

# D

## Resumo de Álgebra Matricial

Este apêndice resume os conceitos de álgebra matricial, inclusive da álgebra de probabilidade, necessária para o estudo de modelos de regressão linear múltipla usando matrizes, do Apêndice E. Nada deste material é usado no texto principal.

### D.1 DEFINIÇÕES BÁSICAS

#### DEFINIÇÃO D.1 (MATRIZ)

Uma **matriz** é um arranjo retangular de números. Mais precisamente, uma matriz  $m \times n$  tem  $m$  linhas e  $n$  colunas. O inteiro positivo  $m$  é denominado *dimensão da linha*, e  $n$  é denominado *dimensão da coluna*.

Usamos letras maiúsculas em negrito para representar as matrizes. Podemos escrever, de forma geral, uma matriz de ordem  $m \times n$  como

$$\mathbf{A} = [a_{ij}] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix},$$

onde  $a_{ij}$  representa o elemento na  $i$ -ésima linha e na  $j$ -ésima coluna. Por exemplo,  $a_{25}$  corresponde ao número na segunda linha e na quinta coluna de  $\mathbf{A}$ . Um exemplo específico de uma matriz  $2 \times 3$  é

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 7 \\ -4 & 5 & 0 \end{bmatrix}, \quad \text{(D.1)}$$

onde  $a_{13} = 7$ . A forma abreviada  $\mathbf{A} = [a_{ij}]$  é frequentemente usada para definir operações de matrizes.

#### DEFINIÇÃO D.2 (MATRIZ QUADRADA)

Uma **matriz quadrada** tem o mesmo número de linhas e colunas. A dimensão de uma matriz quadrada é dada por seus números de linhas e colunas.

#### DEFINIÇÃO D.3 (VETORES)

- (i) Uma matriz  $1 \times m$  é chamada **vetor linha** (de dimensão  $m$ ) e pode ser escrita como  $\mathbf{x} \equiv (x_1, x_2, \dots, x_m)$ .
- (ii) Uma matriz  $n \times 1$  é chamada **vetor coluna** e pode ser escrita como

$$\mathbf{y} \equiv \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}.$$

**DEFINIÇÃO D.4 (MATRIZ DIAGONAL)**

Uma matriz quadrada  $\mathbf{A}$  é uma **matriz diagonal** quando todos os seus elementos fora da diagonal forem zeros, isto é,  $a_{ij} = 0$  para todos  $i \neq j$ . Podemos sempre escrever uma matriz diagonal como

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}.$$

**DEFINIÇÃO D.5 (MATRIZES IDENTIDADE E NULA)**

(i) A **matriz identidade**  $n \times n$ , chamada de  $\mathbf{I}$ , ou algumas vezes  $\mathbf{I}_n$  para enfatizar sua dimensão, é a matriz diagonal com a unidade (um) em cada posição diagonal, e zero nas outras posições:

$$\mathbf{I} \equiv \mathbf{I}_n \equiv \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}.$$

(ii) A **matriz nula**  $m \times n$ , chamada de  $\mathbf{0}$ , é a matriz  $m \times n$  com zero em todas as entradas. Ela não precisa ser um matriz quadrada.

**D.2 OPERAÇÕES COM MATRIZES****Adição de Matrizes**

Duas matrizes  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$ , cada uma de dimensão  $m \times n$ , podem ser somadas elemento a elemento:  $\mathbf{A} + \mathbf{B} = [a_{ij} + b_{ij}]$ . Mais precisamente,

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

Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 7 \\ -4 & 5 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 0 & -4 \\ 4 & 2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & 3 \\ 0 & 7 & 3 \end{bmatrix}.$$

Matrizes de ordens diferentes não podem ser somadas.

### Multiplicação Escalar

Dado qualquer número real  $\gamma$  (frequentemente chamado de escalar), uma **multiplicação escalar** é definida como  $\gamma\mathbf{A} \equiv [\gamma a_{ij}]$ , ou

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

Por exemplo, se  $\gamma = 2$ ,  $\mathbf{A}$  é a matriz na equação (D.1), então,

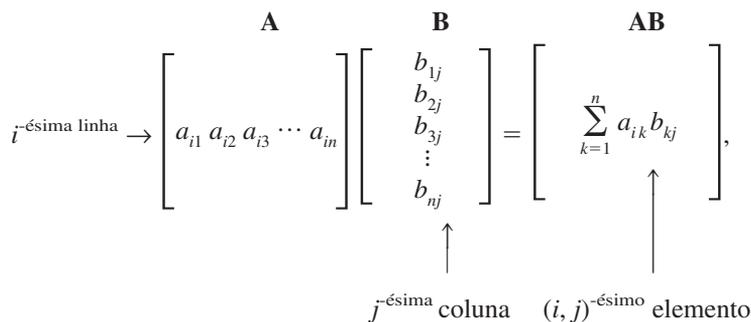
$$\gamma\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 14 \\ -8 & 10 & 0 \end{bmatrix}.$$

### Multiplicação de Matrizes

Para multiplicar a matriz  $\mathbf{A}$  pela matriz  $\mathbf{B}$  de maneira a formar o produto  $\mathbf{AB}$ , a dimensão das *colunas* de  $\mathbf{A}$  deve ser igual à dimensão das *linhas* de  $\mathbf{B}$ . Portanto, seja  $\mathbf{A}$  uma matriz  $m \times n$  e seja  $\mathbf{B}$  uma matriz  $n \times p$ . Então, a **multiplicação de matrizes** será definida como

$$\mathbf{AB} = \left[ \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right].$$

Em outras palavras, o  $(i,j)$ -ésimo elemento da nova matriz  $\mathbf{AB}$  é obtido pela multiplicação de cada elemento na  $i$ -ésima linha de  $\mathbf{A}$  pelo elemento correspondente na  $j$ -ésima coluna de  $\mathbf{B}$  e somando-se esses  $n$  produtos. Um esquema pode ajudar a tornar esse processo mais transparente:



onde, pela definição do operador somatório no Apêndice A,

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \dots + a_{in} b_{nj}.$$

Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 6 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ 3 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 12 & -1 \\ -1 & -2 & -24 & 1 \end{bmatrix}.$$

Também podemos multiplicar uma matriz e um vetor. Se  $\mathbf{A}$  for uma matriz  $n \times m$  e  $\mathbf{y}$  for um vetor  $m \times 1$ ,  $\mathbf{Ay}$  será um vetor de ordem  $n \times 1$ . Se  $\mathbf{x}$  for um vetor  $1 \times n$ ,  $\mathbf{xA}$  será um vetor  $1 \times m$ .

A adição de matrizes, a multiplicação escalar e a multiplicação de matrizes podem ser combinadas de várias maneiras, e essas operações satisfazem várias regras das operações básicas com números que nos são familiares. Na lista de propriedades seguinte,  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$  e  $\mathbf{C}$  são matrizes com dimensões apropriadas para aplicar cada operação, e  $\alpha$  e  $\beta$  são números reais. A maioria dessas propriedades pode ser ilustrada facilmente a partir das definições.

**PROPRIEDADES DA MULTIPLICAÇÃO DE MATRIZES:** (1)  $(\alpha + \beta)\mathbf{A} = \alpha\mathbf{A} + \beta\mathbf{A}$ ; (2)  $\alpha(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \alpha\mathbf{A} + \alpha\mathbf{B}$ ; (3)  $(\alpha\beta)\mathbf{A} = \alpha(\beta\mathbf{A})$ ; (4)  $\alpha(\mathbf{AB}) = (\alpha\mathbf{A})\mathbf{B}$ ; (5)  $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$ ; (6)  $(\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C})$ ; (7)  $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$ ; (8)  $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$ ; (9)  $(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC}$ ; (10)  $\mathbf{IA} = \mathbf{AI} = \mathbf{A}$ ; (11)  $\mathbf{A} + \mathbf{0} = \mathbf{0} + \mathbf{A} = \mathbf{A}$ ; (12)  $\mathbf{A} - \mathbf{A} = \mathbf{0}$ ; (13)  $\mathbf{A0} = \mathbf{0A} = \mathbf{0}$ ; e (14)  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ , mesmo quando ambos os produtos forem definidos.

A última propriedade merece um comentário adicional. Se  $\mathbf{A}$  for  $n \times m$  e  $\mathbf{B}$  for  $m \times p$ , então,  $\mathbf{AB}$  será definida, mas  $\mathbf{BA}$  somente será definida se  $n = p$  (a ordem de linha de  $\mathbf{A}$  é igual a ordem de coluna de  $\mathbf{B}$ ). Se  $\mathbf{A}$  for  $m \times n$  e  $\mathbf{B}$  for  $n \times m$ , então,  $\mathbf{AB}$  e  $\mathbf{BA}$  serão ambas definidas, mas normalmente não serão a mesma matriz; de fato, elas possuem dimensões diferentes, a menos que  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  sejam ambas matrizes quadradas. Mesmo quando  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  são quadradas,  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ , exceto sob circunstâncias especiais.

## Transposta

### DEFINIÇÃO D6 (TRANSPOSTA)

Seja  $\mathbf{A} = [a_{ij}]$  uma matriz  $m \times n$ . A transposta de  $\mathbf{A}$ , chamada de  $\mathbf{A}'$  ( $\mathbf{A}$  linha), é a matriz de ordem  $n \times m$ , obtida intercambiando as linhas e colunas de  $\mathbf{A}$ . Podemos escrevê-la como  $\mathbf{A}' \equiv [a_{ji}]$ .

Por exemplo,

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 7 \\ -4 & 5 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A}' = \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & 5 \\ 7 & 0 \end{bmatrix}.$$

**PROPRIEDADES DA TRANSPOSTA:** (1)  $(\mathbf{A}')' = \mathbf{A}$ ; (2)  $(\alpha\mathbf{A})' = \alpha\mathbf{A}'$  para qualquer escalar  $\alpha$ ; (3)  $(\mathbf{A} + \mathbf{B})' = \mathbf{A}' + \mathbf{B}'$ ; (4)  $(\mathbf{AB})' = \mathbf{B}'\mathbf{A}'$ , quando  $\mathbf{A}$  for  $m \times n$  e  $\mathbf{B}$  for  $n \times k$ ; (5)  $\mathbf{x}'\mathbf{x} = \sum_{i=1}^n x_i^2$ , onde  $\mathbf{x}$  é um vetor  $n \times 1$ ; e (6) se  $\mathbf{A}$  for uma matriz  $n \times k$  com linhas dadas pelos vetores  $1 \times k$   $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ , de forma que possamos escrever

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{bmatrix},$$

então,  $\mathbf{A}' = (\mathbf{a}'_1 \mathbf{a}'_2 \dots \mathbf{a}'_n)$ .

**DEFINIÇÃO D.7 (MATRIZ SIMÉTRICA)**

Uma matriz quadrada  $\mathbf{A}$  é uma **matriz simétrica** se, e somente se,  $\mathbf{A}' = \mathbf{A}$ .

Se  $\mathbf{X}$  for qualquer matriz  $n \times k$ ,  $\mathbf{X}'\mathbf{X}$  é sempre definida e é uma matriz simétrica, como poderá ser visto pela aplicação das primeira e quarta propriedades da transposta (veja o Problema D.3).

**Multiplicação de Matrizes Particionadas**

Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz  $n \times k$  com linhas dadas pelos vetores  $1 \times k \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ , e seja  $\mathbf{B}$  uma matriz  $n \times m$  com linhas dadas pelos vetores  $1 \times m \mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ :

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{bmatrix}, \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n \end{bmatrix}.$$

Então,

$$\mathbf{A}'\mathbf{B} = \sum_{i=1}^n \mathbf{a}'_i \mathbf{b}_i,$$

onde para cada  $i$ ,  $\mathbf{a}'_i \mathbf{b}_i$  é uma matriz  $k \times m$ . Portanto,  $\mathbf{A}'\mathbf{B}$  pode ser escrita como a soma de  $n$  matrizes, cada uma delas sendo  $k \times m$ . Como um caso especial, temos

$$\mathbf{A}'\mathbf{A} = \sum_{i=1}^n \mathbf{a}'_i \mathbf{a}_i$$

onde  $\mathbf{a}'_i \mathbf{a}_i$  é uma matriz  $k \times k$  de todos os  $i$ .

**Traço**

O traço de uma matriz é uma operação bastante simples definida somente para matrizes *quadradas*.

**DEFINIÇÃO D.8 (TRAÇO)**

Para qualquer matriz  $\mathbf{A} n \times n$ , o **traço de uma matriz  $\mathbf{A}$** , representado por  $\text{tr}(\mathbf{A})$ , será a soma dos elementos de sua diagonal. Matematicamente,

$$\text{tr}(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}.$$

**PROPRIEDADES DO TRAÇO:** (1)  $\text{tr}(\mathbf{I}_n) = n$ ; (2)  $\text{tr}(\mathbf{A}') = \text{tr}(\mathbf{A})$ ; (3)  $\text{tr}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{A}) + \text{tr}(\mathbf{B})$ ; (4)  $\text{tr}(\alpha\mathbf{A}) = \alpha\text{tr}(\mathbf{A})$ , para qualquer escalar  $\alpha$ ; e (5)  $\text{tr}(\mathbf{A}\mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{B}\mathbf{A})$ , onde  $\mathbf{A}$  é  $m \times n$  e  $\mathbf{B}$  é  $n \times m$ .

**Inversa**

A noção da inversa de uma matriz é muito importante para matrizes quadradas.

**DEFINIÇÃO D.9 (INVERSA)**

Uma matriz  $\mathbf{A}$   $n \times n$  tem uma **inversa**, representada por  $\mathbf{A}^{-1}$ , desde que  $\mathbf{A}^{-1}\mathbf{A} = \mathbf{I}_n$  e  $\mathbf{A}\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{I}_n$ . Nesse caso,  $\mathbf{A}$  é chamada de *inversível* ou *não singular*. Caso contrário, ela será chamada de *não inversível* ou *singular*.

**PROPRIEDADES DA INVERSA:** (1) Se existir uma inversa, ela será única; (2)  $(\alpha\mathbf{A})^{-1} = (1/\alpha)\mathbf{A}^{-1}$ , se  $\alpha \neq 0$  e  $\mathbf{A}$  for inversível; (3)  $(\mathbf{A}\mathbf{B})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$ , se  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  forem ambas  $n \times n$  e inversíveis; e (4)  $(\mathbf{A}')^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})'$ .

Não nos preocuparemos com a mecânica de cálculo da inversa de uma matriz. Qualquer texto de álgebra matricial contém exemplos detalhados de tais cálculos.

**D.3 INDEPENDÊNCIA LINEAR. POSTO DE UMA MATRIZ**

Para um conjunto de vetores tendo a mesma dimensão, é importante saber se um vetor pode ser expresso como uma combinação linear dos demais vetores.

**DEFINIÇÃO D.10 (INDEPENDÊNCIA LINEAR)**

Seja  $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r\}$  um conjunto de vetores  $n \times 1$ . Eles serão **vetores linearmente independentes** se, e somente se,

$$\alpha_1\mathbf{x}_1 + \alpha_2\mathbf{x}_2 + \dots + \alpha_r\mathbf{x}_r = \mathbf{0} \quad (\text{D.2})$$

implicar que  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_r = 0$ . Se (D.2) se sustentar para um conjunto de escalares que não sejam todos zeros, então,  $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r\}$  será *linearmente dependente*.

A afirmação de que  $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_r\}$  será linearmente dependente é equivalente a dizer que pelo menos um vetor no conjunto pode ser escrito como uma combinação linear dos demais.

**DEFINIÇÃO D.11 (POSTO)**

(i) Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz  $n \times m$ . O **posto de uma matriz  $\mathbf{A}$** , denotada  $\text{posto}(\mathbf{A})$ , é o número máximo de colunas linearmente independentes de  $\mathbf{A}$ .

(ii) Se  $\mathbf{A}$  for  $n \times m$  e  $\text{posto}(\mathbf{A}) = m$ , então,  $\mathbf{A}$  terá *posto de colunas completas*.

Se  $\mathbf{A}$  for  $n \times m$ , seu posto será no máximo  $m$ . Uma matriz terá posto de colunas completas se suas colunas formarem um conjunto linearmente independente. Por exemplo, a matriz  $3 \times 2$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

poderá ter no máximo posto 2. De fato, seu posto será apenas um porquê a segunda coluna é três vezes a primeira coluna.

**PROPRIEDADES DO POSTO:** (1)  $\text{posto}(\mathbf{A}') = \text{posto}(\mathbf{A})$ ; (2) Se  $\mathbf{A}$  for  $n \times k$ , então,  $\text{posto}(\mathbf{A}) \leq \min(n, k)$ ; e (3) Se  $\mathbf{A}$  for  $k \times k$  e  $\text{posto}(\mathbf{A}) = k$ , então,  $\mathbf{A}$  será não singular.

## D.4 FORMAS QUADRÁTICAS E MATRIZES POSITIVAS DEFINIDAS

---

### DEFINIÇÃO D.12 (FORMA QUADRÁTICA)

Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz simétrica  $n \times n$ . A **forma quadrática** associada à matriz  $\mathbf{A}$  será a função de valor real definida para todos os vetores  $\mathbf{x}$   $n \times 1$ :

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} = \sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2 + 2\sum_{i=1}^n \sum_{j>i} a_{ij}x_ix_j.$$

### DEFINIÇÃO D.13 (POSITIVA DEFINIDA E POSITIVA SEMIDEFINIDA)

(i) Uma matriz simétrica  $\mathbf{A}$  é **positiva definida (p.d.)** se

$$\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} > 0 \text{ para todos os vetores } \mathbf{x} \ n \times 1, \text{ exceto } \mathbf{x} = \mathbf{0}.$$

(ii) Uma matriz simétrica  $\mathbf{A}$  é **positiva semidefinida (p.s.d.)** se

$$\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} \geq 0 \text{ para todos os vetores } \mathbf{x} \ n \times 1.$$

Se uma matriz for positiva definida ou positiva semidefinida, ela será automaticamente assumida como sendo simétrica.

### PROPRIEDADES DAS MATRIZES POSITIVAS DEFINIDAS E POSITIVAS SEMIDEFINIDAS:

(1) Uma matriz positiva definida tem elementos diagonais que são estritamente positivos, enquanto uma matriz p.s.d. tem elementos diagonais não negativos; (2) Se  $\mathbf{A}$  for uma p.d., então,  $\mathbf{A}^{-1}$  existe e será p.d.; (3) Se  $\mathbf{X}$  for  $n \times k$ , então,  $\mathbf{X}'\mathbf{X}$  e  $\mathbf{X}\mathbf{X}'$  serão p.s.d.; e (4) Se  $\mathbf{X}$  for  $n \times k$  e  $\text{posto}(\mathbf{X}) = k$ , então,  $\mathbf{X}'\mathbf{X}$  será p.d. (e, portanto, não singular).

## D.5 MATRIZES IDEMPOTENTES

---

### DEFINIÇÃO D.14 (MATRIZ IDEMPOTENTE)

Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz simétrica  $n \times n$ . Então,  $\mathbf{A}$  é uma **matriz idempotente** se, e somente se,  $\mathbf{A}\mathbf{A} = \mathbf{A}$ .

Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

é uma matriz idempotente, como é possível verificar pela multiplicação direta.

**PROPRIEDADES DAS MATRIZES IDEMPOTENTES:** Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz idempotente  $n \times n$ . (1)  $\text{posto}(\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{A})$ , e (2)  $\mathbf{A}$  é positiva semidefinida.

Podemos construir matrizes idempotentes de forma bem generalizada. Seja  $\mathbf{X}$  uma matriz  $n \times k$  com  $\text{posto}(\mathbf{X}) = k$ . Defina

$$\mathbf{P} \equiv \mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'$$

$$\mathbf{M} \equiv \mathbf{I}_n - \mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}' = \mathbf{I}_n - \mathbf{P}.$$

Então,  $\mathbf{P}$  e  $\mathbf{M}$  serão matrizes simétricas idempotentes, com  $\text{posto}(\mathbf{P}) = k$  e  $\text{posto}(\mathbf{M}) = n - k$ . Os postos são obtidos com mais facilidade usando a Propriedade 1:  $\text{tr}(\mathbf{P}) = \text{tr}[(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'\mathbf{X}]$  (da Propriedade 5 do traço)  $= \text{tr}(\mathbf{I}_k) = k$  (pela Propriedade 1 do traço). Facilmente segue que  $\text{tr}(\mathbf{M}) = \text{tr}(\mathbf{I}_n) - \text{tr}(\mathbf{P}) = n - k$ .

## D.6 DIFERENCIAÇÃO DE FORMAS LINEARES E QUADRÁTICAS

---

Para um dado vetor  $\mathbf{a}$   $n \times 1$ , considere a função linear definida por

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}'\mathbf{x},$$

para todos os vetores  $\mathbf{x}$   $n \times 1$ . A derivada de  $f$  em relação a  $\mathbf{x}$  será o vetor  $1 \times n$  das derivadas parciais, que é simplesmente

$$\partial f(\mathbf{x})/\partial \mathbf{x} = \mathbf{a}'.$$

Para uma matriz simétrica  $n \times n$   $\mathbf{A}$ , defina a forma quadrática

$$g(\mathbf{x}) = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}.$$

Então,

$$\partial g(\mathbf{x})/\partial \mathbf{x} = 2\mathbf{x}'\mathbf{A},$$

que é um vetor  $1 \times n$ .

## D.7 MOMENTOS E DISTRIBUIÇÕES DE VETORES ALEATÓRIOS

---

Para derivar o valor esperado e a variância dos estimadores MQO usando matrizes, precisamos definir o valor esperado e a variância de um **vetor aleatório**. Como seu nome sugere, um vetor aleatório é simplesmente um vetor de variáveis aleatórias. Também precisamos definir a distribuição normal multivariada. Esses conceitos são simples extensões daqueles tratados no Apêndice B.

## Valor Esperado

### DEFINIÇÃO D.15 (VALOR ESPERADO)

(i) Se  $\mathbf{y}$  for um vetor aleatório  $n \times 1$ , o **valor esperado** de  $\mathbf{y}$ , representado por  $E(\mathbf{y})$ , é o vetor dos valores esperados:  $E(\mathbf{y}) = [E(y_1), E(y_2), \dots, E(y_n)]'$ .

(ii) Se  $\mathbf{Z}$  for uma matriz aleatória  $n \times m$ ,  $E(\mathbf{Z})$  é a matriz  $n \times m$  dos valores esperados:  $E(\mathbf{Z}) = [E(z_{ij})]$ .

**PROPRIEDADES DO VALOR ESPERADO:** (1) Se  $\mathbf{A}$  for uma matriz  $m \times n$  e  $\mathbf{b}$  for um vetor  $n \times 1$ , onde ambos são não-aleatórios,  $E(\mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{b}) = \mathbf{A}E(\mathbf{y}) + \mathbf{b}$  e (2) Se  $\mathbf{A}$  for  $p \times n$  e  $\mathbf{B}$  for  $m \times k$ , onde ambas são não-aleatórios,  $E(\mathbf{A}\mathbf{Z}\mathbf{B}) = \mathbf{A}E(\mathbf{Z})\mathbf{B}$ .

## Matriz de Variância-Covariância

### DEFINIÇÃO D.16 (MATRIZ DE VARIÂNCIA-COVARIANÇA)

Se  $\mathbf{y}$  for um vetor aleatório  $n \times 1$ , sua **matriz de variância-covariância**, representada por  $\text{Var}(\mathbf{y})$  é definida como

$$\text{Var}(\mathbf{y}) = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} & \cdots & \sigma_{1n} \\ \sigma_{21} & \sigma_2^2 & \cdots & \sigma_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{n1} & \sigma_{n2} & \cdots & \sigma_n^2 \end{bmatrix},$$

onde  $\sigma_j^2 = \text{Var}(y_j)$  e  $\sigma_{ij} = \text{Cov}(y_i, y_j)$ . Em outras palavras, a matriz de variância-covariância tem as variâncias de cada elemento de  $\mathbf{y}$  em sua diagonal, com os termos de covariância fora dela. Como  $\text{Cov}(y_i, y_j) = \text{Cov}(y_j, y_i)$ , segue imediatamente que uma matriz de variância-covariância é simétrica.

**PROPRIEDADES DA VARIÂNCIA:** (1) Se  $\mathbf{a}$  for um vetor não-aleatório  $n \times 1$ , então,  $\text{Var}(\mathbf{a}'\mathbf{y}) = \mathbf{a}'[\text{Var}(\mathbf{y})]\mathbf{a} \geq 0$ ; (2) Se  $\text{Var}(\mathbf{a}'\mathbf{y}) > 0$  para todo  $\mathbf{a} \neq \mathbf{0}$ ,  $\text{Var}(\mathbf{y})$  é positiva definida; (3)  $\text{Var}(\mathbf{y}) = E[(\mathbf{y} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{y} - \boldsymbol{\mu})']$ , onde  $\boldsymbol{\mu} = E(\mathbf{y})$ ; (4) Se os elementos de  $\mathbf{y}$  forem não-correlacionados,  $\text{Var}(\mathbf{y})$  é uma matriz diagonal. Se, além disso,  $\text{Var}(y_j) = \sigma^2$  para  $j = 1, 2, \dots, n$ , então  $\text{Var}(\mathbf{y}) = \sigma^2 \mathbf{I}_n$  e (5) Se  $\mathbf{A}$  for uma matriz não-aleatória  $m \times n$  e  $\mathbf{b}$  for um vetor não-aleatório  $n \times 1$ , então,  $\text{Var}(\mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{b}) = \mathbf{A}[\text{Var}(\mathbf{y})]\mathbf{A}'$ .

## Distribuição Normal Multivariada

A distribuição normal de uma variável aleatória foi discutida em alguma medida no Apêndice B. Precisamos estender a distribuição normal aos vetores aleatórios. Não forneceremos uma expressão da função de distribuição de probabilidade, já que não precisaremos dela. É importante saber que um vetor aleatório normal multivariado é totalmente caracterizado por sua média e pela matriz de variância-covariância. Portanto, se  $\mathbf{y}$  for um vetor aleatório normal multivariado  $n \times 1$ , com média  $\boldsymbol{\mu}$  e matriz de variância-covariância  $\boldsymbol{\Sigma}$ , escrevemos  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ . Agora, apresentamos várias propriedades úteis da **distribuição normal multivariada**.

**PROPRIEDADES DA DISTRIBUIÇÃO NORMAL MULTIVARIADA:** (1) Se  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ , então, cada elemento de  $\mathbf{y}$  é normalmente distribuído; (2) Se  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ , então,  $y_i$  e  $y_j$ , quaisquer dois elementos de  $\mathbf{y}$ , serão independentes se, e somente se, eles forem não-correlacionados, isto é,  $\sigma_{ij} = 0$ ; (3) Se  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ , então,  $\mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{b} \sim \text{Normal}(\mathbf{A}\boldsymbol{\mu} + \mathbf{b}, \mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{A}')$ , onde  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{b}$  são não-aleatórios; (4) Se  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \boldsymbol{\Sigma})$ , então, para matrizes  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  não-aleatórias,  $\mathbf{A}\mathbf{y}$  e  $\mathbf{B}\mathbf{y}$  serão independentes se, e somente se,  $\mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{B}' = \mathbf{0}$ . Particularmente, se  $\boldsymbol{\Sigma} = \sigma^2 \mathbf{I}_n$ , então,  $\mathbf{A}\mathbf{B}' = \mathbf{0}$  será necessária e suficiente para

a independência de  $\mathbf{A}\mathbf{y}$  e  $\mathbf{B}\mathbf{y}$ ; (5) Se  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$ ,  $\mathbf{A}$  é uma matriz não-aleatória  $k \times n$ , e  $\mathbf{B}$  é uma matriz simétrica idempotente  $n \times n$ , então,  $\mathbf{A}\mathbf{y}$  e  $\mathbf{y}'\mathbf{B}\mathbf{y}$  serão independentes se, e somente se,  $\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{0}$ ; e (6) Se  $\mathbf{y} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$  e  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  forem matrizes simétricas idempotentes não-aleatórias, então,  $\mathbf{y}'\mathbf{A}\mathbf{y}$  e  $\mathbf{y}'\mathbf{B}\mathbf{y}$  serão independentes se, e somente se,  $\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{0}$ .

### DISTRIBUIÇÃO QUI-QUADRADO

No Apêndice B, definimos uma **variável aleatória qui-quadrada** como a soma dos quadrados das variáveis aleatórias normais padrão independentes. Em notação vetorial, se  $\mathbf{u} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$ , então,  $\mathbf{u}'\mathbf{u} \sim \chi_n^2$

**PROPRIEDADES DA DISTRIBUIÇÃO QUI-QUADRADO:** (1) Se  $\mathbf{u} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$  e  $\mathbf{A}$  for uma matriz simétrica idempotente  $n \times n$  com  $\text{posto}(\mathbf{A}) = q$ , então,  $\mathbf{u}'\mathbf{A}\mathbf{u} \sim \chi_q^2$ ; (2) Se  $\mathbf{u} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$  e  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  forem matrizes simétricas idempotentes  $n \times n$  de tal forma que  $\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{0}$ , então,  $\mathbf{u}'\mathbf{A}\mathbf{u}$  e  $\mathbf{u}'\mathbf{B}\mathbf{u}$  serão variáveis aleatórias qui-quadradas independentes; e (3) Se  $\mathbf{z} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \mathbf{C})$  onde  $\mathbf{C}$  é uma matriz não singular  $m \times m$ , então,  $\mathbf{z}'\mathbf{C}^{-1}\mathbf{z} \sim \chi_m^2$ .

### DISTRIBUIÇÃO $t$

Também já definimos a **distribuição  $t$**  no Apêndice B. Agora adicionamos uma propriedade importante.

**PROPRIEDADE DA DISTRIBUIÇÃO  $t$ :** Se  $\mathbf{u} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$ ,  $\mathbf{c}$  é um vetor não-aleatório  $n \times 1$ ,  $\mathbf{A}$  é uma matriz não-aleatória simétrica idempotente  $n \times n$  com  $\text{posto}(\mathbf{A}) = q$ , e  $\mathbf{A}\mathbf{c} = \mathbf{0}$ , então,  $\{\mathbf{c}'\mathbf{u}/(\mathbf{c}'\mathbf{c})^{1/2}\}/(\mathbf{u}'\mathbf{A}\mathbf{u})^{1/2} \sim t_q$ .

### DISTRIBUIÇÃO $f$

Recorde-se de que uma **variável aleatória  $F$**  é obtida tomando-se duas variáveis aleatórias qui-quadradas *independentes* e encontrando-se a razão entre elas, padronizadas pelos graus de liberdade.

**PROPRIEDADE DA DISTRIBUIÇÃO  $f$ :** Se  $\mathbf{u} \sim \text{Normal}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$  e  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  forem matrizes simétricas idempotentes não-aleatórias  $n \times n$  com  $\text{posto}(\mathbf{A}) = k_1$ ,  $\text{posto}(\mathbf{B}) = k_2$  e  $\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{0}$ , então,  $(\mathbf{u}'\mathbf{A}\mathbf{u}/k_1)/(\mathbf{u}'\mathbf{B}\mathbf{u}/k_2) \sim F_{k_1, k_2}$ .

## RESUMO

Este apêndice contém uma forma condensada das informações básicas necessárias ao estudo do modelo linear clássico usando matrizes. Embora o material aqui apresentado não dependa de outros, ele é apresentado com a intenção de servir como uma revisão para os leitores familiarizados com álgebra matricial e estatística multivariada, e será amplamente usado no Apêndice E.

**PROBLEMAS**

**D.1** (i) Encontre o produto  $\mathbf{AB}$  usando

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 7 \\ -4 & 5 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 6 \\ 1 & 8 & 0 \\ 3 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

(ii)  $\mathbf{BA}$  existe?

**D.2** Se  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  forem matrizes diagonais  $n \times n$ , demonstre que  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ .

**D.3** Seja  $\mathbf{X}$  qualquer matriz  $n \times k$ . Mostre que  $\mathbf{X}'\mathbf{X}$  é uma matriz simétrica.

**D.4** (i) Use as propriedades do traço para demonstrar que  $\text{tr}(\mathbf{A}'\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{AA}')$  para qualquer matriz  $\mathbf{A}$   $n \times m$ .

(ii) Para  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 0 \end{bmatrix}$ , verifique se  $\text{tr}(\mathbf{A}'\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{AA}')$ .

**D.5** (i) Use a definição da inversa para provar o seguinte: se  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  forem matrizes não singulares  $n \times n$ , então,  $(\mathbf{AB})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$ .

(ii) Se  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$  e  $\mathbf{C}$  forem todas matrizes não singulares  $n \times n$ , encontre  $(\mathbf{ABC})^{-1}$  em termos de  $\mathbf{A}^{-1}$ ,  $\mathbf{B}^{-1}$  e  $\mathbf{C}^{-1}$ .

**D.6** (i) Mostre que, se  $\mathbf{A}$  for uma matriz positiva definida, simétrica  $n \times n$ , então,  $\mathbf{A}$  deve ter elementos diagonais estritamente positivos.

(ii) Escreva uma matriz simétrica  $2 \times 2$  com elementos diagonais estritamente positivos que não seja positiva definida.

**D.7** Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz positiva definida, simétrica  $n \times n$ . Mostre que, se  $\mathbf{P}$  for qualquer matriz não singular  $n \times n$ , então,  $\mathbf{P}'\mathbf{AP}$  será positiva definida.

**D.8** Prove a Propriedade 5 das variâncias dos vetores, usando a Propriedade 3.