# TP555 – Inteligência Artificial e Machine Learning Josino Villela da Silva Neto – Matrícula: 854 – Mestrado em Engenharia de Telecomunicações

#### Lista de Exercícios #4

```
1. P – Positivo, D – Doente e S – Saudável
                 Dados B:
Dados A:
P(P|D) = 0.95
                 P(P|D) = 0.9
                                   P(D) = 0.01
                                                     P(D|P) = ?
P(P|S) = 0.1
                 P(P|S) = 0.05
                                   P(S) = 0.99
Cálculo para o teste A:
P(D|P) = [P(P|D).P(D)] / P(P)
P(D|P) = [P(P|D).P(D)] / [P(P|D).P(D) + P(P|S).(P(S)]
P(D|P) = [0.95 \times 0.01] / [(0.95 \times 0.01) + (0.01 \times 0.99)]
P(D|P) = 0.0876
Cálculo para o teste B:
P(D|P) = [P(P|D).P(D)] / P(P)
P(D|P) = [P(P|D).P(D)] / [P(P|D).P(D) + P(P|S).(P(S)]
P(D|P) = [0.9 \times 0.01] / [(0.9 \times 0.01) + (0.05 \times 0.99)]
P(D|P) = 0.1548
R: O teste mais indicativo de alguém realmente estar com o vírus, é o teste B
2. Ca – Casado, Nc – Não casado, Sc – Sem casa, Cc – Com casa, Pg – Pagou e Npg – Não Pagou
P(Pg|Sc, Ca, 3) = ?
P(NPg|Sc, Ca, 3) = ?
P(Pg|Sc, Ca, 3) = [P(Ca|Pg).P(Sc|Pg).P(3|Pg).P(Pg)] / [P(Ca).P(Sc).P(3)]
P(Pg|Sc, Ca, 3) = [4/7 \times 4/7 \times 2/7 \times 7/10] / [5/10 \times 6/10 \times 3/10]
P(Pg|Sc, Ca, 3) = 0.7256 (72.56\%)
P(NPg|Sc, Ca, 3) = 1 - 0.7256
P(NPg|Sc, Ca, 3) = 0.2744 (27.44\%)
R: Se trabalhasse no banco, autorizaria o empréstimo a Jair.
3. Altura (A) – 1.83m, Peso (P) – 58.97 Kg, Calçado (C) – 20.32 cm, M – Masculino, F – Feminino
E(A|M) = [1.83 + 1.8 + 1.7 + 1.8] / 4 = 1.7825
E(P|M) = [81.65 + 86.18 + 77.11 + 74.84] / 4 = 79.945
E(C|M) = [30.48 + 27.94 + 30.48 + 25.4] / 4 = 28.575
Var(A|M) = [(1.83-1.7825)^2 + (1.8-1.7825)^2 + (1.7-1.7825)^2 + (1.8-1.7825)^2]/4 = 0.03225
Var(P|M) = [(81.65-79.945)^2 + (86.18-79.945)^2 + (77.11-79.945)^2 + (78.84-79.945)^2] / 4 = 25.2935
Var(C|M) = [(30.48-28.575)^2 + (27.94-28.575)^2 + (30.48-28.575)^2 + (25.4-28.575)^2] / 4 = 5.9139
E(A|F) = [1.52 + 1.68 + 1.65 + 1.75] / 4 = 1.65
E(P|F) = [45.36 + 68.04 + 58.97 + 68.04] / 4 = 60.1025
E(C|M) = [15.24 + 20.32 + 17.78 + 22.86] / 4 = 19.05
Var(A|F) = [(1.52-1.65)^2 + (1.68-1.65)^2 + (1.65-1.65)^2 + (1.75-1.65)^2] / 4 = 0.00926
Var(P|F) = [(45.36-60.1025)^2 + (68.04-60.1025)^2 + (58.97-60.1025)^2 + (68.04-60.1025)^2] / 4 = 114.8772
Var(C|F) = [(15.24-19.05)^2 + (20.32-19.05)^2 + (17.78-19.05)^2 + (22.86-19.05)^2]/4 = 10.7526
```

x = A, P e C, e y = M e F

$$P(x|y) = \frac{1}{Var \cdot \sqrt{2. pi}} \cdot e^{\frac{-(x-E)^2}{2. Var^2}}$$

$$P(M) = P(A|M) + P(P|M) + P(C|M) = 3.41E-8$$

$$P(F) = P(A|F) + P(P|F) + P(C|F) = 3E-3$$

Os atributos fornecidos no enunciado têm maior probabilidade de pertencerem ao sexo feminino.

4.

**C** – Sim. A curva simulada se aproxima da curva teórica da SER.

**D** – Se tratando de símbolos com diferentes probabilidades, ML não é equivalente a MAP. A equação que maximiza o numerador, é a mesma para ML e MAP, somente se os símbolos são equiprováveis.

5.

A – Para a classe 'comp.os.ms-windows.misc', observa-se que a maioria das predições realizadas estão incorretas.

**B** – Uma possível causa pela grande quantia de predições erradas, é a utilização de palavras similares na classe 'comp.windows.x'. O que gera confusão no momento da interpretação pelo classificador.

**6.** As duas mensagens de teste que foram providas no enunciado do exercício, pertencem as classes ham e spam, respectivamente.

7. C – Beijing Be), Chinese (Ch), Japan (Ja), Macao (Ma), Shangai (Sh), Tokio (To), China (C) e Not China (NC) P(C) = 0.75 e P(NC) = 0.25

Test = {Ch, Ch, Ch, To, Ja}

#### Bernoulli + suavização de Laplace

$$X = \{0. 1. 1. 0. 0. 1\}$$

$$P(Be|C) = [1+1] / [6+6] = 0.16$$
  
 $P(Ch|C) = [3+1] / [6+6] = 0.33$   
 $P(Ja|C) = [0+1] / [6+6] = 0.083$   
 $P(Ma|C) = [1+1] / [6+6] = 0.16$   
 $P(Sh|C) = [1+1] / [6+6] = 0.16$   
 $P(To|C) = [0+1] / [6+6] = 0.083$ 

$$P(Be|NC) = [0+1] / [3+6] = 0.11 \\ P(Ch|NC) = [1+1] / [3+6] = 0.22 \\ P(Ja|NC) = [1+1] / [3+6] = 0.22 \\ P(MaN|C) = [0+1] / [3+6] = 0.11 \\ P(Sh|NC) = [0+1] / [3+6] = 0.11 \\ P(To|NC) = [1+1] / [3+6] = 0.22$$

#### A priori:

### A posteriori:

$$P(C|X) = [0.0013 \times 0.75] / 0.003 = 0.34$$
  
 $P(NC|X) = [0.0077 \times 0.25] / 0.003 = 0.66$ 

## Multionominal + suavização de Laplace

```
X = \{0. 3. 1. 0. 0. 1\}
```

```
P(Be|C) = [1+1]/[8+6] = 0.14
P(Ch|C) = [5+1]/[8+6] = 0.42
P(Ja|C) = [0+1]/[8+6] = 0.07
P(Ma|C) = [1+1]/[8+6] = 0.14
P(Sh|C) = [1+1]/[8+6] = 0.14
P(To | C) = [0+1] / [8+6] = 0.07
P(Be|NC) = [0+1]/[3+6] = 0.11
P(Ch|NC) = [1+1]/[3+6] = 0.22
P(Ja|NC) = [1+1]/[3+6] = 0.22
P(MaN|C) = [0+1]/[3+6] = 0.11
P(Sh|NC) = [0+1]/[3+6] = 0.11
P(To|NC) = [1+1]/[3+6] = 0.22
A priori:
P(X|C) = [5! / 3! 1! 1!] \times 0.42^3 \times 0.07^2 = 0.0073
P(X|NC) = [5! / 3! 1! 1!] \times 0.22^3 \times 0.11^3 = 0.0028
A posteriori:
P(X) = P(X \mid C).P(C) + P(X \mid NC).P(NC)
P(X) = 0.0073 \times 0.75 + 0.0028 \times 0.25
P(X) = 0.0062
P(C|X) = [0.0073 \times 0.75] / 0.0062 = 0.88
P(NC|X) = [0.028 \times 0.25] / 0.0062 = 0.112
```

**D** – O classificador Multinomial considera X um histograma, ou seja, X indica o número de ocorrências de determinado evento. Já o classificador de Bernoulli, considera que X é binário e indica a presença, ou não, de determinado termo (e não o número de ocorrências).