

# Teoria da Informação — Exercícios

Miguel Barão (mjsb@uevora.pt)

November 24, 2017

## 1 Álgebra linear (revisão)

1. Realize os seguintes produtos matriciais:

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

2. Calcule os seguintes determinantes:

$$\det \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}, \quad \det \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix}, \quad \det \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \\ 1 & -1 & 3 \end{bmatrix}$$

3. Calcule os valores e vectores próprios das seguintes matrizes:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 11 & -4 \\ 8 & -1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 5 & -4 \\ 4 & -5 \end{bmatrix}$$

4. Calcule as soluções dos seguintes problemas

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 10 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}$$

5. Confira os resultados das alíneas anteriores com o interpretador ipython (requer python >= 3.5 e numpy):

```
from numpy import array, vstack, hstack, eye, zeros, ones
from numpy.linalg import det, eig, solve

A = array([[1,2],[3,4]]) # array bidimensional: matriz
B = array([5,6])         # array unidimensional: vector linha ou coluna
A[i,j]                  # elemento na linha i, coluna j
A[i,:]                  # array unidimensional com a linha i
A[:,j]                  # array unidimensional com a coluna j
A.T                     # matriz transposta
A + A                   # soma matricial
A @ B                   # produto matricial (B interpretado como coluna)
A * A                   # multiplicação elemento-a-elemento (não é o produto matricial)
det(A)                  # determinante
val, vec = eig(A)       # valores e vectores proprios
val[0]                  # primeiro valor proprio
vec[:,0]                # primeiro vector proprio (coluna 0)
x = solve(A, B)         # solucao do sistema de equacoes lineares Ax = B
vstack((A,B))            # junta A e B na vertical, fica matriz 3x2
hstack((A,B))            # junta A e B na horizontal, fica matriz 2x3
sum(A, 0)                # soma ao longo do indice 0
I = eye(3)              # matriz identidade 3x3
Z = zeros((2,3))         # matriz de zeros 2x3
O = ones((2,3))          # matriz de uns 2x3
```

## 2 Probabilidades (revisão)

1. Considere duas variáveis aleatórias  $X$  e  $Y$  que representam o estado do tempo, chuva e Sol respectivamente. A função de probabilidade conjunta  $p(x, y)$  tem as probabilidades indicadas na seguinte tabela:

$X \backslash Y$	Sol	Encoberto
Chove	0.05	0.3
Não chove	0.5	0.15

- (a) Indique que símbolos compõem os alfabetos  $\mathcal{X}$  e  $\mathcal{Y}$ .  
 (b) Calcule as probabilidades marginais  $p(x)$  e  $p(y)$ .  
 (c) Calcule as probabilidades condicionais  $p(x|y)$  e  $p(y|x)$ .  
 (d) Verifique que

$$\sum_{x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y}} p(x, y) = 1, \quad \sum_{x \in \mathcal{X}} p(x) = 1, \quad \sum_{y \in \mathcal{Y}} p(y) = 1, \quad \sum_{x \in \mathcal{X}} p(x|y) = 1, \quad \sum_{y \in \mathcal{Y}} p(y|x) = 1.$$

- (e) Repita os cálculos das perguntas anteriores usando ipython.

```
from numpy import array, sum

# probabilidades conjuntas. x no indice 0, y no indice 1
Pxy = array([[0.05, 0.3], [0.5, 0.15]])

# marginais
Py = sum(Pxy, 0)          # soma sobre todos os valores de x
Px = sum(Pxy, 1)          # soma sobre todos os valores de y

# condicionais. cada coluna é uma distribuicao de probabilidade
Px_dado_y = Pxy / Py      # usa "broadcasting"
Py_dado_x = Pxy.T / Px    # usa "broadcasting"
```

## 3 Análise (revisão)

1. Prove que  
 (a)  $\sum_{n=0}^{+\infty} r^n = \frac{1}{1-r}$ , para  $0 < r < 1$ .  
 (b)  $\sum_{n=1}^{+\infty} nr^n = r/(1-r)^2$ , para  $0 < r < 1$ .  
 2. Calcule o resultado das seguintes expressões:

(a)  $\sum_{n=1}^{+\infty} r^n$ , com  $0 < r < 1$

(b)  $\sum_{n=1}^N r^n$ , com  $0 < r < 1$

(c)  $\frac{d}{dt} (\sin(2t) + 2^{-t} + \log_2(t) + t^2)$

(d)  $\int_0^1 t^2 dt$

(e)  $\int_0^{+\infty} e^{-2t} dt$

(f)  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{2x+1}{x}$

(g)  $\lim_{x \rightarrow 0} x \log x$

3. Confira os resultados anteriores usando ipython (requer sympy).

```
from sympy import symbols, Sum, diff, integrate, limit

t, x, r = symbols('t, x, r')           # define variaveis simbolicas

Sum(0.5**t, (t, 0, +oo)).doit()          # serie geometrica de razao 0.5
diff(log(t, 2) + t**2, t)                # derivada em ordem a t
integrate(exp(-2*x), (x, 0, +oo))        # integral de 0 a +infinito
limit(x*log(x, 2), x, 0)                 # limite quando x->0
```

## 4 Entropia

1. Considere as variáveis aleatórias  $X$  e  $Y$  com probabilidades conjuntas indicada na tabela seguinte:

$X \backslash Y$	S	N
S	0.05	0.3
N	0.5	0.15

- Calcule as entropias  $H(X)$  e  $H(Y)$ .
  - Calcule a entropia conjunta  $H(X, Y)$ .
  - Confirme os resultados usando ipython.
  - Considere uma nova variável  $Z = X$ . Qual a distribuição de probabilidade conjunta  $p(x, z)$ ?
  - Calcule a entropia conjunta  $H(X, Z)$ . Compare com  $H(X)$  e  $H(Z)$ .
  - Calcule a entropia condicional  $H(X|Z)$ . Interprete o resultado.
  - Considere uma nova variável  $W$ , independente de  $X$ , e com probabilidades (0.1, 0.9). Qual a distribuição de probabilidade conjunta  $p(x, w)$ ?
  - Calcule a entropia conjunta  $H(X, W)$ . Compare com  $H(X) + H(W)$ .
  - Calcule a entropia condicional  $H(X|W)$ . Interprete o resultado.
  - Calcule  $I(X; Y)$ ,  $I(X; Z)$  e  $I(X; W)$ . Interprete o resultado.
2. Considere duas variáveis aleatórias independentes  $X$  e  $Y$  com funções de probabilidade

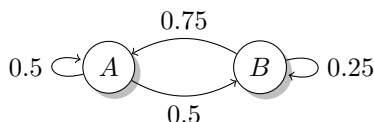
$$p(x) = \begin{bmatrix} 0.1 \\ 0.3 \\ 0.2 \\ 0.05 \\ 0.35 \end{bmatrix}, \quad p(y) = \begin{bmatrix} 0.25 \\ 0.3 \\ 0.05 \\ 0.4 \end{bmatrix}. \quad (1)$$

- Calcule a distribuição de probabilidade conjunta  $p(x, y)$ .
  - Calcule as probabilidades condicionais  $p(x|y)$  e  $p(y|x)$ .
  - Calcule as entropias  $H(X)$ ,  $H(Y)$  e  $H(X, Y)$ .
3. Considere uma fonte em que, para gerar um símbolo, é realizada uma sequência de lançamentos de uma moeda. O número de vezes em que sai cara consecutivamente desde o primeiro lançamento é o símbolo gerado.
- Qual o alfabeto desta fonte?
  - Determine a distribuição de probabilidade  $p(x)$ .
  - Verifique que a soma das probabilidades é 1.
  - Calcule a entropia  $H(X)$  da fonte.
4. Considere um tabuleiro de xadrez de dimensão infinita onde apenas existe um rei que se move aleatoriamente (o rei pode mover-se uma casa em qualquer direcção). Pretende-se determinar a entropia no movimento do rei. Indique qual o alfabeto que deve ser considerado, as probabilidades  $p(x)$  e a entropia  $H(X)$ .

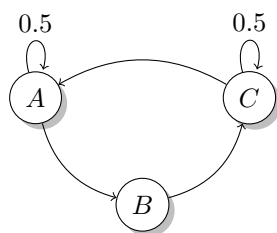
5. Considere um jogo de sorte jogado com dois dados. Em cada jogada é somada a pontuação obtida pelo lançamento dos dois dados. Calcule a entropia  $H(Z)$  correspondente à soma  $Z = X + Y$ , onde  $X$  e  $Y$  são as pontuações dos dados.
6. Sabe-se que uma certa doença afecta 1% da população. Para diagnosticar essa doença pode ser efectuado um teste que não é completamente fiável. Sabe-se que o teste dá 5% de falsos positivos e 10% de falsos negativos.
  - (a) Calcule a probabilidade de estar doente sabendo que um teste deu positivo (use o teorema de Bayes).
  - (b) Calcule a probabilidade de estar doente sabendo que dois testes deram positivos.
  - (c) Calcule a entropia da variável  $X$  (estar ou não estar doente) antes dos testes, depois do primeiro teste, e finalmente depois dos dois testes.
  - (d) Calcule a informação mútua entre  $X$  e o resultado do teste  $Y$ .

## 5 Cadeias de Markov

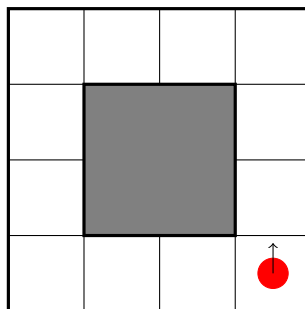
7. Considere o processo estocástico descrito pela figura seguinte.



- (a) Este processo é uma cadeia de Markov? (justifique)
  - (b) Escreva a matriz das probabilidades de transição correspondente.
  - (c) Sabendo que o estado inicial é  $X_0 = A$ , calcule  $\Pr\{X_t = A\}$  para  $t = 1, \dots, 10$ . (pode usar o computador).
  - (d) Determine a distribuição estacionária  $\mu$ .
  - (e) Assumindo regime estacionário, calcule a entropia condicional  $H(X_t|X_{t-1})$ .
  - (f) Partindo da condição inicial  $x_0 = A$ , determine a evolução da distribuição de probabilidade dos estados ao longo do tempo. *I.e.*, calcule  $p(x_0)$ ,  $p(x_1)$ ,  $p(x_2)$ ,  $p(x_n)$ .
8. Considere o processo estocástico descrito pela cadeia de Markov da figura seguinte:



- (a) Verifique se a cadeia de Markov é irredutível e aperiódica.
  - (b) Calcule o ritmo de entropia  $H'(\mathcal{X})$ .
9. Considere um robot móvel que percorre um corredor fechado (ver figura abaixo). Em cada segundo o robot pode avançar ou recuar com probabilidades 0.9 e 0.1, respectivamente. Sabendo que inicialmente o robot está localizado no canto inferior direito, escreva uma função em octave/python que atualize o estado de conhecimento (distribuição de probabilidade) acerca da localização do robot ao longo de um intervalo de 10 minutos.



## 6 Códigos

1. Considere uma fonte com alfabeto e probabilidades indicadas na tabela seguinte:

$x$	$p(x)$	$C_1(x)$	$C_2(x)$	$C_3(x)$	$C_4(x)$	$C_5(x)$
$A$	0.3	0	00	110	110	00
$B$	0.1	1	11	11	0	111
$C$	0.2	10	00	001	111	110
$D$	0.4	11	10	00	10	010

- (a) Classifique cada um dos códigos em códigos singulares, não-singulares, univocamente decodificáveis e instantâneos.
- (b) Calcule o comprimento médio de cada código.
2. Considere uma fonte descrita pelas seguintes probabilidades:

$x$	$p(x)$
A	0.1
B	0.4
C	0.5

- (a) Construa um código de Shannon para esta fonte.
- (b) Calcule o comprimento médio  $L(C)$ . Compare com a entropia da fonte  $H(X)$ .
- (c) Agrupe os símbolos aos pares  $(x_i, x_{i+1})$ , e repita as duas alíneas anteriores.
- (d) Qual o comprimento médio por símbolo original? A compressão obtida é melhor ou pior que a anterior?
3. Mostre que o comprimento médio de um código de Shannon satisfaz a desigualdade

$$L(C) < H(X) + 1.$$

4. Considere uma fonte com alfabeto  $\mathcal{X} = \{0, 1\}$ , e probabilidades  $[0.1, 0.9]$ , respectivamente.
- (a) Desenhe códigos de Huffman para grupos de 1, 2 e 3 símbolos.
- (b) Calcule a entropia  $H(X)$  da fonte e os comprimentos médios  $L(C^1)$ ,  $L(C^2)/2$  e  $L(C^3)/3$  por símbolo da fonte. Comente.
5. Pretende-se comprimir a string ASCII “AABACCABCCC”.
- (a) Codifique a string usando o código de Huffman adaptativo.
- (b) Escreva o código obtido em binário, incluindo os símbolos ASCII. (A=0x41, B=0x42, C=0x43).
- (c) Decodifique a string binária anterior e compare com a mensagem emitida pela fonte.
- (d) Compare o comprimento (medido em bits) da string original com a obtida depois da compressão.

6. Considere um ficheiro com comprimento de  $N$  bytes. Cada byte é considerado como um símbolo do alfabeto. Suponha que um ficheiro de texto ASCII é comprimido usando o código de Huffman Adaptativo, obtendo-se a seguinte sequência de bits:

010000100011000010001101110111010

- (a) Quantos símbolos tem o alfabeto?
  - (b) Descomprima e descodifique a sequência de bits acima de modo a obter o texto original.
7. Será que, usando o código de Huffman adaptativo, se obtém sempre um ficheiro mais pequeno que o original?
8. Será que existe algum esquema de compressão para o qual se consegue sempre comprimir os dados? (*i.e.*, dado um ficheiro original, a aplicação sucessiva de compressão sem perdas resulta sucessivamente em ficheiros mais pequenos.)
9. Considere uma fonte com alfabeto  $\mathcal{X} = \{0, 1\}$  e probabilidades  $[0.2, 0.8]$ .
- (a) Desenhe um código Shannon-Fano-Elias para grupos de dois símbolos. Calcule o comprimento médio por símbolo e compare com a entropia.
  - (b) Suponha que foi gerada a sequência de símbolos “110111011111110”. Comprima esta mensagem usando:
    - i. Shannon-Fano-Elias (obtido anteriormente)
    - ii. Codificação aritmética
10. Considere a string “AABAABBBAAA”. Codifique a string usando:
- (a) LZ77, com buffers de comprimento 8.
  - (b) LZ78
  - (c) LZW
11. Considere uma fonte binária com alfabeto  $\mathcal{X} = \{0, 1\}$ , descrita por uma cadeia de Markov em que a probabilidade de dois símbolos iguais se sucederem é de 0.75, *i.e.*  $p(X_{t+1} = a | X_t = a) = 0.75$ ,  $a \in \mathcal{X}$ .
- (a) Desenhe a cadeia de Markov, indicando todas as probabilidades de transição. Escreva a matriz de transição  $P$  respectiva.
  - (b) Calcule a distribuição estacionária  $\mu$  para este processo.
  - (c) Calcule a entropia condicional  $H(X_{t+1} | X_t)$ .
  - (d) Supondo que o estado no instante  $t = 0$  é  $x_0 = 1$ , qual a probabilidade de no instante  $t = 3$  o estado ser  $x_3 = 1$ ?
  - (e) Desenhe um código de Huffman para blocos de 3 bits desta fonte. Calcule o comprimento médio  $L(C)$  e compare com o ritmo de entropia  $H'(\mathcal{X})$ .

## 7 Capacidade do canal

1. Considere um canal binário simétrico onde a probabilidade de um bit ser corrompido é  $p_e = 0.1$ .
- (a) Desenhe o grafo correspondente indicando todas as probabilidades de transição.
  - (b) Escreva a matriz de transição correspondente.
  - (c) Calcule a capacidade do canal.
2. Um canal binário simétrico funciona de acordo com a equação booleana  $y = x \oplus 1$ , onde  $\oplus$  representa a operação XOR (ou exclusivo). Qual é a capacidade deste canal?
3. Um canal binário simétrico funciona de acordo com a equação booleana  $y = x \oplus e$ , onde  $\Pr\{E = 1\} = 0.9$ . Qual é a capacidade deste canal?
4. Considere um *erasure channel* onde a probabilidade de um bit ser eliminado é  $p_e = 0.2$ . Calcule a capacidade deste canal.
-

5. Considere um canal binário simétrico com  $p_e = 0.1$ . Suponha que os símbolos  $x$  à entrada do canal têm as probabilidades indicadas na tabela seguinte:

$x$	$p(x)$
0	0.3
1	0.7

Pretende-se calcular a distribuição de probabilidade do símbolo  $x$  enviado, dado o símbolo recebido  $y$ . Isto é, pretende-se calcular as probabilidades condicionais  $p(x|y)$ . (*Sugestão: lei de Bayes*)

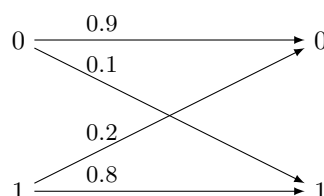
6. Uma cadeia de Markov com probabilidades de transição

$$P = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.1 \\ 0.1 & 0.9 \end{bmatrix} \quad (2)$$

é observada por intermédio de um canal binário simétrico com  $p_e = 0.8$ . Pretende-se estimar qual o estado da cadeia de Markov ao longo do tempo à medida que são obtidas observações  $y$ . Admita conhecido o estado inicial  $x_0 = 0$ . Calcule a distribuição de probabilidade do estado nos instantes  $t = 1, 2, 3$ , sabendo que foi observada a sequência  $y_{1:3} = [0, 1, 1]$ . Assuma para cada instante de tempo  $t$  não é conhecido o futuro (i.e., em  $t = 2$  não se conhece  $y_3$ ).

Este problema é conhecido como cadeias de Markov escondidas, ou HMM (Hidden Markov Models).

7. Supondo que é usado o código de Hamming (7,4), faça a correcção das seguintes palavras recebidas:
- 0001100
  - 1010101
8. Suponha que o código de Hamming (7,4) é usado para transmitir por um canal binário simétrico com  $p_e = 0.1$ . Calcule a probabilidade de erro na decodificação de uma palavra de código. A probabilidade de erro é igual para todas as palavras de código?
9. Suponha que o código de Hamming (7,4) é usado para transmitir por um canal binário



Calcule a probabilidade de erro na decodificação de cada palavra de código.

## 8 Variáveis Contínuas

- Calcule a entropia diferencial  $h(X)$  para as funções densidade de probabilidade seguintes:
  - Uniforme:  $X \sim \text{unif}(1 - \varepsilon, 1 + \varepsilon)$
  - Mistura de uniformes:  $X \sim a \text{unif}(1 - \varepsilon, 1 + \varepsilon) + (1 - a) \text{unif}(2 - \varepsilon, 2 + \varepsilon)$
  - Gaussiana:  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , onde

$$\mathcal{N}(\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

- Considere um canal Gaussiano com entrada  $X \in [0, 5]$ , saída  $Y$ , e ruído aditivo Gaussiano  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . O canal Gaussiano vai ser usado para transmitir símbolos de um alfabeto binário (valores lógicos True/False).
  - Como deve ser feita a codificação dos valores lógicos?
  - Como deve ser feita a decodificação da saída  $Y$ ?

- (c) Calcule a probabilidade de erro na decodificação e calcule o canal binário equivalente.
  - (d) Calcule a capacidade do canal.
  - (e) Generalize a capacidade do canal para  $X \in [-X_{\max}, X_{\max}]$  e  $Z \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ .
3. Considere um canal Gaussiano com entrada  $X$ , saída  $Y$  e ruído Gaussiano  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . A entrada  $X$  tem “potência” limitada a  $P = x^2 \leq 4$ .
- (a) O canal Gaussiano vai ser usado para transmitir símbolos de um alfabeto ternário  $X^\Delta \in \{0, 1, 2\}$ , pretendendo-se obter à saídas símbolos  $Y^\Delta \in \{0, 1, 2\}$ . Determine de que modo os símbolos  $X^\Delta$  podem ser codificados e os símbolos  $Y^\Delta$  decodificados.
  - (b) Calcule as probabilidades de erro na decodificação para cada símbolo discreto transmitido.
-