

AULA 1

SUMÁRIO. Preliminares sobre matrizes. Característica e nulidade de uma matriz.

▷ Ao longo do curso, \mathbb{k} denotará um corpo arbitrário e, muitas vezes, iremos admitir que $\mathbb{k} = \mathbb{R}$ (o corpo dos números reais) ou $\mathbb{k} = \mathbb{C}$ (o corpo dos números complexos).

Para quaisquer $m, n \in \mathbb{N}$, denotaremos por $\mathbb{k}^{m \times n}$ o conjunto constituído por todas as matrizes de tipo $m \times n$ com coeficientes no corpo \mathbb{k} ; assim, um elemento $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$ é uma MATRIZ DE TIPO $m \times n$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \cdots & a_{m,n} \end{bmatrix}$$

com m linhas e n colunas em que $a_{i,j} \in \mathbb{k}$ para quaisquer $1 \leq i \leq m$ e $1 \leq j \leq n$.

Para quaisquer $m, n \in \mathbb{N}$, $\mathbb{k}^{m \times n}$ é um espaço vectorial sobre \mathbb{k} com respeito à adição de matrizes e à multiplicação por escalares. Para quaisquer $1 \leq i \leq m$ e $1 \leq j \leq n$, denotaremos por $\mathbf{E}_{i,j}$ a matriz de $\mathbb{k}^{m \times n}$ com coeficiente 1 na entrada (i, j) e coeficiente 0 em todas as outras entradas. Então, qualquer matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$ escreve-se de maneira única como combinação linear

$$\mathbf{A} = \sum_{1 \leq i \leq m} \sum_{1 \leq j \leq n} a_{i,j} \mathbf{E}_{i,j}$$

onde $a_{i,j} \in \mathbb{k}$ são os coeficientes da matriz \mathbf{A} . Sendo assim,

$$\mathcal{B} = \{\mathbf{E}_{i,j} : 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$$

é uma base de $\mathbb{k}^{m \times n}$, à qual nos referiremos como a BASE CANÓNICA de $\mathbb{k}^{m \times n}$. Por conseguinte, o espaço vectorial $\mathbb{k}^{m \times n}$ tem dimensão finita e, de facto, $\dim(\mathbb{k}^{m \times n}) = mn$.

No caso particular em que $n = 1$, simplificaremos a notação e denotaremos por $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_m$ as matrizes-coluna $\mathbf{E}_{1,1}, \dots, \mathbf{E}_{m,1} \in \mathbb{k}^{m \times 1}$, respectivamente; deste modo,

$$\mathcal{B} = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_m\}$$

é a base canónica de $\mathbb{k}^{m \times 1}$.

▷ Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$, definimos

$$\mathcal{R}(\mathbf{A}) = \{\mathbf{A}\mathbf{v} : \mathbf{v} \in \mathbb{k}^{n \times 1}\}.$$

É fácil verificar que $\mathcal{R}(\mathbf{A})$ é um subespaço vectorial de $\mathbb{k}^{m \times 1}$ a que chamamos o ESPAÇO-IMAGEM de \mathbf{A} ; definimos a CARACTERÍSTICA $r(\mathbf{A})$ de \mathbf{A} como sendo a dimensão

$$r(\mathbf{A}) = \dim \mathcal{R}(\mathbf{A})$$

do espaço-imagem de \mathbf{A} .

PROPOSIÇÃO 1.1. *Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$, $r(\mathbf{A})$ é o número máximo de colunas de \mathbf{A} que são linearmente independentes.*

DEMONSTRAÇÃO. $\mathcal{R}(\mathbf{A})$ é o subespaço vectorial de $\mathbb{k}^{m \times 1}$ gerado pelos vectores

$$\mathbf{v}_1 = \mathbf{A}\mathbf{e}_1, \mathbf{v}_2 = \mathbf{A}\mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{v}_n = \mathbf{A}\mathbf{e}_n$$

onde $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$ é a base canónica de $\mathbb{k}^{n \times 1}$; além disso, $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ são as colunas de \mathbf{A} . Deste modo, o conjunto $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ contém uma base de $\mathcal{R}(\mathbf{A})$ que tem de ser um subconjunto maximal de vectores linearmente independentes. \square

▷ Por outro lado, para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$, definimos

$$\mathcal{N}(\mathbf{A}) = \{\mathbf{v} \in \mathbb{k}^{n \times 1} : \mathbf{A}\mathbf{v} = \mathbf{0}\} \subseteq \mathbb{k}^{n \times 1}.$$

Neste caso, $\mathcal{N}(\mathbf{A})$ é um subespaço vectorial de $\mathbb{k}^{n \times 1}$ a que chamamos o ESPAÇO-NULO de \mathbf{A} ; definimos a NULIDADE $n(\mathbf{A})$ de \mathbf{A} como sendo a dimensão

$$n(\mathbf{A}) = \dim \mathcal{N}(\mathbf{A})$$

do espaço-nulo de \mathbf{A} .

TEOREMA 1.2. *Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$, tem-se*

$$n = r(\mathbf{A}) + n(\mathbf{A}).$$

DEMONSTRAÇÃO. Seja $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_s\}$ uma base de $\mathcal{N}(\mathbf{A})$ (de modo que $s = n(\mathbf{A})$) e sejam $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_t \in \mathbb{k}^{n \times 1}$ tais que

$$\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_s, \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_t\}$$

é uma base de $\mathbb{k}^{n \times 1}$ (de modo que $s + t = \dim \mathbb{k}^{n \times 1} = n$). Então, $\{\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_t\}$ é uma base de $\mathcal{R}(\mathbf{A})$. \square

OBSERVAÇÃO 1.3. Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$, a correspondência $\mathbf{v} \mapsto \mathbf{A}\mathbf{v}$ define uma aplicação linear $\varphi_{\mathbf{A}}: \mathbb{k}^{n \times 1} \rightarrow \mathbb{k}^{m \times 1}$. Tem-se

$$\mathcal{R}(\mathbf{A}) = \text{Im}(\varphi_{\mathbf{A}}) \quad \text{e} \quad \mathcal{N}(\mathbf{A}) = \text{Nuc}(\varphi_{\mathbf{A}}),$$

onde $\text{Nuc}(\varphi_{\mathbf{A}}) = \{\mathbf{v} \in \mathbb{k}^{n \times 1} : \varphi_{\mathbf{A}}(\mathbf{v}) = \mathbf{0}\}$ é o NÚCLEO de $\varphi_{\mathbf{A}}$.

TEOREMA 1.4. *Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{k}^{m \times n}$ e qualquer $\mathbf{B} \in \mathbb{k}^{n \times p}$, tem-se*

$$r(\mathbf{AB}) = r(\mathbf{B}) - \dim(\mathcal{N}(\mathbf{A}) \cap \mathcal{R}(\mathbf{B})).$$

DEMONSTRAÇÃO. Seja $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_s\}$ uma base de $\mathcal{N}(\mathbf{A}) \cap \mathcal{R}(\mathbf{B})$ e sejam $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_t \in \mathbb{K}^{n \times 1}$ tais que

$$\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_s, \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_t\}$$

é uma base de $\mathcal{R}(\mathbf{B})$. Provamos que $\{\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_t\}$ é uma base de $\mathcal{R}(\mathbf{AB})$.

Em primeiro lugar, para qualquer $1 \leq i \leq t$, temos $\mathbf{v}_i = \mathbf{B}\mathbf{w}_i$ para algum $\mathbf{w}_i \in \mathbb{K}^{p \times 1}$, logo

$$\mathbf{A}\mathbf{v}_i = \mathbf{A}(\mathbf{B}\mathbf{w}_i) = (\mathbf{AB})\mathbf{w}_i \in \mathcal{R}(\mathbf{AB}).$$

Por outro lado, seja $\mathbf{v} \in \mathcal{R}(\mathbf{AB})$ e seja $\mathbf{w} \in \mathbb{K}^{p \times 1}$ tal que $\mathbf{v} = (\mathbf{AB})\mathbf{w} = \mathbf{A}(\mathbf{B}\mathbf{w})$. Como $\mathbf{B}\mathbf{w} \in \mathcal{R}(\mathbf{B})$, existem $\alpha_1, \dots, \alpha_t, \beta_1, \dots, \beta_s \in \mathbb{K}$ tais que

$$\mathbf{B}\mathbf{w} = \alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{v}_t + \beta_1\mathbf{u}_1 + \dots + \beta_s\mathbf{u}_s.$$

Sendo assim, temos

$$\mathbf{v} = \mathbf{A}(\mathbf{B}\mathbf{w}) = \alpha_1\mathbf{A}\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{A}\mathbf{v}_t + \beta_1\mathbf{A}\mathbf{u}_1 + \dots + \beta_s\mathbf{A}\mathbf{u}_s = \alpha_1\mathbf{A}\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{A}\mathbf{v}_t,$$

provando que $\{\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_t\}$ é um conjunto de geradores de $\mathcal{R}(\mathbf{AB})$.

Para terminar, provemos que $\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_t$ são linearmente independentes. Sejam $\alpha_1, \dots, \alpha_t \in \mathbb{K}$ tais que

$$\mathbf{0} = \alpha_1\mathbf{A}\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{A}\mathbf{v}_t = \mathbf{A}(\alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{v}_t).$$

Sendo assim, temos

$$\alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{v}_t \in \mathcal{N}(\mathbf{A}) \cap \mathcal{R}(\mathbf{B})$$

e, portanto, existem $\beta_1, \dots, \beta_s \in \mathbb{K}$ tais que

$$\alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_t\mathbf{v}_t = \beta_1\mathbf{u}_1 + \dots + \beta_s\mathbf{u}_s.$$

Como $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_s, \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_t\}$ é base de $\mathcal{R}(\mathbf{B})$, concluímos que

$$\alpha_1 = \dots = \alpha_t = \beta_1 = \dots = \beta_s = 0.$$

Como se queria. □

COROLÁRIO 1.5. Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ e qualquer $\mathbf{B} \in \mathbb{K}^{n \times p}$, tem-se

$$r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) - n \leq r(\mathbf{AB}) \leq \min\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\}.$$

DEMONSTRAÇÃO. As desigualdades $r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) - n \leq r(\mathbf{AB}) \leq r(\mathbf{B})$ resultam imediatamente do Teorema 1.4; notemos que $r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) - n = r(\mathbf{B}) - n(\mathbf{A})$ e que $n(\mathbf{A}) \geq \dim(\mathcal{N}(\mathbf{A}) \cap \mathcal{R}(\mathbf{B}))$.

Para justificar que $r(\mathbf{AB}) \leq r(\mathbf{A})$, basta observar que as colunas de \mathbf{AB} são combinações lineares das colunas de \mathbf{A} , logo $\mathcal{R}(\mathbf{AB}) \subseteq \mathcal{R}(\mathbf{A})$. □

PROPOSIÇÃO 1.6. Uma matriz quadrada $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ será invertível se e só se $r(\mathbf{A}) = n$ se e só se as colunas de \mathbf{A} são linearmente independentes.

DEMONSTRAÇÃO. Seja $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ uma matriz invertível. Denotando por \mathbf{I}_n a matriz identidade, obtemos

$$n = r(\mathbf{I}_n) = r(\mathbf{A}\mathbf{A}^{-1}) \leq r(\mathbf{A})$$

e, portanto, $r(\mathbf{A}) = n$.

Reciprocamente, seja $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ tal que $r(\mathbf{A}) = n$. Nesta situação, $\mathcal{R}(\mathbf{A}) = \mathbb{K}^{n \times n}$ e, portanto, existem $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{K}^{n \times n}$ tais que

$$\mathbf{A}\mathbf{v}_i = \mathbf{e}_i, \quad 1 \leq i \leq n,$$

onde $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$ é a base canónica de $\mathbb{K}^{n \times n}$. Pondo $\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \dots & \mathbf{v}_n \end{bmatrix}$, obtemos

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{v}_1 & \dots & \mathbf{A}\mathbf{v}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1 & \dots & \mathbf{e}_n \end{bmatrix} = \mathbf{I}_n.$$

Para concluirmos que \mathbf{A} é invertível, falta provar que também se tem $\mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{I}_n$. Ora, temos

$$n = r(\mathbf{I}_n) = r(\mathbf{A}\mathbf{B}) \leq r(\mathbf{B}) \leq n,$$

logo $r(\mathbf{B}) = n$. Usando o argumento anterior, concluímos que $\mathbf{B}\mathbf{C} = \mathbf{I}_n$ para alguma matriz $\mathbf{C} \in \mathbb{K}^{n \times n}$. De facto, temos

$$\mathbf{C} = \mathbf{I}_n\mathbf{C} = (\mathbf{A}\mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{B}\mathbf{C}) = \mathbf{A}\mathbf{I}_n = \mathbf{A},$$

pelo que

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{I}_n,$$

provando que \mathbf{A} é invertível (com inversa $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{B}$).

A última afirmação é clara porque $r(\mathbf{A})$ é o número máximo de colunas de \mathbf{A} que são linearmente independentes. \square

TEOREMA 1.7. Para qualquer matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$, existem matrizes invertíveis $\mathbf{P} \in \mathbb{K}^{m \times m}$ e $\mathbf{Q} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ tais que

$$\mathbf{P}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

onde $r = r(\mathbf{A})$.

DEMONSTRAÇÃO. Seja $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ e seja $r = r(\mathbf{A})$. Pelo que vimos na demonstração do Teorema 1.2, existe uma base $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ de $\mathbb{K}^{n \times 1}$ tal que $\{\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_r\}$ é uma base de $\mathcal{R}(\mathbf{A})$ e $\{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$ é uma base de $\mathcal{N}(\mathbf{A})$. Deste modo a matriz

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \dots & \mathbf{v}_n \end{bmatrix} \in \mathbb{K}^{n \times n}$$

é invertível (porque as suas colunas são linearmente independentes, logo $r(\mathbf{Q}) = n$) e temos

$$\mathbf{A}\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{v}_1 & \dots & \mathbf{A}\mathbf{v}_r & \mathbf{A}\mathbf{v}_{r+1} & \dots & \mathbf{A}\mathbf{v}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{v}_1 & \dots & \mathbf{A}\mathbf{v}_r & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \end{bmatrix}.$$

Por outro lado, como $\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_r \in \mathbb{K}^{m \times 1}$ são vectores linearmente independentes, existem vectores $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_s \in \mathbb{K}^{m \times 1}$, onde $s = m - r$, tais que $\{\mathbf{A}\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{A}\mathbf{v}_r, \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_s\}$ é uma base de $\mathbb{K}^{m \times 1}$. Por conseguinte, a matriz

$$\mathbf{P}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{v}_1 & \cdots & \mathbf{A}\mathbf{v}_r & \mathbf{w}_1 & \cdots & \mathbf{w}_s \end{bmatrix} \in \mathbb{K}^{m \times m}$$

é invertível (porque as suas colunas são linearmente independentes, logo $r(\mathbf{P}_1) = m$); além disso, se $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_m\}$ for a base canónica de $\mathbb{K}^{m \times 1}$, então

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1 & \cdots & \mathbf{e}_r & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

e, portanto,

$$\mathbf{P}_1 \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{P}_1\mathbf{e}_1 & \cdots & \mathbf{P}_1\mathbf{e}_r & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{v}_1 & \cdots & \mathbf{A}\mathbf{v}_r & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \mathbf{A}\mathbf{Q}.$$

O resultado segue-se tomando $\mathbf{P} = \mathbf{P}_1^{-1}$. □

▷ Duas matrizes $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ dizem-se EQUIVALENTES, e escrevemos $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$, se existirem matrizes invertíveis $\mathbf{P} \in \mathbb{K}^{m \times m}$ e $\mathbf{Q} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ tais que

$$\mathbf{P}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{B}.$$

Deste modo, o Teorema 1.7 afirma que qualquer matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ é equivalente a $\begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$ onde $r = r(\mathbf{A})$. A relação \sim é uma RELAÇÃO DE EQUIVALÊNCIA, isto é:

- \sim é REFLEXIVA: $A \sim A$ para qualquer $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$;
- \sim é SIMÉTRICA: para quaisquer $A, B \in \mathbb{K}^{m \times n}$, $A \sim B \implies B \sim A$;
- \sim é TRANSITIVA: para quaisquer $A, B, C \in \mathbb{K}^{m \times n}$, $(A \sim B \text{ e } B \sim C) \implies A \sim C$.

PROPOSIÇÃO 1.8. *Duas matrizes $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ são EQUIVALENTES se e só se tiverem a mesma característica (isto é, se e só se $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$).*

DEMONSTRAÇÃO. \Leftarrow : Suponhamos que $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ são tais que $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$. Pelo Teorema 1.7, temos

$$\mathbf{A} \sim \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathbf{B} \sim \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

onde $r = r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$ e, portanto, $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$.

\Rightarrow : Suponhamos que $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ são equivalentes e sejam $\mathbf{P} \in \mathbb{K}^{m \times m}$ e $\mathbf{Q} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ matrizes invertíveis tais que $\mathbf{P}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{B}$, isto é, tais que $\mathbf{P}\mathbf{A} = \mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}$.

Por um lado, como já justificámos antes, temos

$$\mathcal{R}(\mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}) \subseteq \mathcal{R}(\mathbf{B}) \quad \text{e} \quad \mathcal{R}(\mathbf{B}) = \mathcal{R}(\mathbf{B}\mathbf{I}_n) = \mathcal{R}(\mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{Q}) \subseteq \mathcal{R}(\mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}),$$

pelo que $\mathcal{R}(\mathbf{BQ}^{-1}) = \mathcal{R}(\mathbf{B})$ e, portanto,

$$r(\mathbf{BQ}^{-1}) = \dim \mathcal{R}(\mathbf{BQ}^{-1}) = \dim \mathcal{R}(\mathbf{B}) = r(\mathbf{B}).$$

Por outro lado, pelo Teorema 1.4, temos

$$r(\mathbf{PA}) = r(\mathbf{A}) - \dim (\mathcal{N}(\mathbf{P}) \cap \mathcal{R}(\mathbf{A})).$$

Como $n(\mathbf{P}) = m - r(\mathbf{P}) = 0$ (porque \mathbf{P} é invertível, logo $r(\mathbf{P}) = m$), concluímos que $\mathcal{N}(\mathbf{P}) = \{0\}$ e, portanto, $\mathcal{N}(\mathbf{P}) \cap \mathcal{R}(\mathbf{A}) = \{0\}$. Sendo assim, obtemos

$$r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{PA}) = r(\mathbf{BQ}^{-1}) = r(\mathbf{B}),$$

como se quer. □

COROLÁRIO 1.9. *Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$, existe um e um só $r \in \mathbb{N}$ tal que*

$$\mathbf{A} \sim \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix};$$

além disso, tem-se $r = r(\mathbf{A})$.

COROLÁRIO 1.10. *Para qualquer $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$, tem-se $r(\mathbf{A}^T) = r(\mathbf{A})$ onde $\mathbf{A}^T \in \mathbb{K}^{n \times m}$ denota a matriz-transposta de \mathbf{A} .*

DEMONSTRAÇÃO. Basta observar que, se $\mathbf{P} \in \mathbb{K}^{m \times m}$ e $\mathbf{Q} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ matrizes invertíveis tais que

$$\mathbf{PAQ} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

onde $r = r(\mathbf{A})$, então

$$\mathbf{Q}^T \mathbf{A}^T \mathbf{P}^T = (\mathbf{PAQ})^T = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}.$$

Como $\mathbf{Q}^T \in \mathbb{K}^{n \times n}$ e $\mathbf{P}^T \in \mathbb{K}^{m \times m}$ são matrizes invertíveis (exercício), concluímos que $r(\mathbf{A}^T) = r = r(\mathbf{A})$. Como se quer. □