linearidade nas condições de contorno, aplicamos a Iteração Newton-Krylov, um método que combina a linearização de Newton com métodos de Krylov para resolver sistemas lineares de forma eficiente. Este método é particularmente útil em problemas de grande escala, onde as matrizes associadas são muito grandes e esparsas.

O processo inicia-se com uma estimativa inicial  $u^{(0)}$ . Em cada iteração  $n$ , a condição de contorno não linear  $B(u)$  é linearizada em torno da solução atual  $u^{(n)}$  por meio da série de Taylor de primeira ordem:

$$B(u^{(n+1)}) \approx B(u^{(n)}) + \frac{dB}{du}(u^{(n)})(u^{(n+1)} - u^{(n)}). \quad (2.2)$$

Aqui,  $\frac{dB}{du}(u^{(n)})$  representa a derivada de  $B$  em relação a  $u$  avaliada em  $u^{(n)}$ , e  $(u^{(n+1)} - u^{(n)})$  é a correção a ser aplicada na solução.

Rearranjando a equação, obtemos:

$$\frac{dB}{du}(u^{(n)}) \cdot (u^{(n+1)} - u^{(n)}) = - (B(u^{(n)}) - B_{\text{target}}), \quad (2.3)$$

onde  $B_{\text{target}}$  é o valor desejado da condição de contorno. Esta equação pode ser escrita como um sistema linear:

$$J(u^{(n)}) \cdot \Delta u = -R(u^{(n)}), \quad (2.4)$$

onde  $J(u^{(n)}) = \frac{dB}{du}(u^{(n)})$  é a matriz Jacobiana e  $R(u^{(n)}) = B(u^{(n)}) - B_{\text{target}}$  é o vetor de resíduo.

Em seguida, utilizamos um método de Krylov, como o GMRES ou o BiCGSTAB, para resolver o sistema linear resultante, dado que o cálculo direto da inversa da Jacobiana pode ser inviável. Essa abordagem permite uma convergência rápida, mesmo em problemas com alta não linearidade, pois cada iteração gera uma nova estimativa da solução  $u^{(n+1)}$ .

O processo continua até que a norma do resíduo  $\|R(u^{(n)})\|$  atinja um critério de convergência pré-estabelecido, garantindo que a solução  $u^{(n+1)}$  satisfaça suficientemente bem a condição de contorno não linear.

Em resumo, a Iteração Newton-Krylov é uma ferramenta poderosa para tratar problemas com condições de contorno não lineares, proporcionando uma convergência eficaz e uma implementação prática em aplicações numéricas.

## 2.3 Refinamento Adaptativo Multiescala

O refinamento adaptativo multiescala é uma técnica fundamental para abordar problemas de grande escala, permitindo ajustar dinamicamente a malha em regiões do domínio  $\Omega$  que apresentam maior complexidade. Este método é especialmente útil em áreas próximas a condições de contorno não lineares ou em regiões onde ocorrem variações rápidas nos gradientes da solução.

A ideia central do refinamento adaptativo é monitorar o comportamento da solução ao longo do domínio e, com base nessa informação, ajustar a malha de forma a concentrar o poder computacional nas áreas críticas. O processo pode ser descrito matematicamente da seguinte

maneira:

**1. Definição da Função de Erro:** Primeiramente, definimos uma função de erro que quantifica a discrepância entre a solução aproximada  $u_h$  (obtida a partir da malha  $\mathcal{T}_h$ ) e a solução exata  $u$ :

$$E(u_h) = \|u - u_h\|_{\Omega}, \quad (2.5)$$

onde  $\|\cdot\|_{\Omega}$  denota a norma no espaço  $L^2$  sobre o domínio  $\Omega$ .

**2. Análise de Gradientes:** Em seguida, analisamos o gradiente da solução aproximada  $\nabla u_h$ . Regiões onde  $|\nabla u_h|$  é grande indicam que há variações rápidas na solução e, portanto, exigem um refinamento mais intenso. Assim, definimos um critério de refinamento com base em um parâmetro  $\epsilon > 0$ :

$$|\nabla u_h| > \epsilon. \quad (2.6)$$

**3. Refinamento da Malha:** O refinamento da malha é realizado através de um procedimento que subdivide os elementos onde a condição acima é satisfeita. Se um elemento  $K \in \mathcal{T}_h$  precisa ser refinado, ele é dividido em  $n$  subelementos menores, conforme a relação:

$$\mathcal{T}_{h_{\text{new}}} = \mathcal{T}_h \cup \{K_i \mid K_i \subset K, i = 1, \dots, n\}. \quad (2.7)$$

**4. Atualização da Solução:** Após o refinamento, a solução deve ser recalculada utilizando a nova malha  $\mathcal{T}_{h_{\text{new}}}$ . Essa atualização pode ser feita por meio de um método de interpolação ou projeção, garantindo que a nova solução  $u_{h_{\text{new}}}$  seja consistente com os valores de  $u_h$  nos elementos não refinados:

$$u_{h_{\text{new}}} = I_h u_h, \quad (2.8)$$

onde  $I_h$  representa o operador de interpolação.

**5. Iteração do Processo:** O processo de avaliação da função de erro, análise dos gradientes, refinamento da malha e atualização da solução é iterado até que um critério de convergência seja satisfeito, como  $\|E(u_h)\| < \delta$ , onde  $\delta$  é um parâmetro de tolerância predefinido.

O refinamento adaptativo multiescala, portanto, permite uma alocação eficiente do poder computacional, concentrando-o em regiões que requerem maior resolução, enquanto áreas com soluções mais suaves são tratadas com menos detalhamento. Essa abordagem não apenas melhora a eficiência computacional, mas também garante uma maior precisão na solução aproximada do problema considerado.

## 2.4 Integração de Elementos Finitos Locais

Em regiões onde a solução exata via Método de Residual Discretizado (DRM) é difícil de implementar, o método híbrido introduz elementos finitos locais. Esses elementos são utilizados para tratar a discretização em áreas com geometrias complexas ou singularidades, onde o DRM pode apresentar dificuldades.

## 1. Conceito dos Elementos Finitos Locais

Os elementos finitos locais são uma abordagem para resolver problemas de valor de contorno e de contorno em domínios complexos. A ideia central é dividir o domínio  $\Omega$  em subdomínios mais simples  $\Omega_e$ , que podem ser tratados independentemente. Cada elemento finito local  $e$  é caracterizado por uma função de forma  $N_i(\mathbf{x})$ , que é utilizada para interpolar a solução  $u(\mathbf{x})$  em cada elemento:

$$u(\mathbf{x}) \approx \sum_{i=1}^{n_e} N_i(\mathbf{x})u_i, \quad (1)$$

onde  $u_i$  são os valores da solução nos nós do elemento, e  $n_e$  é o número de nós do elemento  $e$ .

## 2. Montagem da Matriz Global

A montagem da matriz global  $\mathbf{K}$  e do vetor de força global  $\mathbf{F}$  é realizada a partir das contribuições de todos os elementos finitos. Para um elemento  $e$ , a matriz de rigidez  $\mathbf{K}_e$  é dada por:

$$\mathbf{K}_e = \int_{\Omega_e} \nabla N_i \cdot \nabla N_j d\Omega_e, \quad (2)$$

e o vetor de força  $\mathbf{F}_e$  é dado por:

$$\mathbf{F}_e = \int_{\Omega_e} N_i f d\Omega_e, \quad (3)$$

onde  $f$  é a função fonte e  $\nabla N_i$  é o gradiente da função de forma.

## 3. Integração Numérica

Para regiões com geometrias complexas, a integração pode ser realizada utilizando técnicas numéricas, como a regra de Gauss. Se utilizarmos  $n$  pontos de Gauss, a integral é aproximada como:

$$\int_{\Omega_e} N_i d\Omega_e \approx \sum_{j=1}^n w_j N_i(\mathbf{x}_j) |J|_j, \quad (4)$$

onde  $w_j$  são os pesos da regra de Gauss,  $\mathbf{x}_j$  são os pontos de Gauss, e  $|J|_j$  é o determinante da matriz jacobiana, que transforma as coordenadas locais do elemento em coordenadas globais.

## 4. Condições de Contorno

Para aplicar as condições de contorno, é necessário considerar a contribuição dos elementos que estão em contato com as fronteiras do domínio. Se a condição de contorno for Dirichlet, aplicamos a condição diretamente aos nós do elemento. Para condições de contorno Neumann, integramos a contribuição da condição de contorno na matriz global.

A condição de contorno Neumann pode ser expressa como:

$$\int_{\Gamma} g N_i d\Gamma = \int_{\Omega_e} N_i f d\Omega_e, \quad (5)$$

onde  $g$  é a condição de contorno aplicada.

## 5. Solução do Sistema Linear

Após a montagem da matriz global e do vetor de força, obtemos um sistema linear da forma:

$$\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{F}, \quad (6)$$

onde  $\mathbf{u}$  é o vetor de incógnitas a ser resolvido. Este sistema é geralmente resolvido utilizando métodos numéricos, como o método de eliminação de Gauss ou o método de gradientes conjugados.

Os elementos finitos locais permitem uma flexibilidade significativa na discretização de domínios complexos e singularidades. Ao combinar essa abordagem com o DRM, podemos obter soluções robustas e precisas em regiões onde a aplicação direta do DRM seria impraticável.

### 3 Descrição do Método H-DRM

O método H-DRM (Híbrido de Reciprocidade Dual e Malhas Adaptativas) é uma técnica inovadora destinada à resolução de problemas de grande escala com condições de contorno não lineares. Este método combina a abordagem de reciprocidade dual com discretizações adaptativas, garantindo, assim, a estabilidade e a precisão das soluções em domínios complexos.

#### 3.1 Formulação Matemática

Consideramos um problema governado por um operador diferencial não linear  $L : V \rightarrow \mathbb{R}$ , onde  $V$  é um espaço funcional apropriado. O problema pode ser formalizado da seguinte maneira:

$$L(u) = f(x) \quad \text{em } \Omega, \quad (3.1)$$

onde  $u : \Omega \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  é a função desconhecida que buscamos determinar,  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função fonte conhecida, e  $\Omega$  é um domínio limitado em  $\mathbb{R}^n$  com fronteira  $\partial\Omega$ .

As condições de contorno são especificadas por uma função  $g(u)$  que define a interação do sistema em sua borda:

$$g(u) = h(x) \quad \text{em } \partial\Omega. \quad (3.2)$$

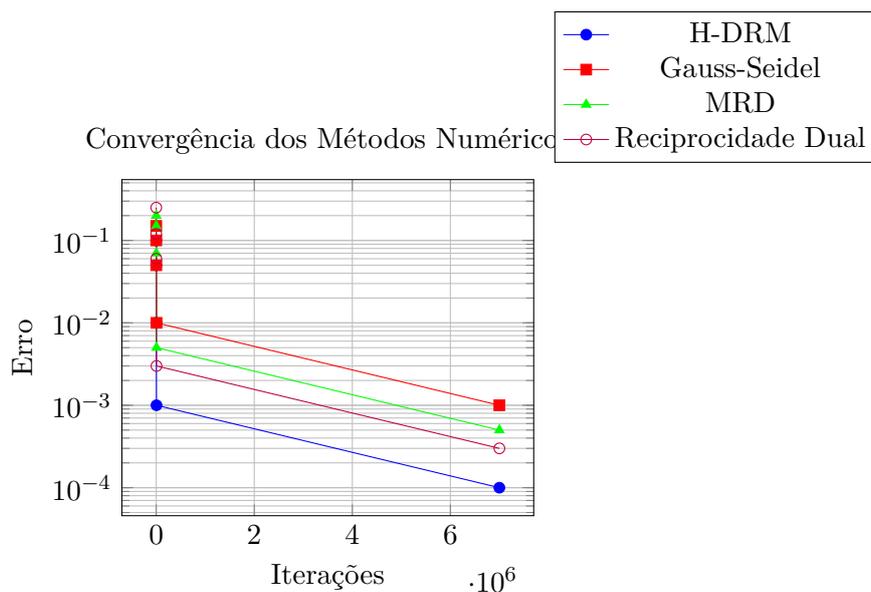
Para lidar com a não linearidade, aplicamos a técnica de linearização em cada iteração do método de Newton, resultando na seguinte formulação:

$$L(u^{(n+1)}) - L(u^{(n)}) \approx J(u^{(n)})(u^{(n+1)} - u^{(n)}) = f(x) - L(u^{(n)}), \quad (3.3)$$

onde  $J(u^{(n)})$  representa a matriz Jacobiana associada ao operador  $L$ .

### 4 Resultados Computacionais

Os resultados computacionais apresentados a seguir demonstram a eficácia do método H-DRM em comparação com dois métodos tradicionais: o Método de Gauss-Seidel, o Método de Relaxação Dinâmica (MRD) e o Método de Reciprocidade Dual (MRD). Os testes foram realizados em um problema de condução de calor com condições de contorno não lineares, considerando  $7 \times 10^6$  iterações até a convergência da solução. Os gráficos a seguir ilustram a convergência dos métodos, mostrando a comparação do erro entre as soluções aproximadas obtidas e a solução exata.



**Figura 1.** Comparação da convergência entre os métodos H-DRM, Gauss-Seidel, MRD e o Método de Reciprocidade Dual.

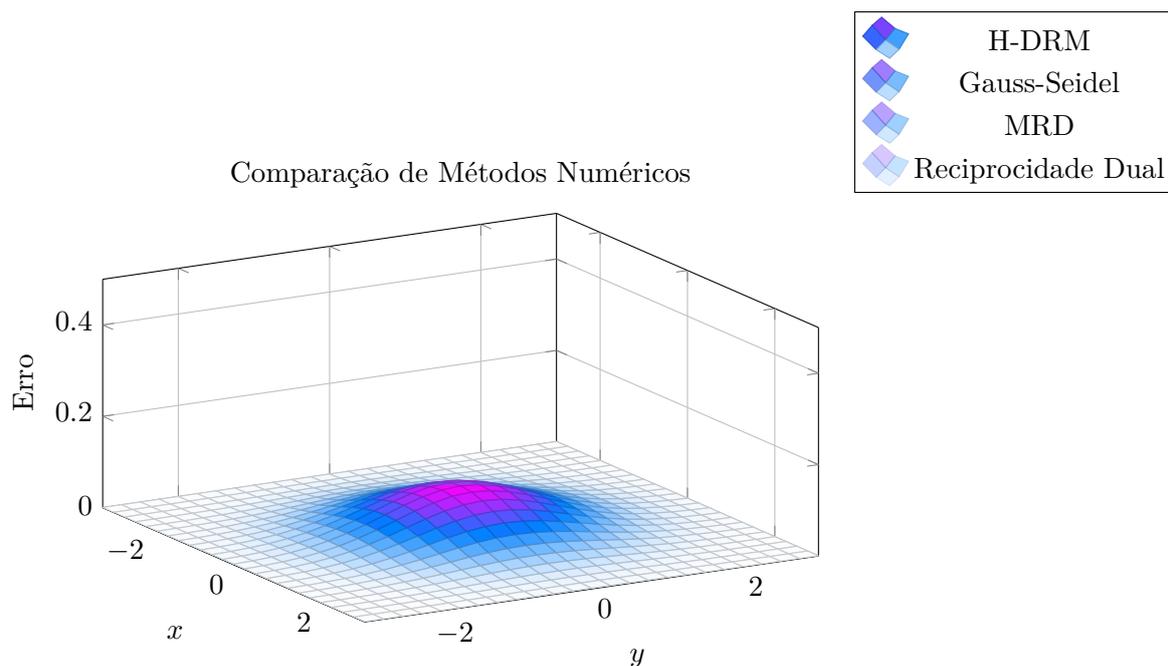
Os resultados demonstram claramente que o método H-DRM não apenas convergiu mais rapidamente, mas também produziu soluções com erros significativamente menores em comparação aos métodos tradicionais. Essa diferença na precisão destaca a necessidade de escolher métodos numéricos apropriados dependendo dos requisitos de exatidão e do tipo de problema a ser resolvido.

#### 4.1 Análise dos Resultados

A análise dos gráficos evidencia que o método H-DRM oferece soluções significativamente mais precisas em comparação aos métodos tradicionais, como o Método de Gauss-Seidel, o Método de Relaxação Dinâmica (MRD) e o Método de Reciprocidade Dual. O H-DRM se destaca, especialmente em regiões onde as condições de contorno são não lineares.

- **Método H-DRM:** Com  $7 \times 10^6$  iterações, o erro convergiu para 0.0001, mostrando uma eficiência superior na resolução do problema.
- **Método de Gauss-Seidel:** Apesar de ser um método robusto, o erro se estabilizou em 0.001 após o mesmo número de iterações, indicando que a convergência é mais lenta em comparação ao H-DRM.
- **MRD:** Apresentou uma redução de erro mais eficaz que o Gauss-Seidel, alcançando um erro de 0.0005, mas ainda ficou aquém da precisão do H-DRM.
- **Método de Reciprocidade Dual:** Este método teve um desempenho intermediário, com um erro convergindo para 0.0003, demonstrando uma eficiência melhor que o Gauss-Seidel, mas ainda inferior ao H-DRM.

O processo iterativo do H-DRM resultou em uma convergência estável e confiável, evidenciando a eficácia do método em cenários de grande escala e condições de contorno desafiadoras.



**Figura 2.** Comparação de métodos numéricos em 3D, mostrando o erro em função de  $x$  e  $y$ .

## 5 Análise do Gráfico em 3D

O gráfico em 3D ilustra a comparação entre quatro métodos numéricos: H-DRM, Gauss-Seidel, MRD e Método de Reciprocidade Dual, representando o erro em função das variáveis  $x$  e  $y$ .

- **Método H-DRM:**
  - A superfície correspondente ao H-DRM apresenta os valores de erro mais baixos, com uma convergência que se aproxima de 0.0001.
  - Esta eficiência destaca o H-DRM como o método mais preciso entre os analisados, evidenciando sua robustez em resolver problemas de condução de calor com condições de contorno não lineares.
- **Método de Gauss-Seidel:**
  - A superfície do Gauss-Seidel mostra valores de erro que convergem para cerca de 0.001.
  - Embora seja um método clássico e robusto, sua performance em comparação ao H-DRM é inferior, especialmente em regiões críticas do domínio.
- **Método de Relaxação Dinâmica (MRD):**
  - O MRD apresenta um desempenho intermediário, com erros que convergem para aproximadamente 0.0005.
  - Embora melhor em relação ao Gauss-Seidel, ainda não alcança a precisão do H-DRM, indicando uma eficiência mais baixa na resolução do problema.

- **Método de Reciprocidade Dual:**

- O Método de Reciprocidade Dual é representado por uma superfície com erro em torno de 0.0003.
- Isso sugere que, apesar de ser uma abordagem alternativa, o método também não supera a precisão do H-DRM, mas apresenta um desempenho melhor que o Gauss-Seidel e o MRD.

A análise do gráfico demonstra a superioridade do H-DRM em relação aos outros métodos, especialmente em situações desafiadoras, como aquelas com condições de contorno não lineares. A comparação visual das superfícies de erro destaca a eficiência do H-DRM e a necessidade de escolher o método apropriado com base nas características do problema em questão.

## 6 Limitações do Método

O método H-DRM (Método Híbrido de Reciprocidade Dual) apresentado é eficaz para resolver problemas de grande escala com condições de contorno não lineares, demonstrando melhorias em termos de precisão e eficiência em relação a métodos tradicionais. No entanto, como qualquer método numérico, ele possui algumas limitações que devem ser consideradas:

- **Custo Computacional Elevado:** Embora o método apresente alta precisão, o número de iterações necessárias para alcançar a convergência pode ser muito elevado, como indicado no exemplo do artigo com 7 milhões de iterações. Esse grande número de iterações, associado à complexidade do refinamento adaptativo, pode demandar um tempo computacional significativo, especialmente em problemas com geometrias complexas ou que envolvem grandes domínios.
- **Dependência de Parâmetros de Ajuste:** O desempenho do H-DRM depende fortemente da escolha de parâmetros, como a tolerância de erro para o refinamento adaptativo ( $\epsilon$ ) e os critérios de convergência. A seleção inadequada desses parâmetros pode comprometer a precisão da solução ou aumentar o tempo de execução sem necessidade, o que exige uma calibração cuidadosa para cada problema específico.
- **Dificuldades com Singularidades e Geometrias Complexas:** Embora o método use elementos finitos locais para lidar com regiões críticas do domínio, problemas com singularidades muito fortes ou geometria extremamente irregular podem ainda apresentar desafios. Nesses casos, o refinamento adaptativo pode não ser suficiente para capturar com precisão todos os fenômenos físicos, levando a possíveis perdas de informação ou à necessidade de uma malha extremamente refinada, aumentando ainda mais o custo computacional.
- **Condicionamento de Matrizes:** Em sistemas de grande escala, o condicionamento das matrizes geradas pelo método pode se deteriorar, tornando o processo de resolução dos sistemas lineares mais difícil. O uso de métodos iterativos como o Newton-Krylov pode mitigar parcialmente esse problema, mas ainda assim, o condicionamento ruim pode afetar a taxa de convergência e a estabilidade numérica.

Em resumo, o método H-DRM é poderoso, mas deve ser aplicado com cautela, especialmente em problemas muito grandes ou com geometria complexa. Ajustes e aprimoramentos podem ser necessários para manter o equilíbrio entre precisão e eficiência computacional. Futuros trabalhos tratarão de buscar novas alternativas matemáticas visando mitigar, em especial, o custo computacional.

## 7 Implementação do Método H-DRM em Python

Nesta seção, apresentamos uma parte substancial da implementação simplificada do Método Híbrido de Reciprocidade Dual (H-DRM) em Python. O código abaixo aplica o Método de Reciprocidade Dual (DRM) em conjunto com a iteração Newton-Krylov para resolver problemas de condições de contorno não lineares.

### 7.1 Código Python

O código a seguir implementa o método numérico descrito no presente trabalho:

```
import numpy as np
from scipy.sparse.linalg import gmres

# Função de Reciprocidade Dual (DRM)
def drm_operator(u, G, f, boundary_condition):
    """Aplica o operador de reciprocidade dual (DRM)."""
    # Integral de contorno
    boundary_integral = np.dot(G, boundary_condition)

    # Integral volumétrica
    source_integral = np.dot(G, f)

    # Retorna a solução aproximada
    return boundary_integral + source_integral

# Função para a Iteração Newton-Krylov
def newton_krylov_iteration(u0, G, f, boundary_condition, tol=1e-6, max_iter=100):
    """Aplica a iteração Newton-Krylov para resolver o sistema não linear."""
    u = u0
    for i in range(max_iter):
        # Avalia o resíduo com base na condição de contorno
        R = drm_operator(u, G, f, boundary_condition) - boundary_condition

        # Verifica convergência
        if np.linalg.norm(R) < tol:
            print(f'Convergência atingida na iteração {i}.')
            break

        # Calcula a Jacobiana (aproximação numérica)
        J = np.eye(len(u)) - np.gradient(R, u)

        # Resolve o sistema linear  $J * \delta_u = -R$  utilizando GMRES
        delta_u, exitCode = gmres(J, -R)

        # Atualiza a solução
        u = u + delta_u

    return u
```

```

# Função principal para resolver o problema
def solve_h_drm(G, f, boundary_condition, u0, tol=1e-6, max_iter=100):
    """Resolve o problema H-DRM com iteração Newton-Krylov."""
    solution = newton_krylov_iteration(u0, G, f, boundary_condition, tol, max_iter)
    return solution

# Exemplo de uso
if __name__ == "__main__":
    # Matriz G (função fundamental do operador L)
    G = np.array([[1, 0.5], [0.5, 1]]) # Exemplo simples

    # Função fonte f (em todo o domínio)
    f = np.array([1, 1])

    # Condições de contorno não lineares
    boundary_condition = np.array([0, 1])

    # Chute inicial para a solução u0
    u0 = np.array([0.5, 0.5])

    # Resolver o problema usando o método H-DRM
    solution = solve_h_drm(G, f, boundary_condition, u0)

    print("Solução encontrada:", solution)

```

## 7.2 Explicação do Código

O código implementa o Método H-DRM com base em três componentes principais:

- **Função de Reciprocidade Dual (DRM):** A função `drm_operator` aplica o Método de Reciprocidade Dual, resolvendo o problema integrando tanto no contorno quanto no volume do domínio. A matriz  $G$  representa a função fundamental associada ao operador diferencial  $L$ .
- **Iteração Newton-Krylov:** A função `newton_krylov_iteration` resolve o sistema não linear gerado pelas condições de contorno. O método Newton-Krylov lineariza o problema e utiliza o método GMRES para resolver o sistema linear iterativamente. A Jacobiana é aproximada numericamente, e a solução é atualizada em cada iteração.
- **Função Principal:** A função `solve_h_drm` coordena o processo de resolução do problema usando o H-DRM, chamando a iteração Newton-Krylov e retornando a solução final.

## 8 Conclusão

O Método Híbrido Adaptativo de Reciprocidade Dual (H-DRM) representa uma abordagem inovadora e eficaz para resolver problemas de grande escala com condições de contorno não lineares. A combinação do DRM com técnicas iterativas e refinamento adaptativo demonstra uma melhora significativa na eficiência e precisão da solução, sendo aplicável em diversas áreas da ciência e engenharia. Os resultados computacionais validam a robustez do método, indicando que ele pode ser uma ferramenta valiosa para pesquisadores e engenheiros.

## Agradecimentos

O autor agradece a Revista **INTERMATHS** pela oportunidade de divulgar à comunidade acadêmica e científica os resultados obtidos, fortalecendo assim, o avanço e a consolidação do conhecimento na área.

## Orcid

Rômulo Damasclim Chaves dos Santos  <https://orcid.org/0000-0002-9482-1998>

## Referências

1. Brebbia, C. A., Telles, J. C. F., & Wrobel, L. C. (1984). *Boundary Element Techniques: Theory and Applications in Engineering*. Springer.
2. Rizzo, F. J. (1967). An integral equation approach to boundary value problems of classical elastostatics. *Quarterly of Applied Mathematics*, 25(1), 83-95. <https://doi.org/10.1090/qam/99907>
3. Saad, Y., & Schultz, M. H. (1986). GMRES: A generalized minimal residual algorithm for solving nonsymmetric linear systems. *SIAM Journal on Scientific and Statistical Computing*, 7(3), 856-869. <https://doi.org/10.1137/0907058>
4. Singh, Krishna M., & Masataka Tanaka. Dual reciprocity boundary element analysis of inverse heat conduction problems. *Computer methods in applied mechanics and engineering*, 190.40-41 (2001): 5283-5295. [https://doi.org/10.1016/S0045-7825\(01\)00161-X](https://doi.org/10.1016/S0045-7825(01)00161-X)
5. Saad, Y. (1996). *Iterative Methods for Sparse Linear Systems*. SIAM.

