

4.3

$\sigma = 2 \rightarrow 27$  support vectors

$\sigma = 1 \rightarrow 11$  support vectors

$\sigma = 0,8 \rightarrow 10$  support vectors

$\sigma = 0,9 \rightarrow 10$  support vectors  $\rightarrow$

$\sigma = 0,6 \rightarrow 10$

$\sigma = 0,7 \rightarrow 10$

$\sigma = 0,5 \rightarrow 12$

margem

0,087

0,06

0,19 ~~0,08~~

0,13



Escolher-se o  $\sigma$  pelo facto de dentro dos valores, que tem menos support vectors no o que tem maior margem.

4.4

- ↳ A forma da linha de classificação fica fortemente afectada pelos outliers.
- ↳ A margem de classificação é bastante menor porque os outliers estão muito próximos de certos elementos da outra classe.
- ↳ O número de support vectors aumentou devido ao facto de a fronteira ser mais detalhada necessitando assim de mais pontos para a definir.
- ↳ Todas estas alterações ocorrem devido ao facto de o classificador ser intolerante a erros de classificação.

4.5

- ↳ Para  $\text{bound} = \text{inf}$ , a classificação é semelhante à anterior pelo facto de o classificador continuar a ser intolerante a erros de classificação.

↳  $\text{bound} = 10^3 \rightarrow 1$  training error  $\rightarrow 13$  support vectors  $\rightarrow$  margem 0,058250

↳  $\text{bound} = 10^2 \rightarrow 1$

$\rightarrow 15$

$\rightarrow 0,19$

↳  $10 \rightarrow 2$

$17$

$\rightarrow 0,34$

↳  $1 \rightarrow 2$

$\rightarrow 59$

$\rightarrow 0,3$

↳  $0,1 \rightarrow 48$

$90$

$1,41$

↳  $0,0,1 \rightarrow 48$

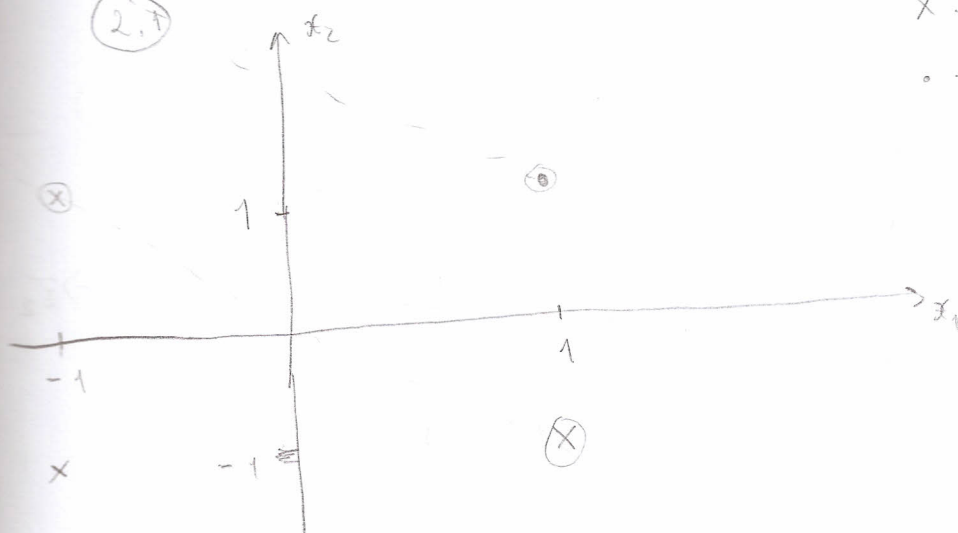
$\rightarrow 90$

$14,13$

2

$x_1$	$x_2$	$d_{AND}$	$d_{XOR}$
-1	-1	-1	-1
-1	1	-1	1
1	-1	-1	1
1	1	1	-1

2.7



$x \rightarrow -1$  class

$x \rightarrow 1$  class

$$(w \cdot x - b) d = 1$$

$$(x_1 + x_2 - 1) d = 1$$

$$\bullet (-1, 1) \Rightarrow -1 \times d = 1 \Leftrightarrow 1 = 1 \text{ P.V.}$$

$$\bullet (1, -1) \Rightarrow 1 = 1 \text{ P.V.}$$

$$\bullet (1, 1) \Rightarrow d = 1 \Leftrightarrow 1 = 1 \text{ P.V.}$$

$w$  e  $b$  satisfazem a equação dada.

• Por inspeção, as margens são  $m_b$  e  $m_A$  de tal forma que:

$$m_b \Rightarrow x_2 = -x_1$$

$$m_A \Rightarrow x_2 = -x_1 + b \wedge 1 = -1 + b \Leftrightarrow b = 2 \Leftrightarrow m_A \Rightarrow x_2 = -x_1 + 2$$

• a separação linear de classes mais próxima:  $x_2 \geq -x_1 + 1 \Rightarrow m \equiv \text{boundary}$

• Os suprt. vetores são os pontos do seguinte conjunto:  $S = \{(-1, 1), (1, -1), (1, 1)\}$

$$x_2 = -x_1 + 1 \Leftrightarrow x_1 + x_2 - 1 = 0 \Rightarrow \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix}}_{\bar{w}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}}_{\bar{x}} - \underbrace{1}_{b} = 0$$

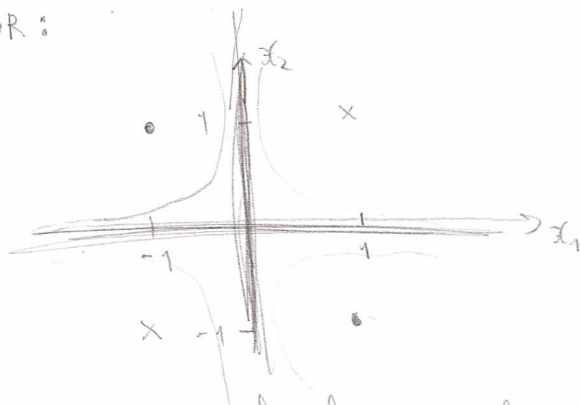
$$\bar{w} \cdot \bar{x} - b = 0 \rightarrow \text{boundary}$$

$$\bar{w} \cdot \bar{x} - b > 0 \rightarrow \text{class 1}$$

$$\bar{w} \cdot \bar{x} - b < 0 \rightarrow \text{class 2}$$

2.2

Para a função XOR:



$x \rightarrow \text{classe } -1$

$0 \rightarrow \text{classe } 1$

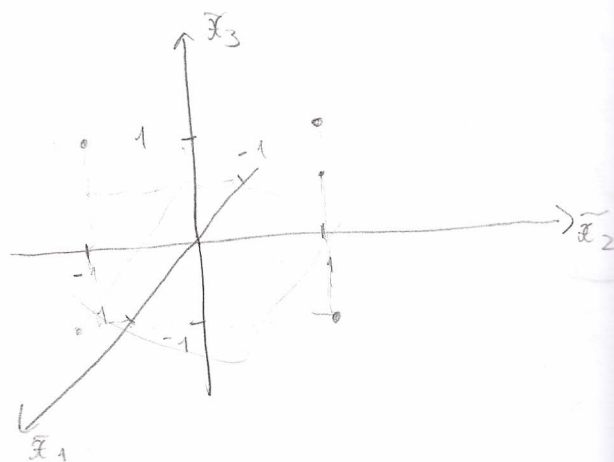
↳ Para a função XOR, não é possível realizar uma classificação linear pois não existe nenhuma recta capaz de separar os dois dados

↳ Non-linear mapping:  $\tilde{x} = f(x) = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_1 x_2 \end{bmatrix}$

$$K(\tilde{x}, \tilde{y}) = f(\tilde{x}) \cdot f(\tilde{y}) = (x_1, x_2, x_1 x_2) \cdot (y_1, y_2, y_1 y_2) = (x_1 y_1, x_2 y_2, x_1 x_2 y_1 y_2)$$

2.3

$x_1$	$x_2$	dor	$\tilde{x}_1$	$\tilde{x}_2$	$\tilde{x}_3$
-1	-1	-1	-1	-1	1
-1	1	1	-1	1	-1
1	-1	1	1	-1	-1
1	1	-1	1	1	1



boundary  $\Rightarrow \tilde{x}_3 = 0 \rightarrow \text{feature space}$

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}}_{\tilde{w}} \underbrace{\begin{bmatrix} \tilde{x}_1 \\ \tilde{x}_2 \\ \tilde{x}_3 \end{bmatrix}}_{\tilde{x}} - \underbrace{0}_{\tilde{b}} = 0$$

$$m_A \Rightarrow \tilde{x}_3 = 1$$

$$m_B \Rightarrow \tilde{x}_3 = -1$$

$$\hookrightarrow (-1, -1, 1) \rightarrow (-1) \times (-1) = 1 \quad \checkmark$$

$$\hookrightarrow (-1, 1, -1) \rightarrow -1 \times (-1) = 1 \quad \checkmark$$

$$\hookrightarrow (1, -1, -1) \rightarrow -1 \times (-1) = 1 \quad \checkmark$$

$$\hookrightarrow (1, 1, 1) \rightarrow -1 \times (-1) = -1 \quad \checkmark$$

2.4

$-x_3 = 0 \rightarrow$  feature space



$-x_1 x_2 = 0 \rightarrow$  input space

$\Leftrightarrow$

$$x_1 = 0 \vee x_2 = 0$$

ver 2.2 o sketch

$$\begin{aligned} m_A \Rightarrow x_1 x_2 &= 1 & \Leftrightarrow x_2 &= \frac{1}{x_1} \\ m_B \Rightarrow x_1 x_2 &= -1 & \Leftrightarrow x_2 &= -\frac{1}{x_1} \end{aligned}$$

2.5

$$(x_1 < 0 \wedge x_2 > 0) \vee (x_1 > 0 \wedge x_2 < 0)$$

$$x_1 x_2 < 0$$

3.1

$$K(x, y) = f(x) \cdot f(y) = ((x, y) + a)^P - a^P = \left( \sum_{k=0}^P \binom{P}{k} (x, y)^{P-k} a^k \right) - a^P =$$

$$= \left( \sum_{k=0}^P \frac{P!}{k!(P-k)!} (x, y)^{P-k} a^k \right) - a^P$$

• Sendo  $x$  e  $y$  vetores,  $K(x, y) = \left( \sum_{k=0}^P \frac{P!}{k!(P-k)!} \left( \sum_{i=1}^n x_i y_i \right)^{P-k} a^k \right) - a^P$   
 $n$  as suas dimensões

• Desprezando " $-a^P$ ", para  $P=2$ :

$$K(x, y) = \sum_{i=1}^n (x_i^2 y_i^2) + \sum_{i=2}^n \sum_{j=1}^{i-1} (\sqrt{2} x_i x_j)(\sqrt{2} y_i y_j) + \sum_{i=1}^n (\sqrt{2a} x_i)(\sqrt{2a} y_i) + a^2$$

↳ 6 features ref para  $P=2$  mais ainda:

$$f(x) = (x_n^2, \dots, x_1^2, \sqrt{2} x_n x_{n-1}, \dots, \sqrt{2} x_n x_1, \sqrt{2} x_{n-1} x_{n-2}, \dots, \sqrt{2} x_{n-1} x_1, \dots, \sqrt{2} x_2 x_1, \sqrt{2a} x_n, \dots, \sqrt{2a} x_1, a)$$

Sendo  $n=2$ :  $f(x) = (x_2^2, x_1^2, \sqrt{2} x_2 x_1, \sqrt{2a} x_2, \sqrt{2a} x_1, a)$

5 dimensional no feature space para  $P=2$

$$\sum_{k=0}^p \frac{p!}{k!(p-k)!} (x_1)^{p-k} a^k, \text{ onde } x_1 \equiv \sum_{i=0}^2 x_i y_i = x_1 y_1 + x_2 y_2 =$$

• do caso geral:

$$x(x, y) \Rightarrow p \text{ termos}$$

$$(x_1)^{p-k} \equiv (x_1 y_1 + x_2 y_2)^{p-k} = p-k+1 \text{ termos}$$

$$p, p-1, p-2, \dots, 0$$

$$\sum_{k=0}^p \frac{p!}{k!(p-k)!} (x_1)^{p-k} a^k$$

$$= (x_1)^p + p (x_1)^{p-1} a + \frac{p!}{2(p-2)!} (x_1)^{p-2} a^2 + \frac{p!}{3(p-3)!} (x_1)^{p-3} a^3 + \dots +$$

$$+ \left( \frac{p!}{(p-1)!(p-(p-1))!} \right) x_1 a^{p-1} + a^p = (*)$$

$$x_1 \equiv x_1 y_1 + x_2 y_2$$

$$(x_1)^p \equiv (x_1 y_1 + x_2 y_2)^p = (x_1 y_1)^p + p (x_1 y_1)^{p-1} (x_2 y_2) + \frac{p!}{2(p-2)!} (x_1 y_1)^{p-2} (x_2 y_2)^2$$

$$(*) = (x_1 y_1)^p + p (x_1 y_1)^{p-1} (x_2 y_2) + \frac{p!}{2(p-2)!} (x_1 y_1)^{p-2} (x_2 y_2)^2 + \dots + \frac{p!}{(p-1)!} x_1 y_1 (x_2 y_2)^{p-1} + (x_2 y_2)^p$$

$$+ p \cdot a \cdot \left[ (x_1 y_1)^{p-1} + (p-1) (x_1 y_1)^{p-2} (x_2 y_2) + \frac{(p-1)!}{2(p-3)!} (x_1 y_1)^{p-3} (x_2 y_2)^2 + \dots + \frac{(p-1)!}{(p-2)!} x_1 y_1 (x_2 y_2)^{p-2} + (x_2 y_2)^{p-1} \right]$$

$$+ \frac{p!}{2(p-2)!} a^2 \left[ (x_1 y_1)^{p-2} + (p-2) (x_1 y_1)^{p-3} (x_2 y_2) + \frac{(p-2)!}{2(p-4)!} (x_1 y_1)^{p-4} (x_2 y_2)^2 + \dots + \frac{(p-2)!}{(p-3)!} x_1 y_1 (x_2 y_2)^{p-3} + (x_2 y_2)^{p-2} \right]$$

$$+ \frac{p!}{3(p-3)!} a^3 \left[ (x_1 y_1)^{p-3} + (p-3) (x_1 y_1)^{p-4} (x_2 y_2) + \frac{(p-3)!}{2(p-5)!} (x_1 y_1)^{p-5} (x_2 y_2)^2 + \dots + \frac{(p-3)!}{(p-4)!} x_1 y_1 (x_2 y_2)^{p-4} + (x_2 y_2)^{p-3} \right]$$

$$+ \dots + p x_1 y_1 a^{p-1} + p x_2 y_2 a^{p-1} + a^p$$

temos que irá conter com o termo  $a^p$  ali agora

$$f(x) = (x_1^p, x_2^p, \sqrt{p} x_1^{p-1} x_2, \sqrt{\frac{p!}{2(p-2)!}} x_1^{p-2} x_2^2, \dots, \sqrt{p} x_1 x_2^{p-1}, \dots,$$

$$\dots, \sqrt{p a} x_1^{p-1}, \sqrt{p a} x_2^{p-1}, \sqrt{\frac{(p-1)!}{2(p-3)!}} x_1^{p-3} x_2^2, \dots, \sqrt{p a} \sqrt{\frac{(p-1)!}{(p-3)!}} x_1 x_2^{p-2}, \dots,$$

$$\dots, \sqrt{\frac{p! a^2}{2(p-2)!}} x_1^{p-2}, \sqrt{\frac{p! a^2}{2(p-2)!}} x_2^{p-2}, \sqrt{\frac{p! a^2}{2(p-2)!}} x_1^{p-3} x_2, \sqrt{\frac{p! a^2}{2(p-2)!}} x_1^{p-4} x_2^2, \dots,$$

$$, \sqrt{p a^{p-1}} x_1, \sqrt{p a^{p-1}} x_2)$$

$$\dim: (p+1) \times (p+1) = p^2 + 2p + 1$$

3.2

$$\text{Se } a, p=2: K(x, y) = x_2^2 y_2^2 + x_1^2 y_1^2 + 2 x_2^2 x_1^2 + 2 a x_2^2 + 2 a x_1^2 + \cancel{x^2} - \cancel{x^2}$$

$$f(x) = (x_2^2, x_1^2, \sqrt{2} x_2 x_1, \sqrt{2a} x_2, \sqrt{2a} x_1)$$

Se  $a=2, 2 \rightarrow f(x) = (x_1, x_2, x_1 x_2)$   $\uparrow$   $\begin{cases} \text{somente variáveis, restando de uma} \\ \text{constante.} \end{cases}$

• 3.2 tem mais 2 dimensões

$\tilde{w}$ ?