

**Proceeding Series of the Brazilian Society of Computational and Applied Mathematics**

---

## Um Método para o Cálculo da Inversa de Matrizes Simétricas e Positivas Definidas em Bloco

Moisés Ceni<sup>1</sup>

Departamento de Matemática e Desenho, CAP-UERJ, UERJ, Rio de Janeiro, RJ  
Programa de Pós-Graduação em Engenharia Mecânica, FEN, UERJ, Rio de Janeiro, RJ

Luiz Mariano Carvalho<sup>2</sup>

Departamento de Matemática Aplicada, IME, UERJ, Rio de Janeiro, RJ

Michael Souza<sup>3</sup>

Departamento de Estatística e Matemática Aplicada, UFC, Ceará, CE

**Resumo.** Nosso objetivo é propor um novo algoritmo para o cálculo de inversas de matrizes simétricas e positivas definidas (SPD) em bloco. Em [1], os autores propõem um algoritmo baseado no processo de Gram-Schmidt, utilizando um produto interno induzido por uma matriz SPD, para ser usado como preconditionador para o Método de Gradientes Conjugados. Aqui propomos uma generalização desse processo para matrizes SPD em bloco, que também será utilizado, posteriormente, como preconditionador.

**Palavras-chave.** Matriz SPD, Inversa Aproximada, Matriz em Bloco, Preconditionador.

### 1 Introdução

Durante todo o texto, as matrizes são reais. Dada uma matriz quadrada  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , o  $i, j$ -ésimo bloco de  $A$  será denotado por  $A_{[i,j]}$ . Analogamente, dada uma matriz bloco coluna  $b$ , o  $i$ -ésimo bloco de  $b$  será denotado por  $b_{[i]}$ .

É natural ainda definir o vetor bloco

$$e_{[i]}^T := [0 \ 0 \ \dots \ I_n \ \dots \ 0],$$

onde o  $i$ -ésimo bloco é a identidade.

**Definição 1.1.** Dados a matriz  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  e os vetores blocos  $u$ ,  $m \times n$ , e  $v$ ,  $m \times n$ , dizemos que  $u$  e  $v$ , com  $u \neq v$ , são  $A$  conjugados se  $u^T A v = 0$  (matriz nula de ordem  $n$ ). Esta relação pode ser escrita como  $u^T A v = \delta_{uv} P$ , onde  $\delta_{uv}$  é a função delta de Kronecker e  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ .

Denote por  $a_{[i]}^T$  a  $i$ -ésima linha bloco de  $A$ . No que se segue,  $A$  é uma matriz SPD.

---

<sup>1</sup>moisesцени@gmail.com

<sup>2</sup>luizmc@ime.uerj.br

<sup>3</sup>souza.michael@gmail.com

## 2 Regras Gerais

A matriz  $A_{m \times m}$  é uma matriz em blocos e cada bloco  $A_{[i,j]}$  é  $n \times n$ , onde  $m = n \times k$ ,  $k \in \mathbb{N}$ . Se conseguirmos obter uma coleção  $\{z_{[i]}\}$ ,  $i = 1, \dots, k$ , de vetores blocos  $A$  conjugados, onde cada vetor bloco  $z_{[i]}$  é uma matriz  $m \times n$ , podemos formar a matriz  $Z$ ,  $m \times m$ :

$$Z = [z_{[1]} \ z_{[2]} \ \dots \ z_{[k]}],$$

de modo que

$$Z^T A Z = D,$$

onde  $D$  é uma matriz  $m \times m$  diagonal por blocos.

Se  $A$  e  $Z$  forem não singulares, segue que  $D$  é não singular e obteremos

$$A^{-1} = Z D^{-1} Z^T.$$

O algoritmo a seguir constrói as matrizes  $Z$  e  $D$ .

---

### Algoritmo 1 - Método da Inversa

---

```

1:  $z_{[i]}^{(0)} = e_{[i]}, 1 \leq i \leq k$ 
2: for  $i = 1, \dots, k$  do
3:   for  $j = i, \dots, k$  do
4:

$$P_j^{(i-1)} := \begin{cases} (z_{[i]}^{(i-1)})^T A z_{[j]}^{(i-1)} & i \neq j \\ a_{[i]}^T z_{[i]}^{(i-1)} & i = j \end{cases}$$

5:   end for
6:   if  $i = k$  then
7:     vá para 13
8:   end if
9:   for  $j = i + 1, \dots, k$  do
10:

$$z_{[j]}^{(i)} := z_{[j]}^{(i-1)} - z_{[i]}^{(i-1)} (P_i^{(i-1)})^{-1} P_j^{(i-1)}$$

11:   end for
12: end for
13:  $z_{[i]} := z_{[i]}^{(i-1)}$  and  $P_i := P_i^{(i-1)}, 1 \leq i \leq k$ 
14: return  $Z = [z_{[1]} \ z_{[2]} \ \dots \ z_{[k]}]$ , and  $D = \begin{pmatrix} P_1 & 0_{n \times n} & \dots & 0_{n \times n} \\ 0_{n \times n} & P_2 & \dots & 0_{n \times n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0_{n \times n} & 0_{n \times n} & \dots & P_k \end{pmatrix}$ 

```

---

**Lema 2.1.** Se  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  é SPD, então  $A$  é não singular.

*Demonstração.* Veja [4], Fact 3.24. □

**Lema 2.2.** *Se  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  é SPD, então todas as submatrizes líderes principais e o complemento de Schur são matrizes SPD.*

*Demonstração.* Veja [4], Fact 3.27. □

**Teorema 2.1.** *O Algoritmo 1 produz uma matriz  $D$  não singular e uma matriz  $Z$  triangular superior (por blocos), cujas entradas diagonais são a identidade e cujas colunas são  $A$  conjugadas.*

*Demonstração.* A prova seguirá por indução: mostraremos que a matriz  $Z$  é triangular com entradas diagonais iguais à identidade fazendo a indução sobre as colunas de  $Z$ , ou seja, mostraremos que  $z_{[i]}$  só tem preenchimento não nulo até o  $i$ -ésimo bloco, o qual é a identidade, com indução em  $i$ . Juntamente com essa indução, chegaremos à conclusão de que as colunas  $z_{[i]}$  de  $Z$  são  $A$  conjugadas. Finalmente, demonstraremos que cada  $P_i$  gerado é não singular.

**ETAPA 1 - Primeiro caso.**

A primeira coluna  $z_{[1]}$  de  $Z$  nada mais é que

$$z_{[1]} = \begin{pmatrix} I \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Portanto,  $z_{[1]}$  só tem preenchimento não nulo até o primeiro bloco, o qual é a identidade. Agora, pelos Lemas 2.1 e 2.2,  $P_1 = A_{[1,1]}$  é não singular. Segue ainda que  $z_{[1]}$   $A$  conjuga com ele mesmo.

**ETAPA 2**

Já provamos que vale o primeiro passo da indução. Provaremos agora que os  $(l-1)$ -ésimos primeiros passos implicam no  $l$ -ésimo passo. Mas o que dizem os  $(l-1)$ -ésimos primeiros passos? São três informações:

- Se  $z_{[i]} \in \{z_{[1]}, \dots, z_{[l-1]}\}$ , então  $z_{[i]}$  só tem preenchimento não nulo até o  $i$ -ésimo bloco, o qual é a identidade;
- $\{z_{[1]}, \dots, z_{[l-1]}\}$  são  $A$  conjugados;
- $P_1, \dots, P_{l-1}$  são não singulares.

Nosso intuito é concluir que:

- $z_{[l]}$  só tem preenchimento não nulo até o  $l$ -ésimo bloco, o qual é a identidade;
- $z_{[l]}$ ,  $A$  conjuga com  $z_{[i]} \in \{z_{[1]}, \dots, z_{[l-1]}\}$ ;
- $P_l$  é não singular.

**ETAPA 3** -  $z_{[l]}$  só tem preenchimento não nulo até o  $l$ -ésimo bloco, o qual é a identidade.

Podemos escrever, no  $l$ -ésimo passo do algoritmo:

$$z_{[l]} = z_{[l]}^{(l-1)} = z_{[l]}^{(l-2)} - z_{[l-1]}P_{l-1}^{-1}P_l^{(l-2)}.$$

Por sua vez,

$$z_{[l]}^{(l-2)} = z_{[l]}^{(l-3)} - z_{[l-2]}P_{l-2}^{-1}P_l^{(l-3)},$$

e, portanto,

$$z_{[l]} = z_{[l]}^{(l-3)} - z_{[l-2]}P_{l-2}^{-1}P_l^{(l-3)} - z_{[l-1]}P_{l-1}^{-1}P_l^{(l-2)}.$$

Aplicando este mesmo raciocínio, concluímos que:

$$z_{[l]} = z_{[l]}^{(0)} - z_{[1]}P_1^{-1}P_l^{(0)} - z_{[2]}P_2^{-1}P_l^{(1)} - \dots - z_{[l-2]}P_{l-2}^{-1}P_l^{(l-3)} - z_{[l-1]}P_{l-1}^{-1}P_l^{(l-2)}.$$

Agora,  $z_{[l]}^{(0)}$  só tem preenchimento não nulo no  $l$ -ésimo bloco, que é a identidade. Por outro lado, os  $(l-1)$  passos anteriores implicam que  $z_{[i]}$  só tem preenchimento não nulo até o  $i$ -ésimo bloco, para  $i = 1, \dots, l-1$ .

Segue que  $z_{[l]} = z_{[l]}^{(l-1)}$  não tem preenchimento depois do  $l$ -ésimo bloco e é igual à identidade no  $l$ -ésimo bloco.

**ETAPA 4** -  $z_{[l]}$ ,  $A$  conjuga com  $z_{[i]} \in \{z_{[1]}, \dots, z_{[l-1]}\}$ .

Seja  $z_{[i]} \in \{z_{[1]}, z_{[2]}, \dots, z_{[l-1]}\}$ . Então,

$$\begin{aligned} z_{[i]}^T A z_{[l]} &= z_{[i]}^T A (z_{[l]}^{(l-2)} - z_{[l-1]}P_{l-1}^{-1}P_l^{(l-2)}) \\ &= z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(l-2)} - z_{[i]}^T A z_{[l-1]}P_{l-1}^{-1}P_l^{(l-2)}. \end{aligned}$$

Agora, se  $i = l-1$ , então  $z_{[i]}^T A z_{[l-1]} = P_{l-1}$  e portanto,

$$z_{[i]}^T A z_{[l]} = z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(l-2)} - P_l^{(l-2)} = 0.$$

Por outro lado, se  $i \neq l-1$ , então  $z_{[i]}^T A z_{[l-1]} = 0$  e

$$\begin{aligned} z_{[i]}^T A z_{[l]} &= z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(l-2)} \\ &= z_{[i]}^T A (z_{[l]}^{(l-3)} - z_{[l-2]}P_{l-2}^{-1}P_l^{(l-3)}) \\ &= z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(l-3)} - z_{[i]}^T A z_{[l-2]}P_{l-2}^{-1}P_l^{(l-3)}. \end{aligned}$$

Novamente, se  $i = l-2$ , então  $z_{[i]}^T A z_{[l-2]} = P_{l-2}$  e, assim

$$z_{[i]}^T A z_{[l]} = z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(l-3)} - P_l^{(l-3)} = 0.$$

Se, por outro lado,  $i \neq l-2$ ,  $z_{[i]}^T A z_{[l-2]} = 0$  e teremos:

$$z_{[i]}^T A z_{[l]} = z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(l-3)}.$$

Repetindo este mesmo argumento quantas vezes for necessário, chegaremos no último caso possível, ou seja:

$$z_{[i]}^T A z_{[l]} = z_{[i]}^T A z_{[l]}^{(0)} - P_l^{(0)} = 0.$$

**ETAPA 5** -  $P_l$  é não singular.

Seja  $B_l$  o  $(l \cdot n) \times (l \cdot n)$  bloco líder principal de  $A$ . Então,  $B_l$  é não singular pelo Lema 2.1.

Se  $z_{[i]} \in \{z_{[1]}, z_{[2]}, \dots, z_{[l]}\}$  então, pela etapa 3,  $z_{[i]}$  tem o  $i$ -ésimo bloco igual à identidade e só possui blocos não nulos antes do  $i$ -ésimo bloco, inclusive este. Logo,

$$z_{[l]}^T A$$

anula  $a_{[j]}^T$  para  $j > l$ .

Reciprocamente,

$$A z_{[l]}$$

anula a coluna  $a_{[j]}$  de  $A$  para  $j > l$ .

Portanto,  $z_{[l]}^T A z_{[l]}$  é equivalente a:

$$\tilde{z}_{[l]}^T B_l \tilde{z}_{[l]},$$

onde  $\tilde{z}_{[l]}$  é a restrição de  $z_{[l]}$  aos  $l$  primeiros blocos.

Pela etapa 4 e pelos  $(l - 1)$  passos anteriores,  $z_{[l]} A$  conjuga com  $z_{[i]} \in \{z_{[1]}, \dots, z_{[l-1]}\}$  e  $\{z_{[1]}, \dots, z_{[l-1]}\}$  são  $A$  conjugados. Como  $\tilde{Z} = [\tilde{z}_{[1]} \tilde{z}_{[2]} \dots \tilde{z}_{[l]}]$  é não singular e  $B_l$  também é não singular. Segue que

$$\tilde{Z}^T B_l \tilde{Z} = \tilde{D} = \begin{pmatrix} P_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & P_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & P_l \end{pmatrix}$$

tem posto completo. Então  $P_l$  é não singular. □

**Corolário 2.1.** *Sejam  $B_i$  o bloco líder principal  $(i \cdot n) \times (i \cdot n)$  de  $A$  e  $\Delta_i = \det(B_i)$ . Vale a relação  $\det(P_i) = \frac{\Delta_i}{\Delta_{i-1}}$ , onde  $\Delta_0 = 1$ ,  $i = 1, \dots, k$ .*

*Demonstração.* A relação  $\tilde{Z}^T B_l \tilde{Z} = \tilde{D}$  nos diz que  $\det(B_l) = \det(\tilde{D}) = \det(P_1) \cdot \dots \cdot \det(P_l)$ , pois  $\det(\tilde{Z}) = 1$ . Assim,  $\det(P_1) = \det(B_1) = \frac{\Delta_1}{\Delta_0}$ .

Agora, se  $\det(P_k) = \frac{\Delta_k}{\Delta_{k-1}}$ , então

$$\Delta_{k+1} = \det(B_{k+1}) = \det(P_1) \cdot \det(P_{k+1}) = \frac{\Delta_1}{\Delta_0} \cdot \frac{\Delta_2}{\Delta_1} \cdot \dots \cdot \frac{\Delta_k}{\Delta_{k-1}} \det(P_{k+1}) = \Delta_k \det(P_{k+1}).$$

Portanto, o resultado segue imediatamente. □

No artigo [1] é provado que, se implantarmos uma estrutura arbitrária de zeros na parte estritamente superior de  $Z$  ou eliminarmos os termos que tenham uma magnitude menor que um parâmetro previamente estabelecido, o Algoritmo 1 (bloco escalar) não quebrará (isto é,  $P_i \neq 0$ ). Para tanto é suficiente que  $A$  seja uma matriz  $H$ <sup>4</sup>. Lembramos que qualquer matriz diagonalmente dominante é uma matriz  $H$ .

Considere a matriz

$$A = \begin{pmatrix} 2,00 & 0,40 & 0,10 & 0,00 \\ 0,40 & 1,08 & 2,00 & 0,00 \\ 0,10 & 2,00 & 3,96 & 0,00 \\ 0,00 & 0,00 & 0,00 & 1,00 \end{pmatrix},$$

e uma tolerância para exclusão de  $Tol = 0,06$  para as entradas da parte estritamente superior de  $Z$ . Aplicando o Algoritmo 1 para o caso onde o bloco tem ordem um (que coincide com o algoritmo proposto por [1]), há uma quebra em  $P_3$ , produzindo:

$$D = \begin{pmatrix} 2,00 & 0,00 & 0,00 & 0,00 \\ 0,00 & 1,00 & 0,00 & 0,00 \\ 0,00 & 0,00 & 0,00 & 0,00 \\ 0,00 & 0,00 & 0,00 & NaN \end{pmatrix}.$$

Considere novamente a matriz  $A$  com uma tolerância para exclusão de  $Tol = 0,06$  para as entradas da parte estritamente superior de  $Z$ . Vamos aplicar o Algoritmo 1 para o caso onde os blocos tenham ordem 2, ou seja, vamos repartir a matriz  $A$  em

$$A = \begin{pmatrix} A_{[1,1]} & A_{[1,2]} \\ A_{[2,1]} & A_{[2,2]} \end{pmatrix},$$

onde

$$A_{[1,1]} = \begin{pmatrix} 2,00 & 0,40 \\ 0,40 & 1,08 \end{pmatrix}, A_{[1,2]} = \begin{pmatrix} 0,10 & 0,00 \\ 2,00 & 0,00 \end{pmatrix}, A_{[2,1]} = \begin{pmatrix} 0,10 & 2,00 \\ 0,00 & 0,00 \end{pmatrix},$$

$$e \quad A_{[2,2]} = \begin{pmatrix} 3,96 & 0,00 \\ 0,00 & 1,00 \end{pmatrix}.$$

Neste caso, as matrizes produzidas pelo Algoritmo 1 são:

$$D = \begin{pmatrix} 2,0000 & 0,4000 & 0,0000 & 0,0000 \\ 0,4000 & 1,0800 & 0,0000 & 0,0000 \\ 0,0000 & 0,0000 & 0,0346 & 0,0000 \\ 0,0000 & 0,0000 & 0,0000 & 1,0000 \end{pmatrix}$$

<sup>4</sup> $A$  é uma matriz  $H$  se  $\tilde{A} = \tilde{a}_{ij}$  é uma matriz  $M$ , onde

$$\tilde{a}_{ij} := \begin{cases} -|a_{ij}| & i \neq j, \\ a_{ii} & i = j. \end{cases}$$

e

$$Z = \begin{pmatrix} 1,0000 & 0,0000 & 0,0346 & 0,0000 \\ 0,0000 & 1,0000 & -1,9800 & 0,0000 \\ 0,0000 & 0,0000 & 1,0000 & 0,0000 \\ 0,0000 & 0,0000 & 0,0000 & 1,0000 \end{pmatrix}.$$

Repare que neste caso não houve quebra. Essa diferença é justificada pelo Corolário 2.1, pois quanto maior for a ordem do bloco, menor é a quantidade de menores principais não nulos que são necessários para que o algoritmo funcione.

### 3 Conclusões

O método proposto estende o resultado apresentado em [1] para matrizes SPD com uma estrutura em blocos. A família de matrizes para a qual o Algoritmo 1 não quebra é maior do que a família de matrizes para a qual o algoritmo proposto em [1] funciona.

### Agradecimentos

O primeiro autor agradece à CAPES pelo apoio ao projeto de pesquisa. Agradecemos ainda a Univesidade do Estado do Rio de Janeiro e, em especial, ao Programa de Pós-Graduação em Engenharia Mecânica. Agradecemos ainda aos revisores pelo cuidadoso trabalho feito.

### Referências

- [1] M. Benzi, C. D. Meyer and M. Tuma. A Sparse Approximate Inverse Preconditioner for the Conjugate Gradiente Method, *Soc. Ind. Appl. Math.*, 17:1135-1149, 1996.
- [2] M. Benzi and M. Tuma. A Sparse Approximate Inverse Preconditioner for Nonsymmetric Linear Systems, *Soc. Ind. Appl. Math.*, 19:968-994, 1998.
- [3] R. A. Horn and C. R. Johnson. *Matrix Analysis*, Cambridge University Press, New York, 2013.
- [4] I. C. F. Ipsen. *Numerical Matrix Analysis, Linear Systems an Least Squares*, Soc. Ind. Appl. Math., Philadelphia, 2009.
- [5] M. J. Tsatsomeros. Principal Pivot Transforms: properties and applications, *Lin. Alg. Appl.*, 307:151–165, 1999.