

# 1. Revisão Matemática

## Notação

- Se  $x$  é um elemento do conjunto  $S$ :  $x \in S$
- Especificação de um conjunto :  $S = \{x \mid x \text{ satisfaz propriedade } P\}$
- União de dois conjuntos  $S$  e  $T$ :  $S \cup T$
- Intersecção de dois conjuntos  $S$  e  $T$ :  $S \cap T$
- $\exists$  existe ;  $\forall$  para todo
- $f: A \rightarrow B$  significa que  $f$  é definida no conjunto  $A$  (seu domínio) e toma valores no conjunto  $B$  (seu contradomínio).

# 1. Revisão Matemática

## Notação

- $x \in \mathfrak{R}^n$  é interpretado como um vector coluna
- $x'$  designa o transposto de  $x$  e é um vector linha
- $x'y = \sum_{i=1}^n x_i y_i$  define o produto interno de  $x, y \in \mathfrak{R}^n$ .
- $x'y = 0$  significa que  $x$  e  $y$  são ortogonais
- Se  $x \in \mathfrak{R}^n$  as notações  $x > 0$  e  $x \geq 0$  significam que todas as coordenadas  $x_i$  de  $x$  são positivas ou não negativas respectivamente
- Dados dois vectores  $x, y$  a notação  $x > y$  significa que  $x - y > 0$ .  
( $x \geq y, x < y$ , etc. , são interpretados do mesmo modo ).

# 1. Revisão Matemática

## Espaços Vectoriais

Um *espaço vectorial*  $X$  é definido por um conjunto de elementos chamados vectores e por duas operações :

- A primeira operação é a adição que associa com quaisquer dois vectores  $x, y \in X$  um vector  $x + y \in X$  (a soma de  $x$  e  $y$  ).
- A segunda operação é a multiplicação por um escalar que associa a um vector  $x \in X$  e a um escalar  $\alpha$  um vector  $\alpha x \in X$ .

**OBS:** Associado a todos os espaços vectoriais existe um conjunto de escalares usados para definir a operação multiplicação por um escalar . Nas formulações mais abstractas exige-se apenas que os escalares sejam elementos de um campo algébrico.

# 1. Revisão Matemática

## Espaços Vectoriais - Axiomas

O conjunto  $X$  e as operações de adição e multiplicação por um escalar satisfazem os seguintes axiomas :

1.  $x+y = y+x$  (lei comutativa)
2.  $(x+y)+z = x+(y+z)$  (lei associativa)
3. Existe um vector nulo  $\theta \in X$  tal que  $x+\theta = x$  para  $\forall x \in X$
4.  $\alpha(x+y) = \alpha x + \alpha y$  (lei distributiva)
5.  $(\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x$  (lei distributiva)
6.  $(\alpha \beta)x = \alpha(\beta x)$  (lei associativa)
7.  $0x = \theta, 1x = x$

# 1. Revisão Matemática

## Subespaços e Independência Linear

- Um subconjunto  $S$  de  $\mathfrak{R}^n$  diz-se um *subespaço* de  $\mathfrak{R}^n$  se  $ax+by \in S$  para qualquer  $x, y \in S$  e qualquer  $a, b \in \mathfrak{R}$
- Um *linear manifold* em  $\mathfrak{R}^n$  é um subespaço transladado, i.e. um conjunto da forma :

$$y+S = \{y+x \mid x \in S\}$$

onde  $y \in \mathfrak{R}$  e  $S$  é um subespaço de  $\mathfrak{R}^n$

# 1. Revisão Matemática

## Subespaços e Independência Linear

- O espaço gerado (*span*) por uma coleção finita  $\{x_1, \dots, x_m\}$  de elementos de  $\mathfrak{R}^n$  é o subespaço consistindo de todos os vectores  $y$  da forma  $y = \sum_{k=1}^m a_k x_k$  onde  $a_k \in \mathfrak{R}$
- Os vectores  $x_1, \dots, x_m \in \mathfrak{R}^n$  dizem-se *linearmente independentes* se não existir um conjunto de escalares  $a_1, \dots, a_m$  tal que

$$\sum_{k=1}^m a_k x_k = 0 \text{ a menos que } a_k = 0 \text{ para cada } k$$

(Definição equivalente:  $x_1 \neq 0$  e para qualquer  $k > 1$  o vector  $x_k$  não pertence ao *span* de  $x_1, \dots, x_{k-1}$ )

# 1. Revisão Matemática

## Subespaços e Independência Linear

- Dado um subespaço  $S$  de  $\mathcal{R}^n$  contendo pelo menos um vector não nulo então uma *base* para  $S$  define-se como uma colecção de vectores linearmente independentes cujo *span* é igual a  $S$ .  
  
( Qualquer base de um dado subespaço tem o mesmo número de vectores – este número é chamado a dimensão de  $S$  )
- Por convenção o subespaço  $\{ 0 \}$  tem dimensão zero
- A *dimensão de um linear manifold*  $y+S$  é a dimensão do correspondente subespaço  $S$
- Qualquer subespaço de dimensão não nula tem uma *base ortogonal* .

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes

- Para qualquer matriz  $A, A_{ij}, [A]_{ij}$  ou  $a_{ij}$  designa o seu elemento  $ij$ .

- A transposta de  $A$  é designada  $A'$  e:

$$(AB)' = B'A' \quad [A']_{ij} = a_{ji}$$

Se  $A$  é quadrada e  $A' = A$  então  $A$  diz-se *simétrica*

- Se  $[A]_{ij} = 0$  sempre que  $i \neq j$  então  $A$  diz-se *diagonal*.
- Se  $[A]_{ij} = 0$  sempre que  $i < j$  então  $A$  diz-se *triangular inferior*.
- Se  $A$  uma matriz  $m \times n$ . O *espaço de chegada* (ou *contradomínio*) de  $A$  é o conjunto de todos os vectores  $y \in \mathbb{R}^m$  tal que  $y = Ax$  para  $x \in \mathbb{R}^n$



# 1. Revisão Matemática

## Matrizes

- O *espaço nulo* ou *Kernel* de  $A$  é o conjunto de todos os vectores  $x \in \mathbb{R}^n$  tal que  $Ax=0$ .
- O espaço de chegada de  $A$  e o espaço nulo de  $A$  são subespaços.
- A *característica* de  $A$  é dada pelo mínimo das dimensões do espaço de chegada  $A$  e do espaço de chegada de  $A'$ .  
(  $A$  e  $A'$  têm obviamente a mesma característica ).
- Diz-se que  $A$  tem característica completa ( *full rank* ) se a sua característica é igual a  $\min \{ m, n \}$ .

Equivalente:  $A$  tem *full rank* sse ou as linhas  $A$  ou as colunas de  $A$  são linearmente independentes .

# 1. Revisão Matemática

## Normas

**DEFINIÇÃO 1.1:** A norma  $\| \bullet \|$  em  $\mathfrak{R}^n$  é uma função que atribui um valor escalar  $\| x \|$  a qualquer  $x \in \mathfrak{R}^n$  e que tem as seguintes propriedades:

(a)  $\| x \| \geq 0 \quad \forall x \in \mathfrak{R}^n$

(b)  $\| cx \| = |c| \cdot \| x \|$  para qualquer  $c \in \mathfrak{R}$  e para qualquer  $x \in \mathfrak{R}^n$

(c)  $\| x \| = 0$  sse  $x=0$

(d)  $\| x+y \| \leq \| x \| + \| y \|$  para  $\forall x, y \in \mathfrak{R}^n$

**OBS:** A *norma Euclideana* é definida por  $\| x \| = (x'x)^{\frac{1}{2}} = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ .

$\mathfrak{R}^n$  equipado com esta norma designa-se *Espaço Euclideano*

# 1. Revisão Matemática

## Normas

**PROPOSIÇÃO 1.1:** (Teorema de Pitágoras) se  $x$  e  $y$  forem ortogonais então

$$\|x+y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$$

**PROPOSIÇÃO 2.1:** (Desigualdade de Schwartz) Para dois quaisquer vectores  $x$  e  $y$  temos

$$|x' \cdot y| \leq \|x\| \cdot \|y\|$$

**OUTRAS NORMAS:**

- máxima norma  $\|\bullet\|_\infty$  (também designada norma -sup ou norma  $-\ell_\infty$  definida por

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$$

- norma  $\ell_1$  -  $\|\bullet\|_1$ , definida por  $\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$

# 1. Revisão Matemática

## Normas de Matrizes

- A norma  $\| \bullet \|$  no conjunto de matrizes  $n \times n$  é uma função real que tem as mesmas propriedades que as normas de vectores quando a matriz é vista como um elemento de  $\mathfrak{R}^{n^2}$ .
- A norma de uma matriz ( $n \times n$ ) é representada por  $\| A \|$
- Normas induzidas são construídas do seguinte modo : Dada uma qualquer norma de vector  $\| \bullet \|$ , a correspondente norma de matriz induzida é definida por :

$$\| A \| = \max_{\{ x \in \mathfrak{R}^n \mid \| x \| = 1 \}} \| Ax \|$$

NOTA: pela desigualdade de Schwartz temos

$$\| A \| = \max \| Ax \| = \max | y' Ax | \Rightarrow \| A \| = \| A' \|$$

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Quadradas e Valores Próprios

**DEFINIÇÃO 2.1:** Uma matriz quadrada  $A$  diz-se *singular* se o seu determinante é nulo. Caso contrário diz-se não-singular ou invertível.

**PROPOSIÇÃO 3.1:** (a) Seja  $A$  uma matriz  $n \times n$ . As seguintes afirmações são equivalentes :

- (i) A matriz  $A$  é não - singular
- (ii) A matriz  $A'$  é não - singular
- (iii) Para qualquer  $x \in \mathfrak{R}^n$  não nulo , temos  $Ax \neq 0$
- (iv) Para qualquer  $y \in \mathfrak{R}^n$ , existe um único  $x \in \mathfrak{R}^n$  tal que  $Ax = y$
- (v) Existe uma matriz  $n \times n$   $B$  tal que  $AB=I=BA$
- (vi) As colunas de  $A$  são linearmente independentes
- (vii) As linhas de  $A$  são linearmente independentes

(b) Se  $A$  é não - singular, a matriz  $B$  de (v) (inversa de  $A$  designada  $A^{-1}$ ) é única.

(c) Para duas quaisquer matrizes quadradas invertíveis  $A$  e  $B$  da mesma dimensão ,temos :

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

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Quadradas e Valores Próprios

**DEFINIÇÃO 3.1:** O polinómio característico  $\phi$  de uma matriz  $n \times n$   $A$  é definido por  $\phi(\lambda) = |\lambda I - A|$ , onde  $I$  é a matriz identidade da mesma dimensão de  $A$ . As  $n$  raízes de  $\phi$  (possivelmente repetidas e complexas) são chamadas os *valores próprios* de  $A$ . Um vector  $x$  (possivelmente com coordenadas complexas) tal que  $Ax = \lambda x$ , onde  $\lambda$  é um valor próprio de  $A$ , é chamado um *vector próprio* de  $A$  associado de  $\lambda$ .

### PROPOSIÇÃO 4.1:

Seja  $A$  uma matriz quadrada.

- (a) Um número complexo  $\lambda$  é um valor próprio de  $A$  sse existir um vector próprio não nulo associado a  $\lambda$ .
- (b)  $A$  é singular sse tiver um valor próprio que é igual a zero.

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Quadradas e Valores Próprios

**PROPOSIÇÃO 5.1:** Seja  $A$  uma matriz  $n \times n$

- (a) Os valores próprios de uma matriz triangular são iguais aos elementos da sua diagonal.
- (b) Se  $S$  é uma matriz não - singular e  $B = SAS^{-1}$ , então os valores próprios de  $A$  e  $B$  coincidem.
- (c) Os valores próprios de  $cI + A$  são iguais a  $c + \lambda_1, \dots, c + \lambda_n$ , onde  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  são os valores próprios de  $A$ .
- (d) Os valores próprios de  $A^k$  são iguais a  $\lambda_1^k, \dots, \lambda_n^k$  onde  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  são os valores próprios de  $A$ .
- (e) Se  $A$  é não - singular, então os valores próprios  $A^{-1}$  são os inversos dos valores próprios de  $A$ .
- (f) Os valores próprios de  $A$  e  $A'$  coincidem.

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Quadradas e Valores Próprios

### DEFINIÇÃO 4.1:

O *raio espectral*  $\rho(A)$  de uma matriz quadrada  $A$  é definido como o máximo das amplitudes dos valores próprios de  $A$ .

### PROPOSIÇÃO 5.1:

Os valores próprios de uma matriz quadrada  $A$  dependem continuamente dos elementos de  $A$ .

Em particular  $\rho(A)$  é uma função contínua de  $A$ .



# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Quadradas e Valores Próprios

### PROPOSIÇÃO 7.1:

Para qualquer norma induzida  $\| \bullet \|$  e qualquer matriz quadrada  $A$  temos:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \| A^k \|^{1/k} = \rho(A) \leq \| A \|$$

Para além disso, dado um qualquer  $\varepsilon > 0$ , existe uma norma induzida  $\| \bullet \|$  tal que

$$\| A \| = \rho(A) + \varepsilon$$

### PROPOSIÇÃO 8.1:

Seja  $A$  uma matriz quadrada. Temos

$$\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = 0 \quad \text{sse} \quad \rho(A) < 1.$$

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Simétricas

**PROPOSIÇÃO 9.1:** Seja  $A$  uma matriz  $n \times n$  simétrica. Então

- (a) Os valores próprios de  $A$  são reais.
- (b) A matriz  $A$  tem um conjunto de  $n$  vectores próprios  $x_1, \dots, x_n$  mutuamente ortogonais, reais, e não nulos.
- (c) Suponha que os vectores próprios em (b) foram normalizados de modo que  $\|x_i\| = 1$  para cada  $i$ .

Então

$$A = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i x_i',$$

onde  $\lambda_i$  é o valor próprio correspondente a  $x_i$ .

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Simétricas

### PROPOSIÇÃO 10.1:

Seja  $A$  uma matriz  $n \times n$  simétrica, sejam  $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$  os seus valores próprios (reais), e sejam  $x_1, x_2, \dots, x_n$  os vectores próprios ortogonais associados, normalizados de modo que  $\|x_i\| = 1$  para  $\forall i$ .

Então :

(a)  $\|A\| = \rho(A) = \max\{|\lambda_1|, \dots, |\lambda_n|\}$ , onde  $\|\bullet\|$  é a norma matricial induzida pela norma euclídeana.

(b)  $\lambda_1 \|y\|^2 \leq y' A y \leq \lambda_n \|y\|^2$  para  $\forall y \in \mathbb{R}^n$

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Simétricas e Positivas Definidas

### PROPOSIÇÃO 11.1:

Seja  $A$  uma matriz quadrada, e seja  $\|\bullet\|$  uma norma induzida pela norma euclidiana. Então:

- (a) Se  $A$  é simétrica, então  $\|A^k\| = \|A\|^k$  para qualquer inteiro positivo  $k$ .
- (b)  $\|A\|^2 = \|A'A\| = \|AA'\|$ .
- (c) Se  $A$  é simétrica e não-singular, então  $\|A^{-1}\|$  é igual ao inverso do mais pequeno dos valores absolutos dos valores próprios de  $A$ .

### DEFINIÇÃO 4.1:

Uma matriz simétrica  $n \times n$   $A$  diz-se *positiva definida* se  $x'Ax > 0$  para  $\forall x \in \mathcal{R}^n$ ,  $x \neq 0$ .

Diz-se *não - negativa definida* ou *positiva semidefinida* se  $x'Ax \geq 0$  para  $\forall x \in \mathcal{R}^n$ .

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Simétricas e Positivas Definidas

### PROPOSIÇÃO 12.1:

(a) Para qualquer matriz  $m \times n$   $A$ , a matriz  $A'A$  é simétrica e não - negativa definida

$A'A$  é positiva definida sse  $A$  tiver característica  $n$ .

Em particular, se  $m=n$ ,  $A'A$  é positiva definida sse  $A$  é não - singular

(b) Uma matriz quadrada simétrica é não - negativa definida (ou, positiva definida) sse todos os seus valores próprios forem não negativos (ou, positivos)

(c) A inversa de uma matriz simétrica positiva definida é simétrica e positiva definida.

# 1. Revisão Matemática

## Matrizes Simétricas e Positivas Definidas

### PROPOSIÇÃO 13.1:

Seja  $A$  uma matriz quadrada, simétrica, não - negativa definida

- (a) Existe uma matriz simétrica  $Q$  com a propriedade  $Q^2 = A$ . Tal matriz é chamada *raiz quadrada simétrica* de  $A$  e é representada por  $A^{1/2}$ .
- (b) Uma raiz quadrada simétrica  $A^{1/2}$  é invertível sse  $A$  é invertível. A sua inversa é representada por  $A^{-1/2}$ .
- (c) Verifica-se  $A^{-1/2} A^{-1/2} = A^{-1}$
- (d) Verifica-se  $AA^{1/2} = A^{1/2}A$