

Capítulo 2

Cálculo Matricial

\mathbb{K} designa \mathbb{C} ou \mathbb{R} .

2.1 Notação matricial

Uma matriz do tipo $m \times n$ sobre \mathbb{K} é uma tabela com mn elementos de \mathbb{K} , elementos esses dispostos em m linhas e n colunas:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}.$$

Os elementos a_{ij} dizem-se os elementos ou componentes da matriz. A matriz diz-se do tipo $m \times n$ se tiver m linhas e n colunas.

O conjunto de todas as matrizes (do tipo) $m \times n$ sobre \mathbb{K} representa-se por $\mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{K})$ ou por $\mathbb{K}^{m \times n}$, e o conjunto de todas as matrizes (finitas) sobre \mathbb{K} por $\mathcal{M}(\mathbb{K})$.

\mathbb{K}^m denota $\mathbb{K}^{m \times 1}$.

Alguns exemplos de matrizes:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 & 6 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

Quando conveniente, escrevemos a matriz A da definição anterior como

$$[a_{ij}],$$

e referimos a_{ij} como o elemento (i, j) de A , isto é, o elemento na linha i e na coluna j de A . Iremos também usar a notação $(A)_{ij}$ para indicar o elemento na linha i e coluna j de A .

Duas matrizes $[a_{ij}], [b_{ij}] \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{K})$ são iguais se $a_{ij} = b_{ij}$, para $i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$. Ou seja, duas matrizes são iguais se têm o mesmo número de linhas e o mesmo número de colunas, e que os elementos na mesma linha e coluna são iguais.

Uma matriz do tipo m por n diz-se *quadrada* de ordem n se $m = n$, ou seja, se o número de linhas iguala o de colunas; diz-se *rectangular* caso contrário. Por exemplo, são quadradas as matrizes

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

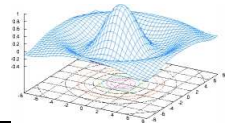
e rectangulares as matrizes

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 5 & -3 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ -4 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Os *elementos diagonais* de $[a_{ij}]_{i,j=1,\dots,n}$ são $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$.

Por exemplo, os elementos diagonais de $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$ são 1 e -2 , e os da matriz $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 5 & -3 \end{bmatrix}$ são 1 e 5.

Nos exemplos atrás apresentados, apenas a matriz A é quadrada, sendo as restantes rectangulares. Os elementos diagonais de A são 1, 3.



Octave

Suponha que se pretende definir a matriz $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$. Para tal, faz-se

```
> A=[1 2;2 3]
```

```
A =
```

```
1 2
```

```
2 3
```

A entrada (1,2) é mostrada através do comando

```
> A(1,2)
```

```
ans = 2
```

A primeira linha e a segunda coluna da matriz são mostradas com, respectivamente,

```
> A(1,:)
ans =
```

```
1 2
```

```
> A(:,2)
```

```
ans =
```

```
2
3
```

Considere agora a matriz $B = \begin{bmatrix} 1 & 2-i & 3i \\ 0 & \sqrt{2} & -1 \end{bmatrix}$:

```
> B=[1 2-i 3i; 0 sqrt(2) -1]
```

```
B =
```

```
1.00000 + 0.00000i    2.00000 - 1.00000i    0.00000 + 3.00000i
0.00000 + 0.00000i    1.41421 + 0.00000i   -1.00000 + 0.00000i
```

No Octave, todas as constantes numéricas são representadas no formato de vírgula flutuante com dupla precisão (as constantes complexas são memorizadas como pares de valores de vírgula flutuante de dupla precisão). O Octave, por defeito, apenas mostra uma parte do valor que armazenou.

```
> format long
```

```
> B=[1, 2-i, 3i; 0, sqrt(2), -1]
```

```
B =
```

```
Column 1:
```

```
1.0000000000000000 + 0.0000000000000000i
0.0000000000000000 + 0.0000000000000000i
```

```
Column 2:
```

```
2.0000000000000000 - 1.0000000000000000i
1.414213562373095 + 0.0000000000000000i
```

```
Column 3:
```

```
0.0000000000000000 + 3.0000000000000000i
-1.0000000000000000 + 0.0000000000000000i
```

```
> format
```

```
> B
```

```
B =
```

```
1.00000 + 0.00000i    2.00000 - 1.00000i    0.00000 + 3.00000i
0.00000 + 0.00000i    1.41421 + 0.00000i   -1.00000 + 0.00000i
```

Suponhamos agora que se pretende definir C como a matriz constituída pelos elementos que estão nas linhas de B e que estão nas colunas 1 e 2 de B . Para tal, usa-se o comando $B(:, 1:2)$. Aqui, o primeiro $:$ indica que se pretender usar todas as linhas de B . O argumento $1:2$ indica que consideram da primeira à segunda colunas de B .

```
> C=B(:,1:2)
ans =
```

```
1.00000 + 0.00000i  2.00000 - 1.00000i
0.00000 + 0.00000i  1.41421 + 0.00000i
```

Se se pretender a coluna 1 e 3, então usa-se a instrução $B(:, [1,3])$. Uma forma mais rebuscada seria usar o argumento $1:2:3$. A sintaxe é simples: *início:incremento:final*. Assim sendo,

```
> B(:,1:2:3)
ans =
```

```
1 + 0i  0 + 3i
0 + 0i  -1 + 0i
```

Finalmente, podemos concatenar a matriz A definida atrás, por colunas e por linhas, respectivamente,

```
> [B(:,1:2:3) A]
ans =
```

```
1 + 0i  0 + 3i  1 + 0i  2 + 0i
0 + 0i  -1 + 0i  2 + 0i  3 + 0i
```

```
> [B(:,1:2:3); A]
ans =
```

```
1 + 0i  0 + 3i
0 + 0i  -1 + 0i
1 + 0i  2 + 0i
2 + 0i  3 + 0i
```

Preste atenção que nem sempre estas operações são possíveis. Uma das causas de falha é o número de linhas ou colunas não compatível.

Finalmente, obtém-se a conjugada de uma matriz conjugando as componentes da matriz dada. Ou seja, a *matriz conjugada* de $A \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{C})$, denotada como \bar{A} , é a matriz $m \times n$ definida por $(\bar{A})_{ij} = \overline{a_{ij}}$. Por exemplo,

```
> conj (B)
ans =
```

$$\begin{array}{lll} 1.00000 - 0.00000i & 2.00000 + 1.00000i & 0.00000 - 3.00000i \\ 0.00000 - 0.00000i & 1.41421 - 0.00000i & -1.00000 - 0.00000i \end{array}$$

Apresentamos, de seguida, alguns tipos especiais de matrizes.

1. Uma matriz diz-se *diagonal* se for da forma

$$\begin{bmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_n \end{bmatrix} = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n),$$

ou seja, o elemento (i, j) é nulo, se $i \neq j$. Portanto, uma matriz quadrada é diagonal se os únicos elementos possivelmente não nulos são os diagonais.

2. A *matriz identidade* de ordem n , I_n , é a matriz diagonal de ordem n , com os elementos diagonais iguais a 1; ou seja,

$$I_n = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}.$$

3. Uma matriz $A = [a_{ij}]$ diz-se *triangular superior* se $a_{ij} = 0$ quando $i > j$, e *triangular inferior* se $a_{ij} = 0$ quando $i < j$. Ou seja, são respectivamente triangulares superiores e inferiores as matrizes

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}.$$

4. Matrizes circulantes

$$\begin{bmatrix} a_0 & a_1 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_0 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_0 \end{bmatrix}.$$

5. Matrizes companheiras, com $v \in \mathbb{K}^{n-1}$,

$$\begin{bmatrix} 0 & a_0 \\ I_{n-1} & v \end{bmatrix}.$$

6. Matrizes de Hankel

$$H_n = \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & * & a_{n-1} \\ a_1 & a_2 & * & * & a_n \\ a_2 & * & * & * & * \\ * & a_{n-1} & a_n & * & * \\ a_{n-1} & a_n & * & * & a_{2(n-1)} \end{bmatrix}.$$

7. Matrizes de Toeplitz

$$T_n = \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & * & a_{n-1} \\ a_{-1} & a_0 & * & * & * \\ * & a_{-1} & * & * & * \\ a_{-n+2} & * & * & * & a_1 \\ a_{-n+1} & a_{-n+2} & * & a_{-1} & a_0 \end{bmatrix}.$$

2.2 Operações matriciais

Vejam agora algumas operações definidas entre matrizes, e algumas propriedades que estas satisfazem.

2.2.1 Soma e produto escalar

Sejam $A = [a_{ij}]$, $B = [b_{ij}] \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{K})$ e $\alpha \in \mathbb{K}$.

1. A soma entre matrizes $A + B$ é a matriz $m \times n$ cujo elemento (i, j) é $a_{ij} + b_{ij}$. Ou seja, $(A + B)_{ij} = (A)_{ij} + (B)_{ij}$.
2. O produto de uma matriz com um escalar αA é a matriz $m \times n$ cujo elemento (i, j) é αa_{ij} . Ou seja, $(\alpha A)_{ij} = \alpha (A)_{ij}$.

Repare que a soma de duas matrizes, da mesma ordem, é feita elemento a elemento, e o produto escalar de uma matriz por $\alpha \in \mathbb{K}$ é de novo uma matriz da mesma ordem da dada, onde cada entrada surge multiplicada por α . Ou seja,

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2m} \\ \vdots & & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \dots & a_{1m} + b_{1m} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{2m} + b_{2m} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{n1} + b_{n1} & a_{n2} + b_{n2} & \dots & a_{nm} + b_{nm} \end{bmatrix}$$

e

$$\alpha \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha a_{11} & \alpha a_{12} & \dots & \alpha a_{1m} \\ \alpha a_{21} & \alpha a_{22} & \dots & \alpha a_{2m} \\ \vdots & & & \vdots \\ \alpha a_{n1} & \alpha a_{n2} & \dots & \alpha a_{nm} \end{bmatrix}.$$

Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1+5 & 2+6 \\ 3+7 & 4+8 \end{bmatrix}$$

e

$$5 \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \cdot 1 & 5 \cdot 2 \\ 5 \cdot 3 & 5 \cdot 4 \end{bmatrix}.$$

Como é fácil de compreender, a soma e o produto escalar são comutativos.

De ora em diante, 0 representa uma qualquer matriz cujos elementos são nulos, e se $A = [a_{ij}]$ então $-A = [-a_{ij}]$.

Estas operações satisfazem as propriedades que de seguida se descrevem, onde $A, B, C \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{K})$ e $\alpha, \beta \in \mathbb{K}$:

1. A soma de matrizes é associativa: $(A + B) + C = A + (B + C)$.
2. A soma de matrizes é comutativa: $A + B = B + A$.
3. A matriz nula é o elemento neutro da adição: $A + 0 = 0 + A$.
4. Existe o simétrico de cada matriz $A + (-A) = (-A) + A = 0$.
5. $\alpha(A + B) = \alpha A + \alpha B$.
6. $(\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A$.
7. $(\alpha\beta)A = \alpha(\beta A)$.
8. $1 \cdot A = A$.

2.2.2 Produto

Resta-nos definir o produto matricial.

Seja $A = [a_{ij}]$ uma matriz $m \times p$ e $B = [b_{ij}]$ uma matriz $p \times n$. O produto de A por B , denotado por AB , é a matriz $m \times n$ cujo elemento (i, j) é $a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{ip}b_{pj}$. Assim,

$$AB = \left[\sum_{k=1}^p a_{ik}b_{kj} \right]_{m \times n} \quad \text{e portanto} \quad (AB)_{ij} = \sum_{k=1}^p (A)_{ik}(B)_{kj}.$$

Atente-se nas dimensões de A e B na definição anterior.

Antes de fazermos referência a algumas propriedades, vejamos uma outra forma exprimir

o produto de duas matrizes. Para tal, assumamos que $X = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix}$, $Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$,

sendo a primeira do tipo $1 \times n$ e a segunda do tipo $n \times 1$. Pelo que acabámos de referir, o produto de X por Y está bem definido, sendo a matriz produto do tipo 1×1 , e portanto, um elemento de \mathbb{K} . Esse elemento é $x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n$. Voltemos agora ao produto

de $A_{m \times p}$ por $B_{p \times n}$, e fixemos a linha i de A e a coluna j de B . Ou seja, a matriz linha

$\begin{bmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{ip} \end{bmatrix}$ e a matriz coluna $\begin{bmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{pj} \end{bmatrix}$. O produto da primeira pela segunda é o

elemento de \mathbb{K} dado por $a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{ip}b_{pj} = \sum_{k=1}^p a_{ik}b_{kj}$. Ora, este elemento não é mais nem menos que a entrada (i, j) da matriz produto AB . Ou seja, a entrada (i, j) de AB é o produto da linha i de A pela coluna j de B .

Vejam algumas propriedades deste produto de matrizes, onde as dimensões das matrizes $A, B, C, I, 0$ são tais que as operações indicadas estão definidas, e $\alpha \in \mathbb{K}$:

1. O produto de matrizes é associativo $(AB)C = A(BC)$;
2. O produto de matrizes é distributivo em relação à soma $A(B + C) = AB + AC$, $(A + B)C = AC + BC$;
3. A matriz identidade é o elemento neutro para o produto: $AI = A$, $IA = A$;
4. A matriz nula é o elemento absorvente para o produto: $0A = 0$, $A0 = 0$;
5. $\alpha(AB) = (\alpha A)B = A(\alpha B)$.

Façamos a verificação da primeira igualdade de (1). A verificação de que as matrizes são do mesmo tipo fica ao cargo do leitor. Iremos apenas verificar que a entrada (i, j) de $A(B+C)$ iguala a entrada (i, j) de $AB + AC$. Ora, supondo que A tem p colunas, e portanto que B e C têm p linhas,

$$\begin{aligned} (A(B+C))_{ij} &= \sum_{k=1}^p (A)_{ik}((B)_{kj} + (C)_{kj}) \\ &= \sum_{k=1}^p ((A)_{ik}(B)_{kj} + (A)_{ik}(C)_{kj}) \\ &= \sum_{k=1}^p (A)_{ik}(B)_{kj} + \sum_{k=1}^p (A)_{ik}(C)_{kj} \\ &= (AB)_{ij} + (AC)_{ij} = (AB + AC)_{ij}. \end{aligned}$$

Verifiquemos também a propriedade (3). Note-se que $(I)_i = 1$ e $(I)_{ij} = 0$ se $i \neq j$. Ora $(AI)_{ij} = \sum_{k=1}^p (A)_{ik}(I)_{kj} = (A)_{ij}$.

É importante notar que o produto matricial não é, em geral, comutativo. Por exemplo, $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$. A lei do anulamento do produto também

não é válida, em geral, no produto matricial. Por exemplo, $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = 0$, sem

que um dos factores seja nulo. Ou seja, $AB = 0 \Leftrightarrow (A = 0 \text{ ou } B = 0)$. De uma forma mais geral, $(AB = AC \text{ e } A \neq 0) \Leftrightarrow (B = C)$, já que, por exemplo, $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}$.

Como é fácil de observar, a soma de duas matrizes triangulares inferiores [resp. triangulares superiores] é de novo triangular inferior [resp. triangular superior]. O que se pode dizer em relação ao produto?

Teorema 2.2.1. *O produto de matrizes triangulares inferiores [resp. triangulares superiores] é de novo uma matriz triangular inferior [resp. triangular superior].*

Demonstração. Sejam A, B duas matrizes triangulares inferiores de tipo apropriado. Ou seja, $(A)_{ij}, (B)_{ij} = 0$, para $i < j$. Pretende-se mostrar que, para $i < j$ se tem $(AB)_{ij} = 0$. Ora, para $i < j$, e supondo que A tem p colunas, $(AB)_{ij} = \sum_{k=1}^p (A)_{ik}(B)_{kj} = \sum_{k=1}^i (A)_{ik}(B)_{kj} = 0$. \square

Por vezes é conveniente considerar-se o produto matricial por blocos. Para tal, considere as matrizes A e B divididas em submatrizes

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$$

de forma conforme as operações descritas de seguida estejam definidas, então

$$AB = \begin{bmatrix} A_{11}B_{11} + A_{12}B_{21} & A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22} \\ A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21} & A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22} \end{bmatrix}.$$

De uma forma mais geral, se

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1p} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m1} & A_{m2} & \cdots & A_{mp} \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1n} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ B_{pn} & B_{pn} & \cdots & B_{pn} \end{bmatrix}$$

em que as submatrizes são tais que as operações seguintes estão bem definidas, então

$$AB = \begin{bmatrix} \sum_{k=1}^p A_{1k}B_{k1} & \sum_{k=1}^p A_{1k}B_{k2} & \cdots & \sum_{k=1}^p A_{1k}B_{kn} \\ \sum_{k=1}^p A_{2k}B_{k1} & \sum_{k=1}^p A_{2k}B_{k2} & \cdots & \sum_{k=1}^p A_{2k}B_{kn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{k=1}^p A_{mk}B_{k1} & \sum_{k=1}^p A_{mk}B_{k2} & \cdots & \sum_{k=1}^p A_{mk}B_{kn} \end{bmatrix}.$$

2.2.3 Transposição

A *transposta* de uma matriz $A = [a_{ij}] \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{K})$, é a matriz $A^T = [b_{ij}] \in \mathcal{M}_{n \times m}(\mathbb{K})$ cuja entrada (i, j) é a_{ji} , para $i = 1, \dots, n, j = 1, \dots, m$. Ou seja, $(A^T)_{ij} = (A)_{ji}$. A matriz é *simétrica* se $A^T = A$.

Como exemplo, a transposta da matriz $\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$ é a matriz $\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$, e a matriz $\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$ é uma matriz simétrica.

Repare que a coluna i de A^T é a linha i de A , e que uma matriz é simétrica se e só se for quadrada e forem iguais os elementos situados em posições simétricas relativamente à diagonal principal.

A transposição de matrizes goza das seguintes propriedades:

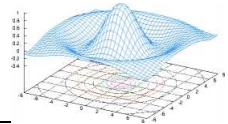
1. $(A^T)^T = A$;
2. $(A + B)^T = A^T + B^T$;
3. $(\alpha A)^T = \alpha A^T$, para $\alpha \in \mathbb{K}$;
4. $(AB)^T = B^T A^T$;
5. $(A^k)^T = (A^T)^k$, $k \in \mathbb{N}$.

A afirmação (1) é válida já que $((A^T)^T)_{ij} = (A^T)_{ji} = (A)_{ij}$.

Para (2), $((A + B)^T)_{ij} = (A + B)_{ji} = (A)_{ji} + (B)_{ji} = (A^T)_{ij} + (B^T)_{ij}$.

Para (4), $((AB)^T)_{ij} = (AB)_{ji} = \sum_k (A)_{jk} (B)_{ki} = \sum_k (B)_{ki} (A)_{jk} = \sum_k (B^T)_{ik} (A^T)_{kj} = (B^T A^T)_{ij}$.

Para (5), a prova é feita por indução no expoente. Para $k = 1$ a afirmação é trivialmente válida. Assumamos então que é válida para um certo k , e provemos que é válida para $k + 1$. Ora $(A^{k+1})^T = (A^k A)^T \stackrel{(4)}{=} A^T (A^k)^T = A^T (A^T)^k = (A^T)^{k+1}$.



Octave

Considere as matrizes $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$. Note que são do mesmo tipo, pelo que a soma está bem definida. Verifica-se a comutatividade destas matrizes para a soma.

```
> A=[1 2; 2 3]; B=[0 1; -1 1];
```

```
> A+B
```

```
ans =
```

```
1 3
```

```
1 4
```

```
> B+A
```

```
ans =
```

```
1 3
```

```
1 4
```

Façamos o produto de A pelo escalar 2:

```
> 2*A
ans =
```

```
 2  4
 4  6
```

Note ainda que o número de colunas de A iguala o número de linhas de B , pelo que o produto AB está bem definido.

```
> A*B
ans =
```

```
-2  3
-3  5
```

Verifique que também o produto BA está bem definido. Mas

```
> B*A
ans =
```

```
 2  3
 1  1
```

$BA \neq AB$, pelo que o produto de matrizes não é, em geral, comutativo.

Considere agora a matriz C cujas colunas são as colunas de A e a terceira coluna é a segunda de B :

```
> C=[A B(:,2)]
C =
```

```
 1  2  1
 2  3  1
```

Como C é uma matriz 2×3 , a sua transposta, C^T , é do tipo 3×2 :

```
> C'
ans =
```

```
 1  2
 2  3
 1  1
```

```
> size(C')
ans =
```

3 2

2.2.4 Invertibilidade

Uma matriz A quadrada de ordem n diz-se *invertível* se existir uma matriz B , quadrada de ordem n , para a qual

$$AB = BA = I_n.$$

Teorema 2.2.2. *Seja $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Se existe uma matriz $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tal que $AB = BA = I_n$ então ela é única.*

Demonstração. Se B e B' são matrizes quadradas, $n \times n$, para as quais

$$AB = BA = I_n = AB' = B'A$$

então

$$B' = B'I_n = B'(AB) = (B'A)B = I_nB = B.$$

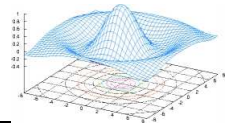
□

A matriz B do teorema, caso exista, diz-se a *inversa* de A e representa-se por A^{-1} .

Por exemplo, a matriz $S = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ não é invertível. Por absurdo, suponha que existe

T , de ordem 2, tal que $ST = I_2 = TS$. A matriz T é então da forma $\begin{bmatrix} x & y \\ z & w \end{bmatrix}$. Ora

$ST = \begin{bmatrix} x & y \\ x & y \end{bmatrix}$, que por sua vez iguala I_2 , implicando por sua vez $x = 1$ e $y = 0$, juntamente com $x = 0$ e $y = 1$.



Octave

Considere a matriz real de ordem 2 definida por $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$. Esta matriz é invertível. Mais adiante, forneceremos formas de averiguação da invertibilidade de uma matriz, bem como algoritmos para calcular a inversa. Por enquanto, deixemos o Octave fazer esses cálculos, sem quaisquer justificações:

```
> A=[1,2;2,3];
> X=inv(A)
X =
```

```
2 -1
```

Ou seja, $A^{-1} = \begin{bmatrix} -3 & 2 \\ 2 & -1 \end{bmatrix}$. Façamos a verificação de que $AX = XA = I_2$:

```
> A*X
```

```
ans =
```

```
1 0
```

```
0 1
```

```
> X*A
```

```
ans =
```

```
1 0
```

```
0 1
```

Uma forma um pouco mais rebuscada é a utilização de um operador booleano para se aferir da veracidade das igualdades. Antes de nos aventurarmos nesse campo, e sem pretender deviarmo-nos do contexto, atribua a a e a b os valores 2 e 3, respectivamente:

```
> a=2;b=3;
```

Suponha agora que se pretende saber se os quadrados de a e de b são iguais. Em linguagem matemática, tal seria descrito por $a^2 = b^2$. Como é óbvio, no Octave tal seria sujeito de dupla significação: o símbolo $=$ refere-se a uma atribuição à variável ou parte de uma proposição? Como vimos anteriormente, $=$ tem sido repetidamente usado como símbolo de atribuição (como por exemplo em $a=2$); se se pretende considerar $=$ enquanto símbolo de uma proposição, então usa-se $==$. O resultado será 1 se a proposição é verdadeira e 0 caso contrário. Por exemplo,

```
> a^2==b^2
```

```
ans = 0
```

```
> a^2!=b^2
```

```
ans = 1
```

Usou-se¹ $!=$ para indicar \neq .

Voltemos então ao nosso exemplo com as matrizes. Recorde que se pretende averiguar sobre a igualdade $AX = I_2$. O Octave tem uma função pré-definida que constrói a matriz identidade de ordem n : $\text{eye}(n)$. Por exemplo, a matriz I_3 é obtida com

```
> eye(3)
```

```
ans =
```

¹De facto poder-se-ia ter usado também $\sim=$, estando esta palavra também em consonância com a sintaxe do MatLab.

```

1  0  0
0  1  0
0  0  1

```

Portanto, a verificação de $AX = I_2$ é feita com:

```

> A*X==eye(2)
ans =

1  1
1  1

```

A resposta veio em forma de tabela 2×2 : cada entrada indica o valor booleano da igualdade componente a componente. Suponha que as matrizes têm ordem suficientemente grande por forma a tornar a detecção de um 0 morosa e sujeita a erros. Uma alternativa será fazer

```

> all(all(A*X==eye(2)))
ans = 1

```

Teorema 2.2.3. *Dadas duas matrizes U e V de ordem n , então UV é invertível e*

$$(UV)^{-1} = V^{-1}U^{-1}.$$

Demonstração. Como

$$(UV)(V^{-1}U^{-1}) = U(VV^{-1})U^{-1} = UI_nU^{-1} = UU^{-1} = I_n$$

e

$$(V^{-1}U^{-1})(UV) = V^{-1}(U^{-1}U)V = V^{-1}I_nV = V^{-1}V = I_n,$$

segue que UV é invertível e a sua inversa é $V^{-1}U^{-1}$. □

Ou seja, o produto de matrizes invertíveis é de novo uma matriz invertível, e iguala o produto das respectivas inversas por ordem inversa.

Duas matrizes A e B , do mesmo tipo, dizem-se *equivalentes*, e denota-se por $A \sim B$, se existirem matrizes U, V invertíveis para as quais $A = UB$. Repare que se $A \sim B$ então $B \sim A$, já que se $A = UB$, com U, V invertíveis, então também $B = U^{-1}AU$. Pelo teorema anterior, se $A \sim B$ então A é invertível se e só se B é invertível.

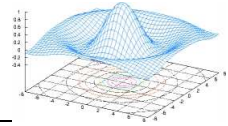
As matrizes A e B são *equivalentes por linhas* se existir U invertível tal que $A = UB$. É óbvio que se duas matrizes A e B são equivalentes por linhas, então são equivalentes, ou seja, $A \sim B$.

Se uma matriz U for invertível, então a sua transposta U^T também é invertível e $(U^T)^{-1} = (U^{-1})^T$. A prova é imediata, bastando para tal verificar que $(U^{-1})^T$ satisfaz as condições de inversa, seguindo o resultado pela unicidade.

Segue também pela unicidade da inversa que

$$(A^{-1})^{-1} = A,$$

isto é, que a inversa da inversa de uma matriz é a própria matriz.



Octave

Façamos a verificação desta propriedade com a matriz $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}$:

```
> B=A';
> inv(A')==inv(A)';
ans =
```

```
1 1
1 1
```

Vimos, atrás, que o produto de matrizes triangulares inferiores [resp. superiores] é de novo uma matriz triangular inferior [resp. superior]. O que podemos dizer em relação à inversa, caso exista?

Teorema 2.2.4. *Uma matriz quadrada triangular inferior [resp. superior] é invertível se e só se tem elementos diagonais não nulos. Neste caso, a sua inversa é de novo triangular inferior [resp. superior].*

Antes de efectuarmos a demonstração, vejamos a que se reduz o resultado para matrizes (quadradas) de ordem de 2, triangulares inferiores. Seja, então, $L = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$, que assumimos invertível. Portanto, existem $x, y, z, w \in \mathbb{K}$ para os quais $I_2 = L \begin{bmatrix} x & y \\ z & w \end{bmatrix}$, donde segue, em particular, que $a_{11}x = 1$, e portanto $a_{11} \neq 0$ e $x = \frac{1}{a_{11}}$. Assim, como $a_{11}y = 0$ e $a_{11} \neq 0$ tem-se que $y = 0$. Ou seja, a inversa é triangular inferior. Como $y = 0$, o produto da segunda linha de L com a segunda coluna da sua inversa é $a_{22}w$, que iguala $(I)_{22} = 1$. Portanto, $a_{22} \neq 0$ e $w = \frac{1}{a_{22}}$. O produto da segunda linha de L com a primeira coluna da sua inversa é $a_{21}\frac{1}{a_{11}} + a_{22}z$, que iguala $(I)_{21} = 0$. Ou seja, $z = -\frac{a_{21}}{a_{11}a_{22}}$.

Demonstração. A prova é feita por indução no número de linhas das matrizes quadradas.

Para $n = 1$ o resultado é trivial. Assuma, agora, que as matrizes de ordem n triangulares inferiores invertíveis são exactamente aquelas que têm elementos diagonais não nulos. Seja $A = [a_{ij}]$ uma matriz triangular inferior, quadrada de ordem $n + 1$. Particione-se a matriz por blocos da forma seguinte:

$$\left[\begin{array}{c|c} a_{11} & O \\ \hline b & \tilde{A} \end{array} \right],$$

onde b é $n \times 1$, O é $1 \times n$ e \tilde{A} é $n \times n$ triangular inferior.

Por um lado, se A é invertível então existe $\left[\begin{array}{c|c} x & Y \\ \hline Z & W \end{array} \right]$ inversa de A , com $x_{1 \times 1}$, $Y_{1 \times n}$, $Z_{n \times 1}$, $W_{n \times n}$. Logo $a_{11}x = 1$ e portanto $a_{11} \neq 0$ e $x = \frac{1}{a_{11}}$. Assim, como $a_{11}Y = 0$ e $a_{11} \neq 0$ tem-se que $Y = 0$. O bloco $(2, 2)$ do produto é então $\tilde{A}W$, que iguala I_n . Sabendo que $\left[\begin{array}{c|c} x & Y \\ \hline Z & W \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|c} a_{11} & O \\ \hline b & \tilde{A} \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & I_n \end{array} \right]$, tem-se que também $W\tilde{A} = I_n$, e portanto \tilde{A} é invertível, $n \times n$, com $(\tilde{A})^{-1} = W$. Usando a hipótese de indução aplicada a \tilde{A} , os elementos diagonais de \tilde{A} , que são os elementos diagonais de A à exceção de a_{11} (que já mostrámos ser não nulo) são não nulos.

Reciprocamente, suponha que os elementos diagonais de A são não nulos, e portanto que os elementos diagonais de \tilde{A} são não nulos. A hipótese de indução garante-nos a invertibilidade de \tilde{A} . Basta verificar que $\left[\begin{array}{c|c} \frac{1}{a_{11}} & 0 \\ \hline -\frac{1}{a_{11}}\tilde{A}^{-1}b & \tilde{A}^{-1} \end{array} \right]$ é a inversa de A . \square

Para finalizar esta secção, e como motivação, considere a matriz $V = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$. Esta matriz é invertível, e $V^{-1} = V^T$ (verifique!). Este tipo de matrizes denominam-se por ortogonais. Mais claramente, uma *matriz ortogonal* é uma matriz (quadrada) invertível, e cuja inversa iguala a sua transposta. De forma equivalente, uma matriz A invertível diz-se ortogonal se $AA^T = A^T A = I$.

Teorema 2.2.5. 1. *A inversa de uma matriz ortogonal é também ela ortogonal.*

2. *O produto de matrizes ortogonais é de novo uma matriz ortogonal.*

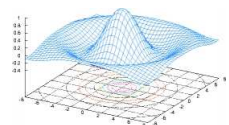
Demonstração. (1) Seja A uma matriz ortogonal, ou seja, para a qual a igualdade $A^T = A^{-1}$ é válida. Pretende-se mostrar que A^{-1} é ortogonal; ou seja, que $(A^{-1})^{-1} = (A^{-1})^T$. Ora $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1} = (A^{-1})^{-1}$.

(2) Sejam A, B matrizes ortogonais. Em particular são matrizes invertíveis, e logo AB é invertível. Mais,

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} = B^T A^T = (AB)^T.$$

\square

Impõe-se aqui uma breve referência aos erros de arredondamento quando se recorre a um sistema computacional numérico no cálculo matricial. Considere a matriz $A = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}$. A matriz é ortogonal já que $AA^T = A^T A = I_2$.



Octave

Definamos a matriz A no Octave:


```
> A=[sqrt(2)/2 sqrt(2)/2; -sqrt(2)/2 sqrt(2)]
A =
```

```
    0.70711    0.70711
   -0.70711    1.41421
```

Verifique-se se $AA^T = A^T A$:

```
> all(all(A*A'==A'*A))
ans = 0
```

A proposição é falsa! Calcule-se, então, $AA^T - A^T A$:

```
> A*A'-A'*A
ans =
```

```
    0.0000e+00   -8.5327e-17
   -8.5327e-17    0.0000e+00
```

É premente alertar para o facto de erros de arredondamento provocarem afirmações falsas. Teste algo tão simples como

```
> (sqrt(2))^2==2
```

A *transconjugada* de A é a matriz $A^* = \bar{A}^T$. Ou seja, $(A^*)_{ij} = \overline{(A)_{ji}}$. Esta diz-se *hermítica* (ou *hermitiana*) se $A^* = A$.

Sejam A, B matrizes complexas de tipo apropriado e $\alpha \in \mathbb{C}$. Então

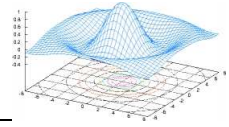
1. $(A^*)^* = A$;
2. $(A + B)^* = A^* + B^*$;
3. $(\alpha A)^* = \bar{\alpha} A^*$;
4. $(AB)^* = B^* A^*$;
5. $(A^n)^* = (A^*)^n$, para $n \in \mathbb{N}$;

A prova destas afirmações é análoga à que apresentámos para a transposta, e fica ao cuidado do leitor.

Uma *matriz unitária* é uma matriz (quadrada) invertível, e cuja inversa iguala a sua transconjugada. De forma equivalente, uma matriz A invertível diz-se unitária se $AA^* = A^*A = I$.

Teorema 2.2.6. 1. *A inversa de uma matriz unitária é também ela unitária.*

2. *O produto de matrizes unitárias é de novo uma matriz unitária.*

**Octave**

Considere as matrizes 3×3 elementares $D = D_2(5)$; $E = E_{23}(3)$; $P = P_{13}$. Recorde que a matriz I_3 é dada por `eye(3)`.

```
> D=eye(3);
> D(2,2)=5;
> D
D =
```

```
1 0 0
0 5 0
0 0 1
```

```
> E=eye(3);
> E(2,3)=3;
> E
E =
```

```
1 0 0
0 1 3
0 0 1
```

```
> I3=eye(3);
> P=I3;
> P(1,:)=I3(3,:); P(3,:)=I3(1,:);
> P
P =
```

```
0 0 1
0 1 0
1 0 0
```

Nesta última matriz, as instruções `P(1,:)=I3(3,:)`; `P(3,:)=I3(1,:)`; indicam que a primeira linha de P é a terceira de I_3 e a terceira de P é a primeira de I_3 . _____

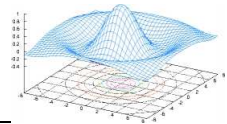
O que sucede se, dada uma matriz A , a multiplicarmos à esquerda ou à direita² por uma

²Recorde que o produto matricial não é, em geral, comutativo, pelo que é relevante a distinção dos dois casos.

matriz elementar? Vejamos com alguns exemplos, tomando

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & -1 & 4 \end{bmatrix}, P = P_{12}, E = E_{31}(-2), D = D_2\left(\frac{1}{2}\right).$$

Vamos usar o Octave para determinar o produto $DEPA$. Para tal, faremos primeiro PA , a este produto fazemos a multiplicação, à esquerda, por E , e finalmente ao produto obtido a multiplicação por D , de novo à esquerda.



Octave

Vamos então definir as matrizes A, P, E, D no Octave:

```
> A=[4 2 0; 1 1 0; 2 -1 4];
> I3=eye(3);
> E=I3; E(3,1)=-2;
> P=I3; P(1,:)=I3(2,:); P(2,:)=I3(1,:);
> D=I3; D(2,2)=1/2;
```

Façamos o produto PA :

```
> P*A
ans =

     1     1     0
     4     2     0
     2    -1     4
```

Qual a relação entre A e PA ? Repare que ocorreu uma troca da primeira e da segunda linha de A . Que por sinal foram as mesmas trocas que se efectuaram a I_3 de forma a obtermos P_{12} .

À matriz PA , multiplicamo-la, à esquerda, por E :

```
> E*P*A
ans =

     1     1     0
     4     2     0
     0    -3     4
```

```
> D*E*P*A
ans =

     1     1     0
```

$$\begin{array}{ccc} 2 & 1 & 0 \\ 0 & -3 & 4 \end{array}$$

Uma *matriz permutação* de ordem n é uma matriz obtida de I_n à custa de trocas de suas linhas (ou colunas). Aqui entra o conceito de permutação. Uma permutação no conjunto $N_n = \{1, 2, \dots, n\}$ é uma bijecção (ou seja, uma aplicação simultaneamente injectiva e sobrejectiva) de N_n em N_n . Uma permutação $\varphi : N_n \rightarrow N_n$ pode ser representada pela tabela $\begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ \varphi(1) & \varphi(2) & \cdots & \varphi(n) \end{pmatrix}$. Para simplificar a escrita, é habitual omitir-se a primeira linha, já que a posição da imagem na segunda linha indica o (único) objecto que lhe deu origem.

Definição 2.3.1. *O conjunto de todas as permutações em N_n é denotado por S_n e denominado por grupo simétrico.*

Como exemplo, considere a permutação $\gamma = (2, 1, 5, 3, 4) \in S_5$. Tal significa que

$$\gamma(1) = 2, \gamma(2) = 1, \gamma(3) = 5, \gamma(4) = 3, \gamma(5) = 4.$$

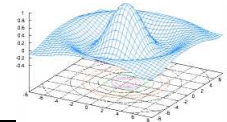
Note que S_n tem $n! = n(n-1)(n-2) \dots 2 \cdot 1$ elementos. De facto, para $\gamma = (i_1, i_2, \dots, i_n) \in S_n$, i_1 pode tomar n valores distintos. Mas i_2 apenas pode tomar um dos $n-1$ restantes, já que não se podem repetir elementos. E assim por diante. Obtemos então $n!$ permutações distintas.

Dada a permutação $\varphi = (i_1, i_2, \dots, i_n) \in S_n$, se $1 \leq j < k \leq n$ e $i_j > i_k$ então $i_j > i_k$ diz-se uma *inversão* de φ . Na permutação $\gamma = (2, 1, 5, 3, 4)$ acima exemplificada existem três inversões, já que $\gamma(1) > \gamma(2), \gamma(3) > \gamma(4), \gamma(3) > \gamma(5)$. O *sinal* de uma permutação φ , denotado por $\text{sgn}(\varphi)$, toma o valor $+1$ caso o número de inversões seja par, e -1 caso contrário. Portanto, $\text{sgn}(\gamma) = -1$. As permutações com sinal $+1$ chamam-se *permutações pares* (e o conjunto por elas formado chama-se grupo alterno, A_n), e as cujo sinal é -1 denominam-se por *permutações ímpares*.

Uma *transposição* é uma permutação que fixa todos os pontos à excepção de dois. Ou seja, $\tau \in S_n$ é uma transposição se existirem i, j distintos para os quais $\tau(i) = j, \tau(j) = i$ e $\tau(k) = k$ para todo o k diferente de i e j . Verifica-se que toda a permutação φ se pode escrever como composição de transposições $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_r$. Ou seja, $\varphi = \tau_1 \circ \tau_2 \circ \cdots \circ \tau_r$. Esta decomposição não é única, mas quaisquer duas decomposições têm a mesma paridade de transposições. Ou seja, se existe uma decomposição com um número par [resp. ímpar] de intervenientes, então qualquer outra decomposição tem um número par [resp. ímpar] de transposições. Mais, esse número tem a mesma paridade da do número de inversões. Por consequência, o sinal de qualquer transposição é -1 . A permutação γ definida atrás pode-se decompor como $(2, 1, 5, 3, 4) = (2, 1, 5, 3, 4) \circ (1, 2, 5, 4, 3) \circ (1, 2, 4, 3, 5)$.

O conjunto das permutações S_n pode ser identificado com o conjunto das matrizes permutação de ordem n , em que a composição de permutação é de uma forma natural identificado

com o produto de matrizes. A matriz permutação P associada à permutação γ é a matriz obtida de I_5 realizando as trocas de linhas segundo γ . Para fácil compreensão, vamos recorrer ao Octave.



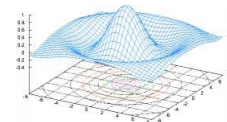
Octave _____

```
> I5=eye(5);
> P=I5([2 1 5 3 4], :);
P =
```

```
0 1 0 0 0
1 0 0 0 0
0 0 0 0 1
0 0 1 0 0
0 0 0 1 0
```

Na primeira linha de P surge a segunda de I_3 , na segunda a primeira, na terceira a quinta de I_3 , e assim por diante.

De facto, toda a matriz permutação pode-se escrever como produto de matrizes da forma P_{ij} , tal como definidas atrás. Tal é consequência da existência de uma decomposição da permutação em transposições. Note que as transposições se identificam com as matrizes P_{ij} . Voltemos ao Octave e ao exemplo acima:



Octave _____

Em primeiro lugar, definamos as matrizes associadas às transposições, e façamos o seu produto:

```
> P1=I5([2 1 3 4 5], :);
> P2=I5([1 2 5 4 3], :);
> P3=I5([1 2 4 3 5], :);
> P1*P2*P3
ans =
```

```
0 1 0 0 0
1 0 0 0 0
0 0 0 0 1
0 0 1 0 0
0 0 0 1 0
```

O produto iguala a matriz P associada à permutação escolhida:

```
> all(all(P==P1*P2*P3))
ans = 1
```

Operações elementares sobre as linhas de A são as que resultam pela sua multiplicação à esquerda por matrizes elementares. Ou seja, são operações elementares por linhas de uma matriz

- a troca de duas linhas,
- a multiplicação de uma linha por um escalar não nulo,
- a substituição de uma linha pela sua soma com um múltiplo de outra linha.

De forma análoga se definem as operações elementares sobre as colunas de uma matriz, sendo a multiplicação por matrizes elementares feita à direita da matriz. Na prática, tal resulta em substituir a palavra “linha” pela palavra “coluna” na descrição acima.

Considere a matriz $A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 1 & 4 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$. Em primeiro lugar, e efectuando operações elementares nas linhas de A , tentaremos obter zeros por debaixo da entrada $(A)_{11}$. Ou seja, pretendemos obter algo como $\begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & ? & ? \\ 0 & ? & ? \end{bmatrix}$. Substitua-se a segunda linha, l_2 , pela sua soma com o simétrico de metade da primeira. Ou seja,

$$\begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 1 & 4 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{l_2 \leftarrow l_2 - \frac{1}{2}l_1} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Tal corresponde a multiplicar à esquerda a matriz A por $E_{21}(-\frac{1}{2}) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$. Façamos

o mesmo raciocínio para a terceira linha:

$$\begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 1 & 4 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{l_2 \leftarrow l_2 - \frac{1}{2}l_1} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{l_3 \leftarrow l_3 + \frac{1}{2}l_1} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

Tal corresponde a multiplicar o produto obtido no passo anterior, à esquerda, por $E_{31}(\frac{1}{2})$. Ou seja, e até ao momento, obteve-se

$$E_{31}(\frac{1}{2})E_{21}(-\frac{1}{2})A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 2 & 4 \end{bmatrix} = B.$$

Todos os elementos na primeira coluna de B , à excepção de $(B)_{11}$, são nulos. Concentremo-nos agora na segunda coluna, e na segunda linha. Pretendem-se efectuar operações elemen-

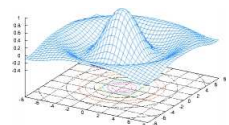
tares nas linhas de B por forma a obter uma matriz da forma $\begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & ? \end{bmatrix}$. Para tal,

$$\begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 2 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{l_3 \leftarrow l_3 - l_2} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} = U.$$

Ou seja, multiplicou-se B , à esquerda, pela matriz $E_{32}(-1)$. Como $B = E_{31}(\frac{1}{2})E_{21}(-\frac{1}{2})A$ e $E_{32}(-1)B = U$ podemos concluir que

$$E_{32}(-1)E_{31}(\frac{1}{2})E_{21}(-\frac{1}{2})A = U = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

Repare que U é uma matriz triangular superior, e que neste exemplo tem elementos diagonais não nulos, e portanto é uma matriz invertível. Como as matrizes elementares são invertíveis e $(E_{32}(-1)E_{31}(\frac{1}{2})E_{21}(-\frac{1}{2}))^{-1}U = A$, segue que a matriz A é também ela invertível. Note ainda que $(E_{32}(-1)E_{31}(\frac{1}{2})E_{21}(-\frac{1}{2}))^{-1} = E_{21}(\frac{1}{2})E_{31}(-\frac{1}{2})E_{32}(1)$. A estratégia descrita acima aplicada à matriz A é denominada por *algoritmo de eliminação de Gauss*. O resultado final foi a factorização $A = LU$, onde U é uma matriz triangular superior (veremos mais adiante que de facto pertence a uma subclasse desse tipo de matrizes) e L é uma matriz invertível triangular inferior (por ser a inversa de produto de matrizes invertíveis triangulares inferiores). Nem sempre é possível percorrer estes passos do algoritmo, para uma matriz dada arbitrariamente. Veremos, na próxima secção, que modificações se realizam na estratégia apresentada acima por forma a que se garanta algum tipo de factorização.



Octave

Consideremos a matriz A dada por

```
> A=[2 4 6;2 2 2;-1 0 1];
```

À segunda linha de A soma-se o simétrico da primeira linha:

```
> I3=eye(3); E21=I3; E21(2,1)=-1;
```

```
> A2=E21*A
```

```
A2 =
```

```

2   4   6
0  -2  -4
-1   0   1
```

À terceira, somamos a primeira multiplicada por $\frac{1}{2}$:

```
> E31=I3; E31(3,1)=0.5;
```

```
> A3=E31*A2
```

```
ans =
```

```
 2  4  6
 0 -2 -4
 0  2  4
```

Finalmente, à terceira somamos a segunda linha:

```
> E32=I3; E32(3,2)=1;
```

```
> A4=E32*A3
```

```
A4 =
```

```
 2  4  6
 0 -2 -4
 0  0  0
```

A matriz A4 obtida é triangular superior, com um elemento diagonal nulo. Logo, a matriz inicial A não é invertível.

O Octave contém o algoritmo numa sua rotina:

```
> [l,u,p]=lu(A)
```

```
l =
```

```
 1.00000  0.00000  0.00000
 1.00000  1.00000  0.00000
-0.50000 -1.00000  1.00000
```

```
u =
```

```
 2  4  6
 0 -2 -4
 0  0  0
```

```
p =
```

```
 1  0  0
 0  1  0
 0  0  1
```

Aqui, u indica a matriz final do algoritmo e l a inversa do produto das matrizes elementares da forma $E_{ij}(\alpha)$ envolvidas:

> (E32*E31*E21)^-1

A matriz p é neste caso a identidade, e não tem nenhum papel. Mais à frente veremos a importância desta matriz (quando não é a identidade).

Obtivemos, então, a factorização $lu=A$. _____

O exemplo escolhido foi, de facto, simples na aplicação. Alguns passos podem não ser possíveis, nomeadamente o primeiro. Repare que o primeiro passo envolve uma divisão (no nosso caso, dividimos a linha 1 por $(A)_{11}$). A propósito, os elementos-chave na divisão, ou de forma mais clara, o primeiro elemento não nulo da linha a que vamos tomar um seu múltiplo denomina-se por *pivot*. Ora esse pivot tem que ser não nulo. E se for nulo? Nesse caso, trocamos essa linha por outra mais abaixo que tenha, nessa coluna, um elemento não nulo. E se *todos* forem nulos? Então o processo terminou para essa coluna e consideramos a coluna seguinte. Apresentamos dois exemplos, um para cada um dos casos descritos:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \\ -3 & 2 & 9 \end{bmatrix}; \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & 6 & 7 \\ 0 & 1 & -2 \end{bmatrix}.$$

No primeiro caso, a troca da primeira linha pela linha dois ou três resolve o problema. No segundo caso, aplicamos a estratégia a partir da segunda coluna. Recorde que a troca da linha i pela linha j é uma operação elementar de linhas que corresponde à multiplicação, à esquerda, por P_{ij} .

Apresentamos, de seguida, o *algoritmo de eliminação de Gauss* de uma forma mais formal.

2.3.2 O Algoritmo de Eliminação de Gauss

O *Algoritmo de Eliminação de Gauss*, (*abrev.* AEG), segue os passos que em baixo se descrevem:

Seja A uma matriz $m \times n$ não nula.

1. Assuma que $(A)_{11} \neq 0$. Se tal não acontecer, então troque-se a linha 1 com uma linha i para a qual $(A)_{i1} \neq 0$. Ou seja, multiplique A , à esquerda, por P_{1i} . Para simplificar a notação, A denotará tanto a matriz original como a obtida por troca de duas das suas linhas. A $(A)_{11}$ chamamos *pivot* do algoritmo. Se todos os elementos da primeira coluna são nulos, use 2.
2. Se a estratégia indicada no passo 1 não for possível (ou seja, os elementos da primeira coluna são todos nulos), então aplique de novo o passo 1 à submatriz obtida de A retirando a primeira coluna.
3. Para $i = 2, \dots, m$, e em A , substitua a linha i pela sua soma com um múltiplo da linha 1 por forma a que o elemento obtido na entrada $(i, 1)$ seja 0. Tal corresponde a multiplicar a matriz A , à esquerda, por $E_{i1} \left(-\frac{(A)_{i1}}{(A)_{11}} \right)$.

4. Repita os passos anteriores à submatriz da matriz obtida pelos passos descritos, a que se retirou a primeira linha e a primeira coluna.

Após se aplicar o passo 3 em todas as linhas e na primeira coluna, e supondo que $(A)_{11} \neq 0$, a matriz que se obtém tem a forma seguinte:

$$\left[\begin{array}{cccc} (A)_{11} & (A)_{12} & (A)_{13} & (A)_{1n} \\ 0 & ? & ? & ? \\ 0 & ? & ? & ? \\ \vdots & ? & ? & ? \\ 0 & ? & ? & ? \end{array} \right].$$

Ou seja, e por operações elementares de linhas, podemos obter de A uma matriz com a forma $\left[\begin{array}{c|c} (A)_{11} & * \\ \hline 0 & \tilde{A} \end{array} \right]$. O algoritmo continua agora aplicado à matriz \tilde{A} segundo os passos 1, 2 e 3. Note que as operações elementares operadas nas linhas de \tilde{A} são também elas operações elementares realizadas nas linhas de $\left[\begin{array}{c|c} (A)_{11} & * \\ \hline 0 & \tilde{A} \end{array} \right]$. As operações elementares efectuadas em \tilde{A} dão origem a uma matriz da forma $\left[\begin{array}{c|c} (\tilde{A})_{11} & * \\ \hline 0 & \tilde{\tilde{A}} \end{array} \right]$, onde assumimos $(\tilde{A})_{11} \neq 0$. Essas operações elementares aplicadas às linhas de $\left[\begin{array}{c|c} (A)_{11} & * \\ \hline 0 & \tilde{A} \end{array} \right]$ dão lugar à

matriz $\left[\begin{array}{ccc|c} (A)_{11} & \dots & & (A)_{1m} \\ 0 & (\tilde{A})_{11} & & * \\ \hline 0 & 0 & & \tilde{\tilde{A}} \end{array} \right]$. Note que se assumiu que as entradas (i, i) são não nulas,

ou que existe uma troca conveniente de linhas por forma a se contornar essa questão. Como é óbvio, tal pode não ser possível. Nesse caso aplica-se o passo 2. Ou seja, e quando tal acontece, tal corresponde à não existência de pivots em colunas consecutivas. Como exemplo, considere

a matriz $M = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$. Multiplicando esta matriz, à esquerda, por $E_{31}(-\frac{1}{2})E_{21}(-1)$,

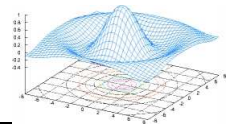
ou seja, substituindo a linha 2 pela sua soma com o simétrico da linha 1, e a linha 3 pela sua soma com metade do simétrico da linha 1, obtemos a matriz $M_2 = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & -2 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$.

Aplicamos agora o algoritmo à submatriz $\tilde{M} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$. Note que a esta submatriz teremos que aplicar (2) por impossibilidade de se usar (1); de facto, não há elementos não nulos na primeira coluna de \tilde{M} . Seja, então, \tilde{M}_2 a matriz obtida de \tilde{M} a que retirou a primeira coluna; ou seja, $\tilde{M}_2 = \begin{bmatrix} 0 & -2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$. É necessário fazer a troca das linhas por forma a obtermos um elemento não nulo que terá as funções de pivot. Essa troca de linhas é uma

operação elementar também na matriz original $M_2 = \left[\begin{array}{cc|cc} 2 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \end{array} \right]$. Tal corresponde

a multiplicá-la, à esquerda, por P_{23} . Repare que, sendo os elementos nas linhas 2 e 3 e nas colunas 1 e 2 nulos, a troca das linhas de facto apenas altera as entradas que estão simultaneamente nas linhas envolvidas e nas entradas à direita do novo pivot. Obtemos, assim, a

matriz $\left[\begin{array}{cccc} 2 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{array} \right]$. A matriz obtida tem uma particularidade: debaixo de cada pivot todos os elementos são nulos.



Octave

I3 indica a matriz identidade de ordem 3.

```
> M=[2 2 2 2;2 2 2 0;1 1 0 1]
> P23=I3([1 3 2],:);
> E31=I3; E31(3,1)=-0.5;
> E21=I3; E21(2,1)=-1;
> P23*E31*E21*M
U =
```

```
2 2 2 2
0 0 -1 0
0 0 0 -2
```

Como foi referido, a matriz obtida por aplicação dos passos descritos no Algoritmo de Eliminação de Gauss tem uma forma muito particular. De facto, debaixo de cada pivot todos os elementos são nulos. A esse tipo de matriz chamamos *matriz escada (de linhas)*. Uma matriz $A = [a_{ij}]$ é matriz escada (de linhas) se

- (i) se $a_{ij} \neq 0$ com $a_{ik} = 0$, para $k < j$, então $a_{lk} = 0$ se $k \leq j$ e $l > i$;
- (ii) as linhas nulas surgem depois de todas as outras.

Sempre que o contexto o permita, diremos matriz escada para significar matriz escada de linhas.

A matriz $U = \left[\begin{array}{cccc} 2 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{array} \right]$ é uma matriz escada (de linhas) que se obteve de M por

aplicação dos passos (1)–(4). É óbvio que uma matriz escada é triangular superior, mas o recíproco não é válido em geral. Como exemplo, considere a matriz $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$.

Teorema 2.3.2 (Factorização $PA = LU$). *Dada uma matriz A , existem matrizes P permutação, L triangular inferior com 1's na diagonal principal e U matriz escada para as quais $PA = LU$.*

Ou seja, a matriz A iguala $P^{-1}LU$. Portanto, toda a matriz é equivalente por linhas a uma matriz escada de linhas.

Antes de procedermos à prova deste resultado, abrimos um parênteses para apresentarmos dois exemplos que servem de motivação ao lema que se segue.

Considere a matriz $A = \begin{bmatrix} 0 & 3 & -2 \\ -1 & 3 & 0 \\ 1 & 3 & -5 \end{bmatrix}$. A troca da primeira com a segunda linhas

dá origem à matriz $\tilde{A} = \begin{bmatrix} -1 & 3 & 0 \\ 0 & 3 & -2 \\ 1 & 3 & -5 \end{bmatrix}$, a qual, e usando o AEG descrito atrás, satisfaz

$E_{32}(-3)E_{31}(2)\tilde{A} = \begin{bmatrix} -1 & 3 & 0 \\ 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$. Ou seja, existem matrizes P permutação, L triangular inferior com 1's na diagonal e U matriz escada para as quais $PA = LU$. Para tal, basta tomar

$$P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, L = (E_{32}(-3)E_{31}(2))^{-1} = E_{31}(-2)E_{32}(3), \text{ e } U = \begin{bmatrix} -1 & 3 & 0 \\ 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Considere agora a matriz $M = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$. Ora $E_{31}(-1)M = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$, o que

força a troca da segunda pela terceira linha. Obtemos, assim, $P_{23}E_{31}(-1)M = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$,

que é uma matriz escada. Neste caso, como se obtêm as matrizes P, L, U do teorema? Ao contrário do exemplo anterior, a realização matricial das operações elementares por linhas do AEG não nos fornece, de forma imediata, essa factorização. No entanto, poder-se-ia escrever

$$E_{31}(-1)M = P_{23} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{ já que } P_{23}^{-1} = P_{23}, \text{ e portanto } M = E_{31}(1)P_{23} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

pois $E_{31}(-1)^{-1} = E_{31}(1)$. Note que $E_{31}(1)P_{23} \neq P_{23}E_{31}(1)$. Não obstante, repare que

$$E_{31}(1)P_{23} = P_{23}E_{21}(1), \text{ donde } M = P_{23}E_{21}(1) \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{ e portanto } PA = LU, \text{ com}$$

$$P = P_{23}, L = E_{21}(1) \text{ e } U = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Lema 2.3.3. *Para $i, k, l > j$, e para todo $a \in \mathbb{K}$, é válida a igualdade $E_{ij}(a)P_{kl} = P_{kl}E_{ij}(a)$.*

Demonstração. Se $k \neq i$, então a igualdade é óbvia.

de pivots no algoritmo (ainda que o último possa não ser usado, por exemplo, no caso de estar na última linha). Note ainda que $\text{car}(A) = \text{car}(U)$. Por exemplo, $\text{car} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = 3$, já que a matriz escada obtida desta tem 3 linhas não nulas.

Uma matriz quadrada A de ordem n diz-se *não-singular* se $\text{car}(A) = n$. Ou seja, A é não-singular se forem usados n pivots no algoritmo de eliminação de Gauss. Uma matriz é *singular* se não for não-singular.

Teorema 2.3.4. *As matrizes não-singulares são exactamente as matrizes invertíveis.*

Demonstração. Seja A uma matriz quadrada, e U a matriz escada obtida de A por Gauss.

Por um lado, se A é invertível, e como $A \sim U$, segue que U é invertível, quadrada. Como U é triangular superior, não pode ter linhas nulas caso contrário teria um elemento diagonal nulo, o que contraria a invertibilidade de U .

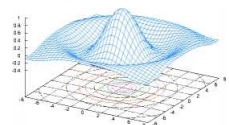
Por outro lado, se A é não-singular então U não tem linhas nulas. Como cada coluna de U tem no máximo 1 pivot, e existem n linhas e n pivots, então cada linha tem exactamente 1 pivot. Ou seja, os elementos diagonais de U são não nulos. Como U é triangular superior, segue que U é invertível, e portanto A é invertível visto $A \sim U$. \square

Teorema 2.3.5. *Se A é uma matriz não-singular, então existe uma matriz P permutação tal que PA é factorizável, de forma única, como $PA = LU$, onde L é triangular inferior com 1's na diagonal e U é uma matriz triangular superior com elementos diagonais não nulos.*

Demonstração. A existência de tal factorização é consequência do teorema 2.3.2. Repare que, sendo a matriz não singular, tal significa que os pivots estão presentes em todas as colunas de U . Assim, os elementos diagonais de U são os pivots, sendo estes não nulos. Resta-nos provar a unicidade. Para tal, considere as matrizes L_1, L_2 triangulares inferiores com 1's na diagonal, e as matrizes U_1, U_2 triangulares superiores com elementos diagonais diferentes de zero, matrizes essas que satisfazem $PA = L_1U_1 = L_2U_2$. Portanto, $L_1U_1 = L_2U_2$, o que implica, e porque L_1, U_2 são invertíveis (porquê?), que $U_1U_2^{-1} = L_1^{-1}L_2$. Como L_1, U_2 são, respectivamente, triangulares inferior e superior, então L_1^{-1} e U_2^{-1} são também triangulares inferior e superior, respectivamente. Recorde que sendo a diagonal de L_1 constituída por 1's, então a diagonal da sua inversa tem também apenas 1's. Daqui segue que $L_1^{-1}L_2$ é triangular inferior, com 1's na diagonal, e que $U_1U_2^{-1}$ é triangular superior. Sendo estes dois produtos iguais, então $L_1^{-1}L_2$ é uma matriz diagonal, com 1's na diagonal; ou seja, $L_1^{-1}L_2 = I$, e portanto $L_1 = L_2$. Tal leva a que $L_1U_1 = L_1U_2$, o que implica, por multiplicação à esquerda por L_1^{-1} , que $U_1 = U_2$. \square

Octave

Ao se usar uma ferramenta computacional numérica é necessário algum cuidado nos erros de



truncatura. Como exemplo, considere a matriz $A=[1E-5 \ 1E5; \ 1E5 \ 1E-5]$. Esta matriz é não-singular, e a única (porquê?) matriz escada obtida, sem quaisquer trocas de linhas, é

$$\begin{bmatrix} 10^{-5} & 10^5 \\ 0 & 10^{-5} - 10^{15} \end{bmatrix}. \text{ Usando o Octave,}$$

```
> format long
```

```
> E=eye (2); E(2,1)=-A(2,1)/A(1,1)
```

```
E =
```

```

           1           0
-10000000000           1
```

```
> E*A
```

```
ans =
```

```

1.000000000000000e-05   1.000000000000000e+05
-1.45519152283669e-11  -1.000000000000000e+15
```

Repare que a matriz não é triangular inferior, e que o elemento (2,2) dessa matriz deveria ser $10^{-5} - 10^{15}$ e não -10^{15} como indicado.

```
> (E*A)(2,2)===-1E15
```

```
ans = 1
```

```
> -1E15===-1E15+1E-5
```

```
ans = 1
```

Para o Octave, não existe distinção entre os dois números, por erro de arredondamento.

Embora o AEG seja pouco eficiente neste tipo de questões, existem algumas alterações que são efectuadas por forma a contornar este problema. Um exemplo é a *pivotagem parcial*. Este algoritmo será descrito com detalhe noutra unidade curricular de MiEB. A ideia é, quando se considera um pivot na entrada (i, j) , percorrer os outros elementos que estão por baixo dele e trocar a linha i com a linha do elemento que seja maior, em módulo. Tal corresponde a multiplicar, à esquerda, por uma matriz da forma P_{ij} . Esse algoritmo está implementado no Octave, sendo chamado pela instrução `lu(A)`.

```
> [L,U,P]=lu (A)
```

```
L =
```

```

1.000000000000000   0.000000000000000
0.000000000100000   1.000000000000000
```

```
U =
```

```

1.000000000000000e+05  1.000000000000000e-05
0.000000000000000e+00  1.000000000000000e+05

```

P =

```

0  1
1  0

```

A matriz L indica a inversa do produto das matrizes elementares, U é a matriz escada, e P é a matriz permutação. Obtemos, deste forma, a factorização $PA = LU$.

```

> all(all(P*A==L*U))
ans = 1

```

2.4 Determinantes

2.4.1 Definição

Considere a matriz $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ e assumamos $a \neq 0$. Aplicando o AEG, obtemos a factorização

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{c}{a} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ 0 & -\frac{bc}{a} + d \end{bmatrix}.$$

Ou seja, a matriz A é equivalente por linhas à matriz

$$U = \begin{bmatrix} a & b \\ 0 & -\frac{bc}{a} + d \end{bmatrix},$$

que é uma matriz triangular superior. Recorde que A é invertível se e só se U for invertível. Ora, a matriz U é invertível se e só se $-\frac{bc}{a} + d \neq 0$, ou de forma equivalente, se $ad - bc \neq 0$. Portanto, A é invertível se e só se $ad - bc \neq 0$.

Este caso simples serve de motivação para introduzir a noção de determinante de uma matriz.

Na definição que se apresenta de seguida, S_n indica o grupo simétrico (ver Definição 2.3.1).

Definição 2.4.1. *Seja A uma matriz quadrada de ordem n . O determinante de A , denotado por $\det A$ ou $|A|$, é o escalar definido por*

$$\sum_{\sigma \in S_n} \text{sgn}(\sigma) a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}.$$

Vejamos o que resulta da fórmula quando consideramos matrizes 2×2 e matrizes 3×3 .

Seja $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$. Neste caso, o grupo simétrico S_2 tem apenas as permutações $\sigma_1 = (12)$ e $\sigma_2 = (21)$, sendo que $\text{sgn}(\sigma_1) = 1$ e que $\text{sgn}(\sigma_2) = -1$. Recorde que $\sigma_1(1) = 1, \sigma_1(2) = 2, \sigma_2(1) = 2$ e $\sigma_2(2) = 1$. Obtemos, então, $|A| = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$.

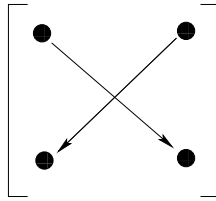


Figura 2.1: Esquema do cálculo do determinante de matrizes de ordem 2

Seja agora $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$. Recorde que S_3 tem 6 elementos. No quadro seguinte, indicamos, respectivamente, a permutação $\sigma \in S_3$, o seu sinal, e o produto $a_{1\sigma(1)}a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}$.

Permutação $\sigma \in S_3$	$sgn(\sigma)$	$a_{1\sigma(1)}a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}$
(1 2 3)	+1	$a_{11}a_{22}a_{33}$
(2 3 1)	+1	$a_{12}a_{23}a_{31}$
(3 1 2)	+1	$a_{13}a_{21}a_{32}$
(1 3 2)	-1	$a_{11}a_{23}a_{32}$
(2 1 3)	-1	$a_{12}a_{21}a_{33}$
(3 2 1)	-1	$a_{11}a_{22}a_{31}$

Obtemos, assim,

$$|A| = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{22}a_{31}$$

Para fácil memorização, pode-se recorrer ao esquema apresentado de seguida.

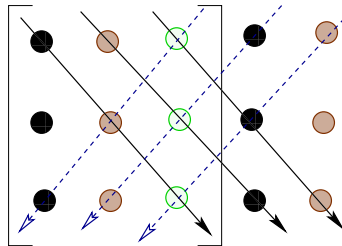


Figura 2.2: Esquema do cálculo do determinante de matrizes de ordem 3, ou a Regra de Sarrus

2.4.2 Propriedades

São consequência da definição os resultados que de seguida apresentamos, dos quais omitimos a demonstração.

Teorema 2.4.2. *Seja A uma matriz quadrada.*

1. Se A tem uma linha ou uma coluna nula então $|A| = 0$.
2. $|A| = |A^T|$.
3. Se A é triangular (inferior ou superior) então $|A| = \prod_{i=1, \dots, n} (A)_{ii}$.
4. $|P_{ij}| = -1, |D_k(a)| = a, |E_{ij}(a)| = 1$, com $i \neq j$.

Daqui segue que $|I_n| = 1$. Segue também que dada uma matriz triangular (inferior ou superior) que esta é invertível se e só se tiver determinante não nulo. Mais adiante, apresentaremos um resultado que generaliza esta equivalência para matrizes quadradas não necessariamente triangulares.

Teorema 2.4.3. *Dada uma matriz A quadrada, $a \in \mathbb{K}$,*

1. $|D_i(a)A| = a|A| = |AD_i(a)|$;
2. $|P_{ij}A| = |AP_{ij}| = -|A|$;
3. $|E_{ij}(a)A| = |A| = |AE_{ij}(a)|$.

Como $|D_i(A)| = a, |P_{ij}| = -1$ e $|E_{ij}(a)| = 1$, segue que $|D_i(a)A| = |D_i(a)||A|$, $|P_{ij}A| = |P_{ij}||A|$ e que $|E_{ij}(a)A| = |E_{ij}(a)||A|$. Repare ainda que, se A é $n \times n$, é válida a igualdade $|\alpha A| = \alpha^n |A|$, já que $\alpha A = \prod_{i=1}^n D_i(\alpha)A$. De forma análoga, dada uma matriz diagonal D com elementos diagonais d_1, d_2, \dots, d_n , tem-se $|DA| = d_1 d_2 \cdots d_n |A| = |D||A|$.

Corolário 2.4.4. *Uma matriz com duas linhas/colunas iguais tem determinante nulo.*

Demonstração. Se a matriz tem duas linhas iguais, digamos i e j , basta subtrair uma à outra, que corresponde a multiplicar à esquerda pela matriz $E_{ij}(-1)$. A matriz resultante tem uma linha nula, e portanto tem determinante zero. Para colunas iguais, basta aplicar o mesmo raciocínio a A^T . \square

O corolário anterior é passível de ser generalizado considerando não linhas iguais, mas tal que uma linha se escreva como soma de múltiplos de outras linhas. O mesmo se aplica a colunas.

Corolário 2.4.5. *Tem determinante nulo uma matriz que tenha uma linha que se escreve como a soma de múltiplos de outras das suas linhas.*

Demonstração. Suponha que a linha i , ℓ_i , de uma matriz A se escreve como a soma de múltiplos de outras das suas linhas, ou seja, que $\ell_i = \sum_{j \in J} \alpha_j \ell_j = \alpha_{j_1} \ell_{j_1} + \alpha_{j_2} \ell_{j_2} + \cdots + \alpha_{j_s} \ell_{j_s}$. A linha i de $E_{ij_1}(-\alpha_{j_1})A$ é a matriz obtida de A substituindo a sua linha i por $\ell_i - \alpha_{j_1} \ell_{j_1} = \alpha_{j_2} \ell_{j_2} + \cdots + \alpha_{j_s} \ell_{j_s}$. Procedemos ao mesmo tipo de operações elementares por forma a obtermos uma matriz cuja linha i é nula. Como o determinante de cada uma das matrizes obtidas por operação elementar de linhas iguala o determinante de A , e como a última matriz tem uma linha nula, e logo o seu determinante é zero, segue que $|A| = 0$. \square

Corolário 2.4.6. *Seja U a matriz obtida da matriz quadrada A por Gauss. Então $|A| = (-1)^r |U|$, onde r indica o número de trocas de linhas no algoritmo.*

Sabendo que uma matriz é invertível se e só se a matriz escada associada (por aplicação de Gauss) é invertível, e que esta sendo triangular superior é invertível se e só se os seus elementos diagonais são todos nulos, segue que, e fazendo uso de resultados enunciados e provados anteriormente,

Corolário 2.4.7. *Seja A uma matriz quadrada de ordem n , as afirmações seguintes são equivalentes:*

1. A é invertível;
2. $|A| \neq 0$;
3. $\text{car}(A) = n$;
4. A é não-singular.

Portanto, uma matriz com duas linhas/columnas iguais não é invertível. Mais, uma matriz que tenha uma linha que se escreva como soma de múltiplos de outras das suas linhas não é invertível.

Teorema 2.4.8. *Seja A e B matrizes $n \times n$.*

$$|AB| = |A||B|.$$

Demonstração. Suponha que A é invertível.

Existem matrizes elementares E_1, \dots, E_s e uma matriz escada (de linhas) U tal que $A = E_1 E_2 \dots E_s U$. Ora existem também E_{s+1}, \dots, E_r matrizes elementares, e U_1 matriz escada de linhas para as quais $U^T = E_{s+1} \dots E_r U_1$. Note que neste último caso se pode assumir que não houve trocas de linhas, já que os pivots do AEG são os elementos diagonais de U já que U^T é triangular inferior, que são não nulos por A ser invertível. Ora U_1 é então uma matriz triangular superior que se pode escrever como produto de matrizes triangulares inferiores, e portanto U_1 é uma matriz diagonal. Seja $D = U_1$. Resumindo, $A = E_1 E_2 \dots E_s (E_{s+1} \dots E_r D)^T = E_1 E_2 \dots E_s D E_r^T E_{r-1}^T \dots E_{s+1}^T$. Recorde que, dada uma matriz elementar E , é válida $|EB| = |E||B|$. Então,

$$\begin{aligned} |AB| &= |E_1 E_2 \dots E_s D E_r^T E_{r-1}^T \dots E_{s+1}^T B| \\ &= |E_1| |E_2 \dots E_s D E_r^T E_{r-1}^T \dots E_{s+1}^T B| \\ &= |E_1| |E_2| |E_3 \dots E_s D E_r^T E_{r-1}^T \dots E_{s+1}^T B| \\ &= \dots \\ &= |E_1| |E_2| |E_3| \dots |E_s| |D| |E_r^T| |E_{r-1}^T| \dots |E_{s+1}^T| |B| \\ &= |E_1 E_2 E_3 \dots E_s D E_r^T E_{r-1}^T \dots E_{s+1}^T| |B| \\ &= |A||B|. \end{aligned}$$

Se A não é invertível, e portanto $|A| = 0$, então AB não pode ser invertível, e portanto $|AB| = 0$. \square

Como $|I_n| = 1$, segue do teorema anterior a relação entre o determinante uma matriz invertível com o da sua inversa.

Corolário 2.4.9. *Se A é uma matriz invertível então*

$$|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}.$$

Recorde que para que uma matriz A seja invertível exige-se a existência de uma outra X para a qual $AX = I_n = XA$. O resultado seguinte mostra que se pode prescindir da verificação de uma das igualdades.

Corolário 2.4.10. *Seja A uma matriz $n \times n$. São equivalentes:*

1. A é invertível
2. existe uma matriz X para a qual $AX = I_n$
3. existe uma matriz Y para a qual $YA = I_n$

Nesse caso, $A^{-1} = X = Y$.

Demonstração. As equivalências são imediatas, já que se $AX = I_n$ então $1 = |I_n| = |AX| = |A||X|$ e portanto $|A| \neq 0$.

Para mostrar que $A^{-1} = X$, repare que como $AX = I_n$ então A é invertível, e portanto $A^{-1}AX = A^{-1}$, donde $X = A^{-1}$. \square

Faça a identificação dos vectores $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ com as matrizes coluna $\begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$. O produto interno usual $(u_1, u_2) \cdot (v_1, v_2)$ em \mathbb{R}^2 pode ser encarado como o produto matricial $\begin{bmatrix} u_1 & u_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$. Ou seja, $u \cdot v = u^T v$. Esta identificação e noção pode ser generalizada de forma trivial para \mathbb{R}^n . Dois vectores u e v de \mathbb{R}^n dizem-se ortogonais, $u \perp v$, se $u \cdot v = u^T v = 0$. A norma usual em \mathbb{R}^n é definida por $\|u\| = \sqrt{u \cdot u}$, com $u \in \mathbb{R}^n$.

Corolário 2.4.11. *Seja A uma matriz real $n \times n$ com colunas c_1, c_2, \dots, c_n . Então A é ortogonal se e só se $c_i \perp c_j = 0$ se $i \neq j$, e $\|c_i\| = 1$, para $i, j = 1, \dots, n$.*

Demonstração. Condição suficiente: Escrevendo $A = \begin{bmatrix} c_1 & \cdots & c_n \end{bmatrix}$, temos que

$$I_n = A^T A = \begin{bmatrix} c_1^T \\ c_2^T \\ \vdots \\ c_n^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 & c_2 & \cdots & c_n \end{bmatrix}.$$

Como o elemento (i, j) de $\begin{bmatrix} c_1^T \\ c_2^T \\ \vdots \\ c_n^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 & c_2 & \cdots & c_n \end{bmatrix}$ é $c_i^T c_j$, obtemos o resultado.

Condição necessária: Ora $c_i^T c_j = 0$ se $i \neq j$, e $c_i^T c_i = 1$ é o mesmo que $A^T A = I_n$, e pelo corolário anterior implica que A é invertível com $A^{-1} = A^T$, pelo que A é ortogonal. \square

Ou seja, as colunas das matrizes ortogonais são ortogonais duas a duas. O mesmo se pode dizer acerca das linhas, já que a transposta de uma matriz ortogonal é de novo uma matriz ortogonal.

2.4.3 Teorema de Laplace

Dada uma matriz A , quadrada de ordem n , denota-se por $A(i|j)$ a submatriz de A obtida por remoção da sua linha i e da sua coluna j .

Definição 2.4.12. *Seja $A = [a_{ij}]$ uma matriz quadrada.*

1. O complemento algébrico de a_{ij} , ou cofactor de a_{ij} , denotado por A_{ij} , está definido por

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} |A(i|j)|$$

2. A matriz adjunta é a transposta da matriz dos complementos algébricos

$$\text{Adj}(A) = [A_{ij}]^T.$$

Teorema 2.4.13 (Teorema de Laplace I). *Para $A = [a_{ij}]$, $n \times n$, $n > 1$, então, e para $k = 1, \dots, n$,*

$$\begin{aligned} |A| &= \sum_{j=1}^n a_{kj} A_{kj} \\ &= \sum_{j=1}^n a_{jk} A_{jk} \end{aligned}$$

O teorema anterior é o caso especial de um outro que enunciaremos de seguida. Para tal, é necessário introduzir mais notação e algumas definições (cf. [8]).

Seja A uma matriz $m \times n$. Um *menor de ordem p de A* , com $1 \leq p \leq \min\{m, n\}$, é o determinante de uma submatriz $p \times p$ de A , obtida de A eliminando $m - p$ linhas e $n - p$ colunas de A .

Considere duas seqüências crescentes de números

$$1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_p \leq m, \quad 1 \leq j_1 < j_2 < \cdots < j_p \leq n,$$

e o determinante da submatriz de A constituída pelas linhas i_1, i_2, \dots, i_p e pelas colunas j_1, j_2, \dots, j_p . Este determinante vai ser denotado por $A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix}$. Ou seja,

$$A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix} = |[a_{i_k j_k}]_{k=1, \dots, p}|.$$

Paralelamente, podemos definir os *menores complementares* de A como os determinantes das submatrizes a que se retiraram linhas e colunas. Se A for $n \times n$,

$$A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix}^c$$

denota o determinante da submatriz de A após remoção das linhas i_1, i_2, \dots, i_p e das colunas j_1, j_2, \dots, j_p de A . O *cofactor complementar* está definido como

$$A^c \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix} = (-1)^s A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix}^c,$$

onde $s = (i_1 + i_2 + \dots + i_p) + (j_1 + j_2 + \dots + j_p)$.

O caso em que $p = 1$ coincide com o exposto no início desta secção.

Teorema 2.4.14 (Teorema de Laplace II). *Sejam $A = [a_{ij}]$, $n \times n$, $1 \leq p \leq n$. Para qualquer escolha de p linhas i_1, i_2, \dots, i_p de A , ou de p colunas j_1, j_2, \dots, j_p de A ,*

$$|A| = \sum_j A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix} A^c \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix}$$

onde a soma percorre todos os menores referentes à escolha das linhas [resp. colunas].

Para finalizar, apresentamos um método de cálculo da inversa de uma matriz não singular.

Teorema 2.4.15. *Se A é invertível então*

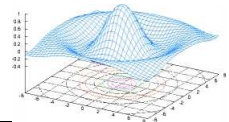
$$A^{-1} = \frac{Adj(A)}{|A|}.$$

Octave

Vamos agora apresentar uma pequena função que tem como entrada uma matriz quadrada e como saída sua matriz adjunta.

```
function ADJ=adjunta(A)
```

```
% sintaxe: adjunta(A)
```




```

% onde A e' uma matriz quadrada
% use-a por sua propria conta e risco
% copyleft ;- ) Pedro Patricio

n=size(A)(1,1); % n e' o numero de linhas da matriz
ADJ= zeros (n); % inicializacao da matriz ADJ
for i=1:n      % i denota a linha
    for j=1:n  % j denota a coluna
        submatriz=A([1:i-1 i+1:n],[1:j-1 j+1:n]); % submatriz e' a
submatriz de A a que se lhe retirou a linha i e a coluna j
        cofactor=(-1)^(i+j)* det(submatriz); % calculo do cofactor
        ADJ(j,i)=cofactor; % ADJ e' a transposta da matriz dos
cofactores; repare que a entrada (j,i) e' o cofactor (i,j) de A
    end; % fim do ciclo for em j
end % fim do ciclo for em i

```

Grave a função, usando um editor de texto, na directoria de leitura do Octave. No Octave, vamos criar uma matriz 4×4 :

```

> B=fix(10*rand(4,4)-5)
B =

    0  -2   3  -2
   -2   3   1  -1
   -3   0   4   3
   -4   4   0   4
> adjunta(B)
ans =

    76.0000  -36.0000  -48.0000   65.0000
    48.0000  -32.0000  -28.0000   37.0000
    36.0000  -24.0000  -32.0000   36.0000
    28.0000   -4.0000  -20.0000   17.0000

```

Pelo teorema, como $B^{-1} = \frac{Adj(B)}{|B|}$ segue que $B Adj(B) = |B|I_4$.

```

> B*adjunta(B)
ans =

  -44.00000  -0.00000   0.00000   0.00000
   0.00000  -44.00000  -0.00000   0.00000
   0.00000  -0.00000  -44.00000   0.00000
   0.00000  -0.00000   0.00000  -44.00000

```

