



TDS - FIAP



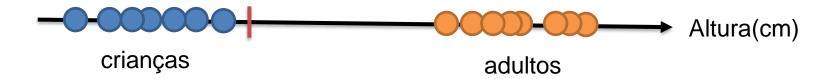


INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL E CHATBOT

Profa . Miguel Bozer da Silva profmiguel.silva@fiap.com.br

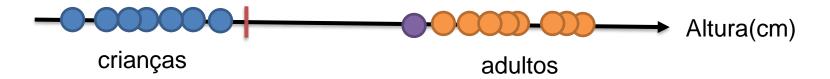


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Podemos classificar novos exemplos a partir de um threshold (limiar)



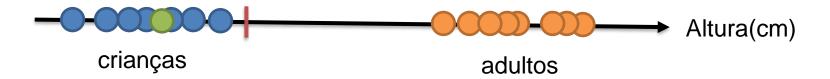


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Está acima do limiar, logo é um adulto



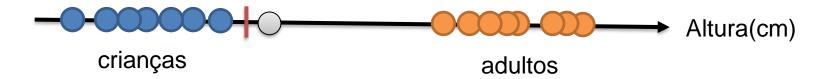


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Como está abaixo do limiar, trata-se de uma criança



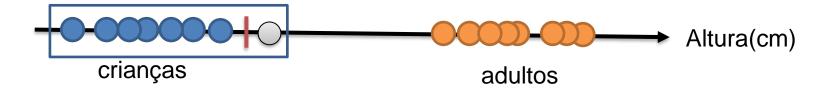


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Como está acima do limiar, trata-se de um adulto



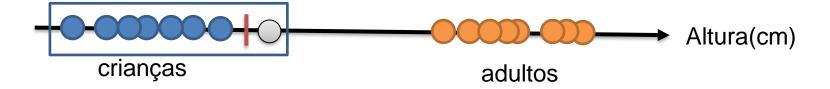


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Entretanto, esse exemplo está mais próximo dos valores de uma criança.
 Logo podemos concluir que esse limiar de decisão não está bem posicionado!



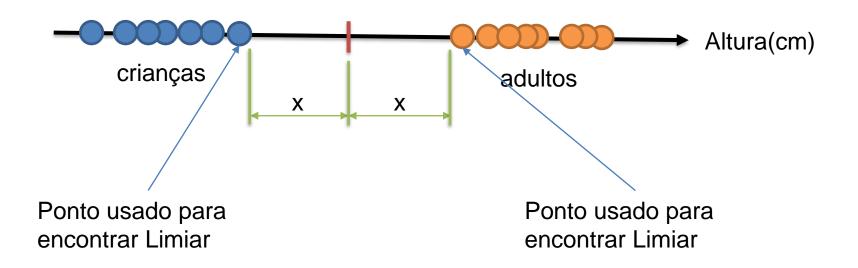


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?



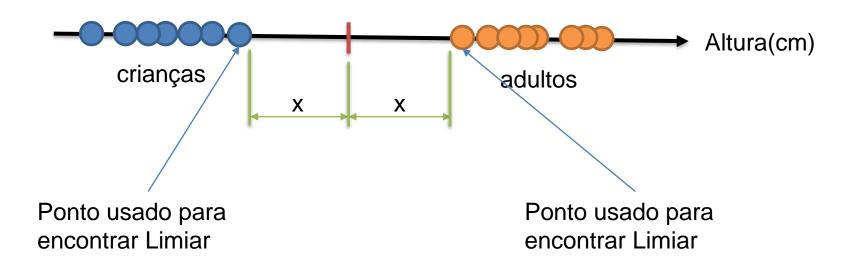


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?
 - Poderiamos escolher a posição do limiar que maximize as distâncias entre os pontos mais extremos das duas classes



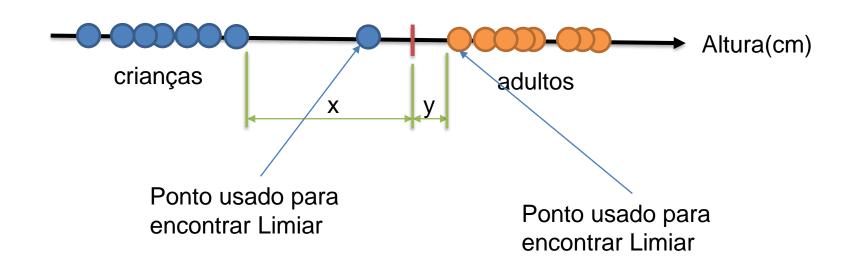


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?
 - Nesse caso estamos ignorando todos os outros pontos do conjunto de treinamento e usando apenas os dois pontos indicados a seguir.



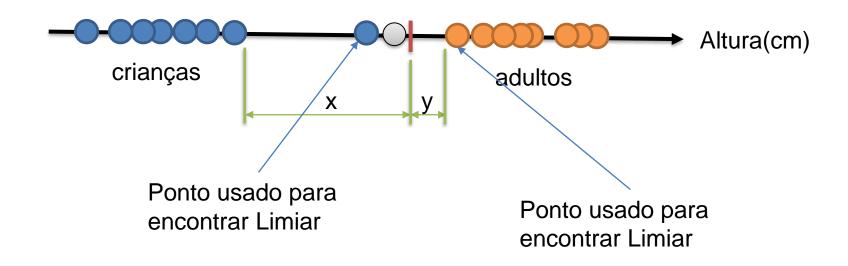


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?
 - O problema é que se tivessemos um outlier em nossos dados, o limiar não será justo para as classes



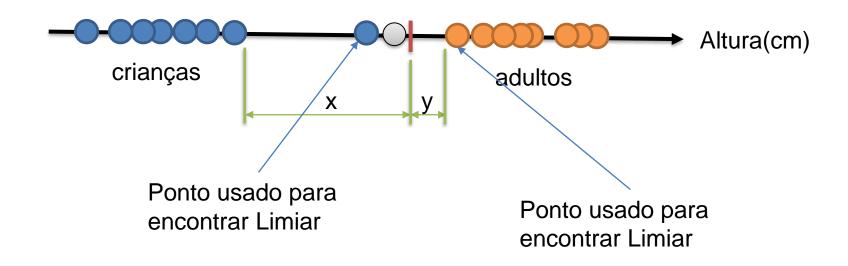


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?
 - E novamente classificariamos erroneamente os nossos dados



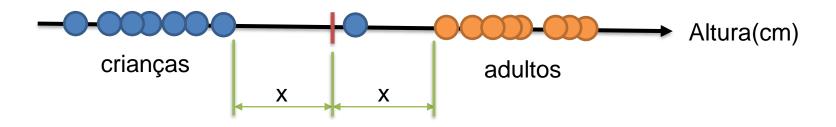


- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?
 - E novamente classificariamos erroneamente os nossos dados





- Vamos imaginar que temos o seguinte conjunto de dados:
 - Supondo um novo exemplo, qual a sua classificação?
 - Dessa forma, como podemos melhorar isso?
 - Precisamos encontrar um método que encontre o limiar de tal forma que permita que um outlier seja classificado de forma errada, mas seja mais fiel aos dados disponíveis



Para isso iremos estudar o Support Vector Machine

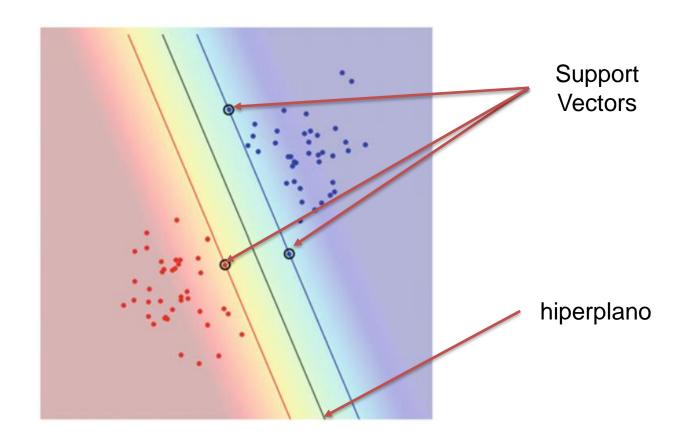


prof. Miguel Bozer da Silva

SVM – SUPPORT VECTOR MACHINE



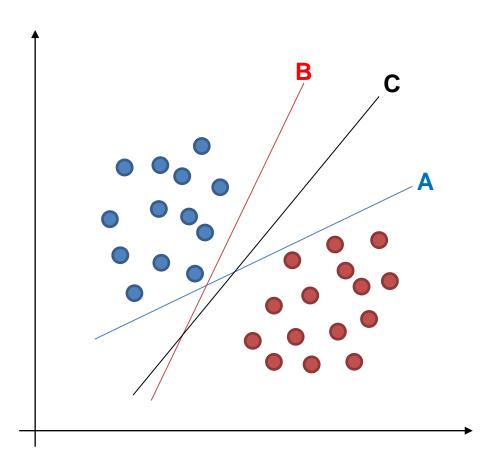
O SVM é um método que encontra o hiperplano ótimo que separa dois conjuntos de dados



Support Vectors: Pontos mais próximos da reta que divide os dois conjuntos de dados



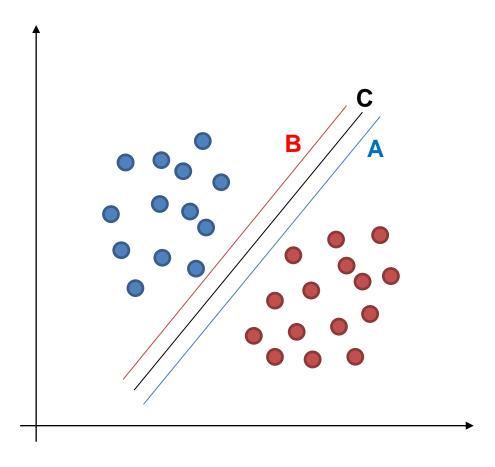
Em SVM buscamos identificar o melhor hiperplano que separa os nossos dados:



Qual das retas ao lado melhor divide as duas classes (vermelho e azul)?



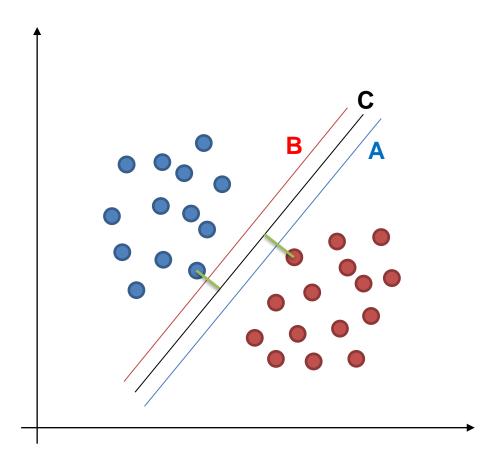
Em SVM buscamos identificar o melhor hiperplano que separa os nossos dados:



Qual das retas ao lado melhor divide as duas classes (vermelho e azul)?



Em SVM buscamos identificar o melhor hiperplano que separa os nossos dados:



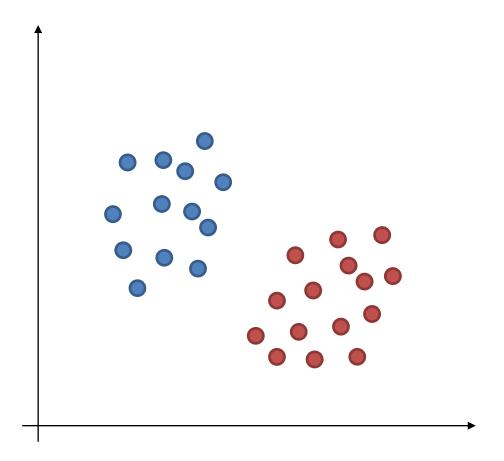
Qual das retas ao lado melhor divide as duas classes (vermelho e azul)?

O SVM responde essa pergunta maximizando a margem (representado pela linha verde).

Margem é a distância entre os pontos mais próximos do hiperplano (support vectros) com o hiperplano

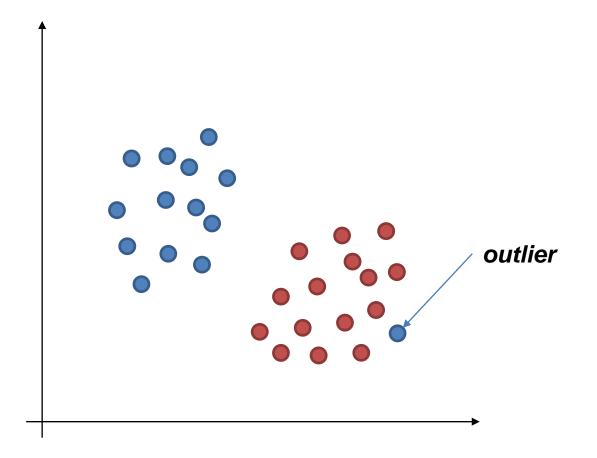


Como o SVM lida com os (outliers)?



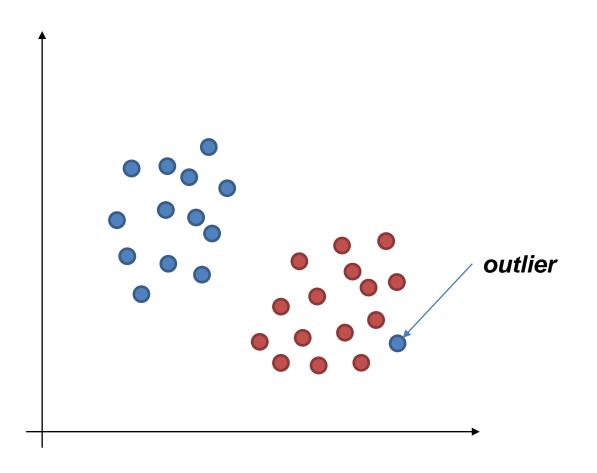


Como o SVM lida com os (outliers)?





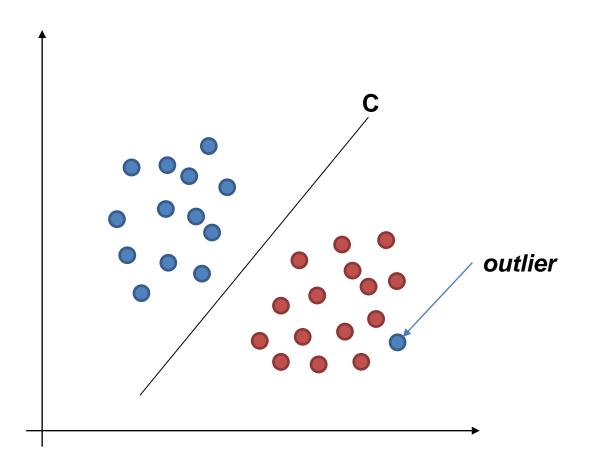
Como o SVM lida com os (outliers)?



Nesse caso não é possível separar os dados com uma reta.



Como o SVM lida com os (outliers)?



Nesse caso não é possível separar os dados com uma reta.

Entretanto a otimização do SVM possui um termo que o leva a ignorar valores discrepantes

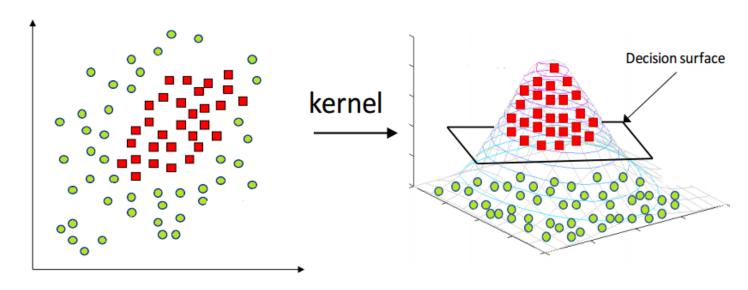
Isso é chamado de **soft-margin**, onde é tolerado um ou mais pontos distantes de suas respectivas classes



- Por fim, o SVM também consegue lidar com dados que não são linearmente separáveis usando o kernel trick
- Para isso ele aplica uma função nos dados, tornando-os separáveis
 - Linear kernel: $k(x_i, x_j) = x_i^T x_j$
 - Polinomial kernel: $k(x_i, x_j) = (1 + x_i^T x_j)^p$
 - Radial basis Function kernel: $k(x_i, x_j) = e^{-\frac{\|x_i x_j\|^2}{2\sigma^2}}$



Kernel trick:



https://miro.medium.com/max/1676/1*mCwnu5kXot6buL7jelafqQ.png

Referências Bibliográficas



- DOUGHERTY, Geoff. Pattern Recognition and Classification: an introduction. New York: Springer International Publishing, 2013.
- IGUAL, Laura; SEGUÍ, Santi. Introduction to Data Science: a python approach to concepts, techniques and applications. Ebook: Springer, 2017. (Undergraduate Topics in Computer Science).





Copyright © 2021 Prof. Miguel Bozer da Silva

Todos direitos reservados. Reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento é expressamente proíbido sem o consentimento formal, por escrito, do Professor (autor).