Ciência de Dados Aplicada

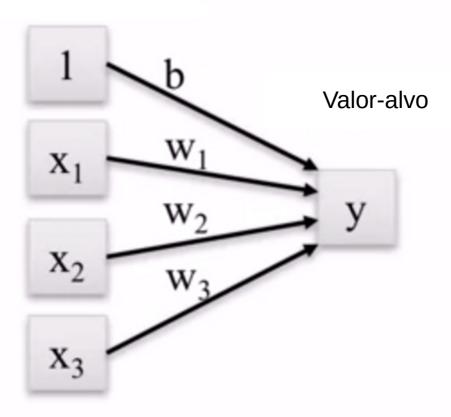
Aula 11: Máquinas de Vetores de Suporte (Support Vector Machines)





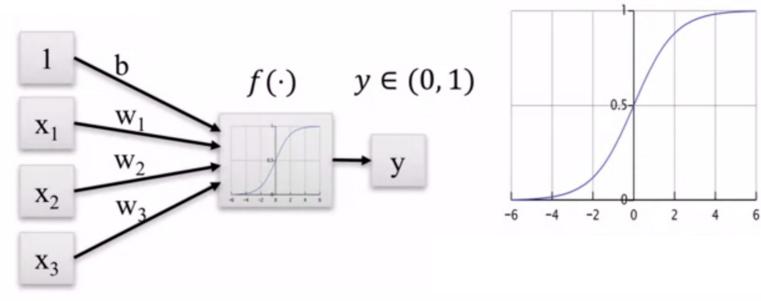
Regressão Linear

Características

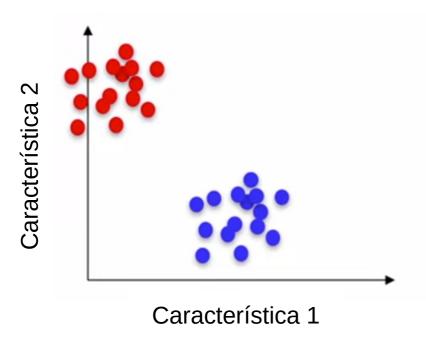


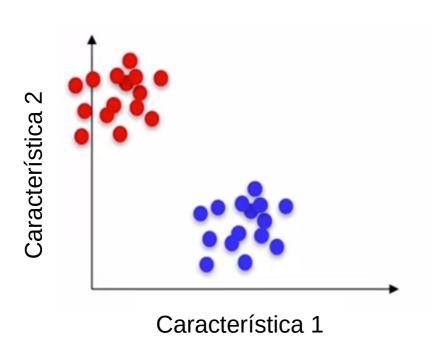
$$\hat{y} = \hat{b} + \widehat{w}_1 \cdot x_1 + \cdots + \widehat{w}_n \cdot x_n$$

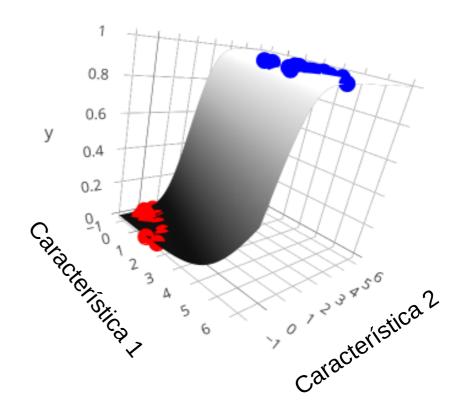
Características

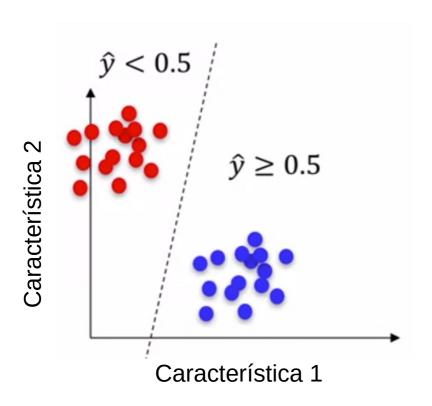


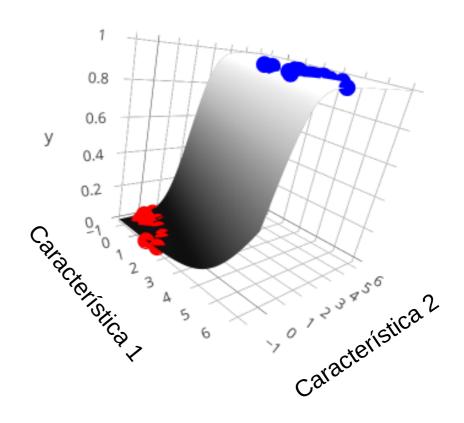
$$\hat{y} = \hat{b} + \widehat{w}_1 \cdot x_1 + \cdots + \widehat{w}_n \cdot x_n \qquad \hat{y} = \frac{1}{1 + \exp\left[-(\hat{b} + \widehat{w}_1 \cdot x_1 + \cdots + \widehat{w}_n \cdot x_n)\right]}$$



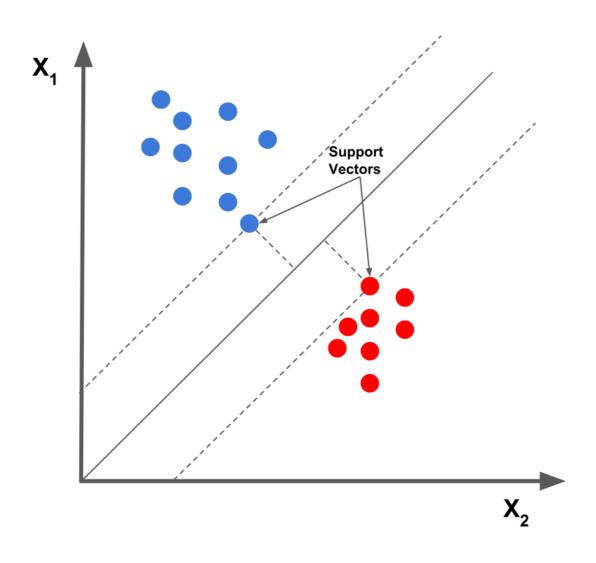




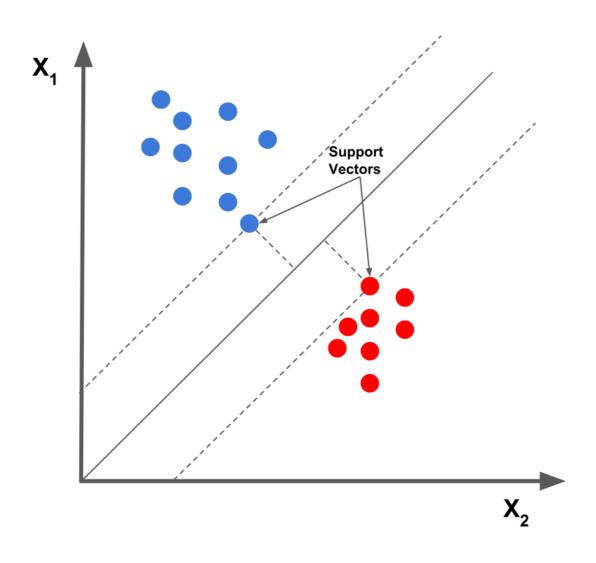




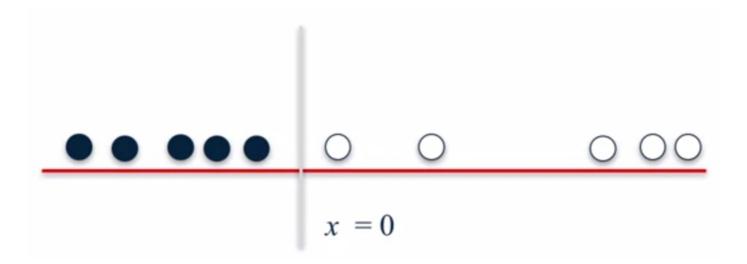
Vetores de Suporte



Vetores de Suporte



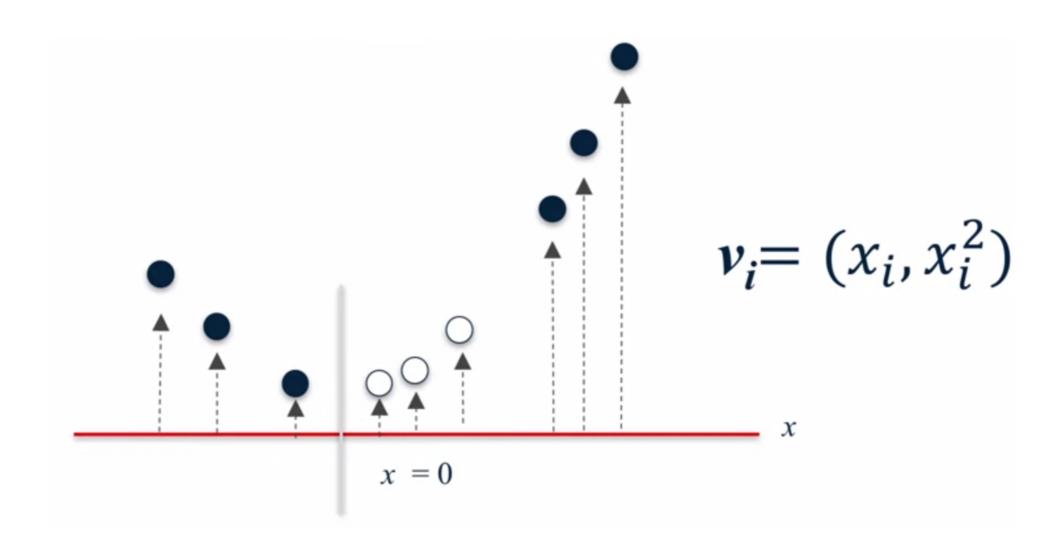
Kernelização



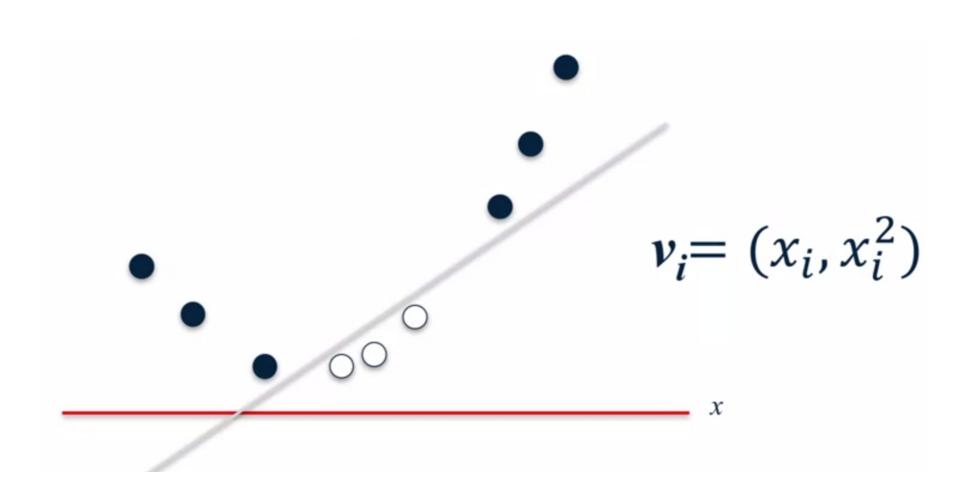
Kernelização em 1 dimensão



Kernelização – adicionando mais uma dimensão



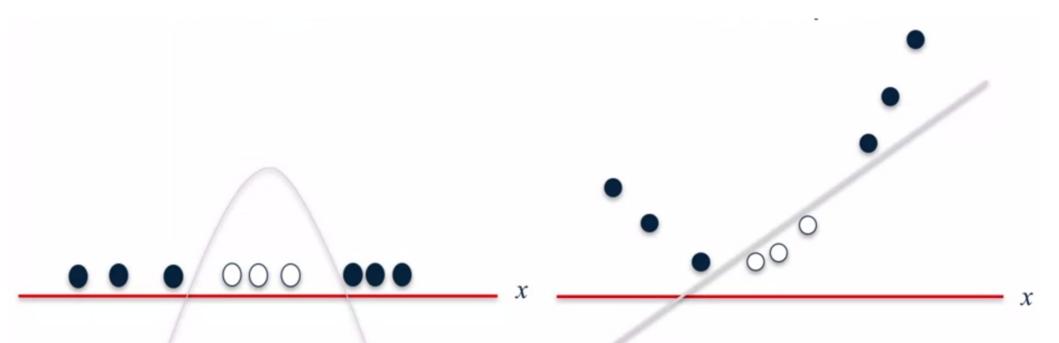
Kernelização – adicionando mais uma dimensão



Kernelização

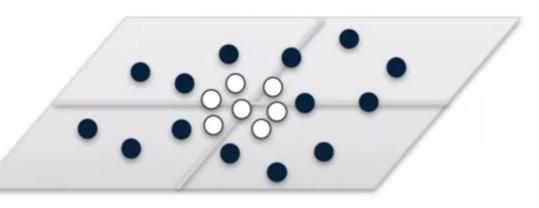
Espaço Original

Espaço de Características



Kernelização em 2 dimensões

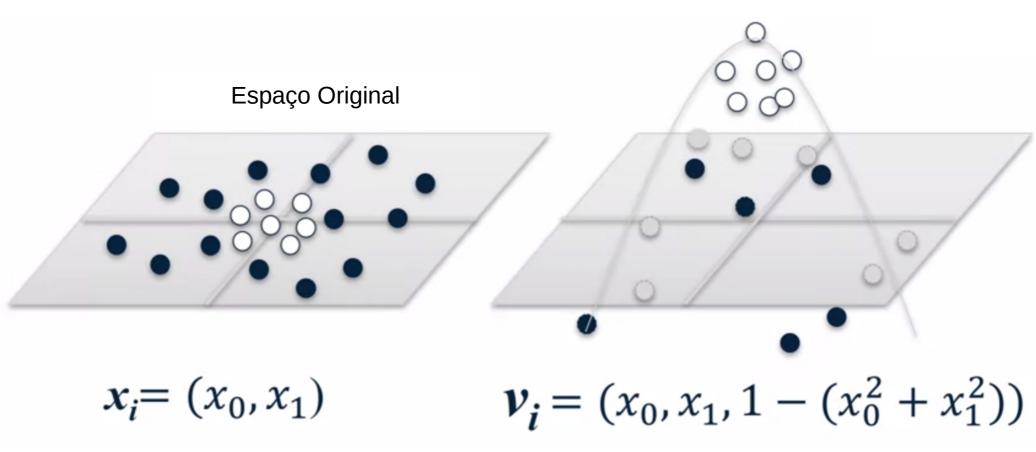




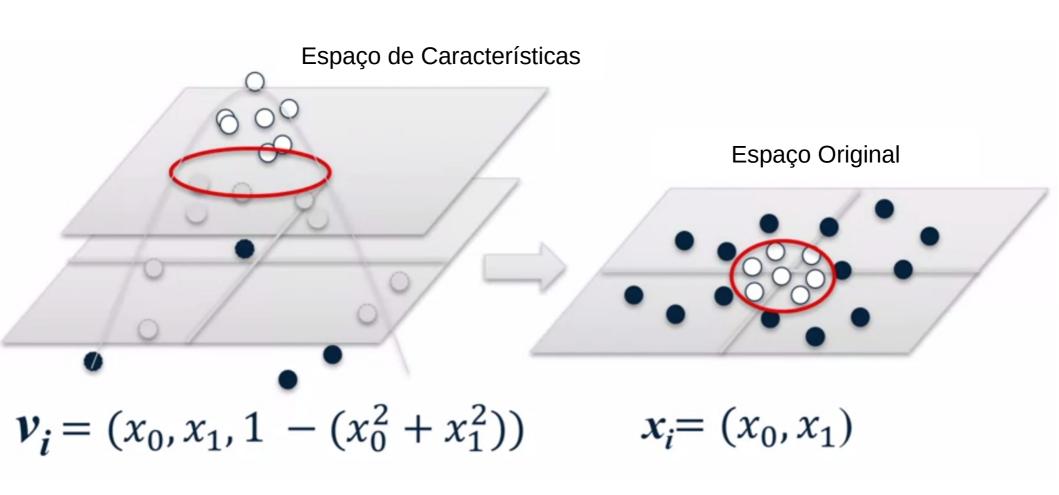
$$x_i = (x_0, x_1)$$

Kernelização – adicionando mais uma dimensão

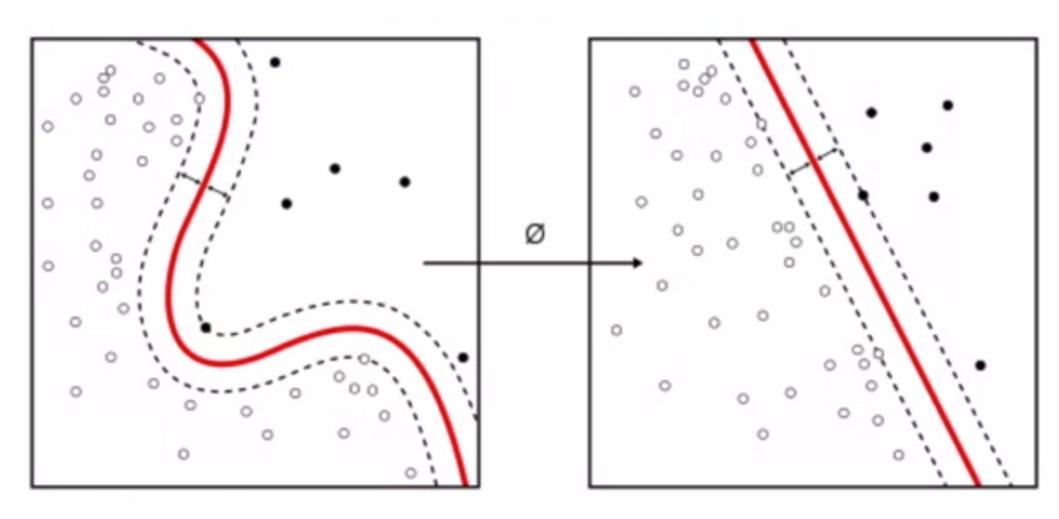
Espaço de Características



Kernelização



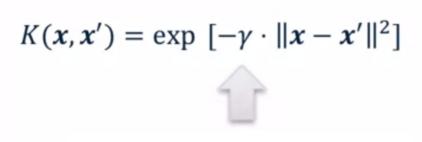
Vetores de Suporte



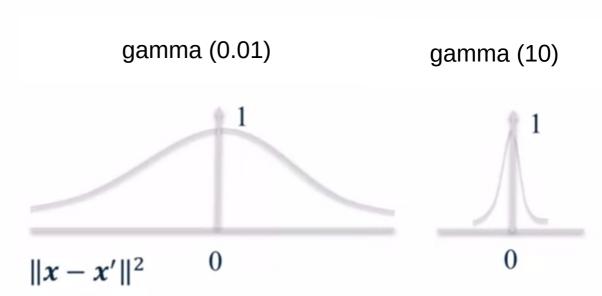
Espaço Original

Espaço de Características

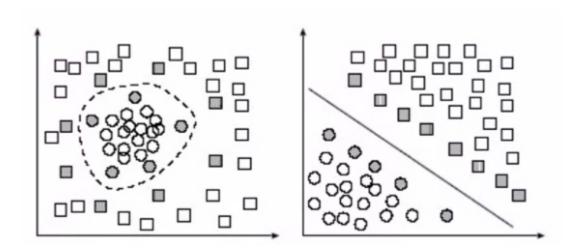
RBF – Parâmetro gamma



largura do kernel



Original



Espaço de características

Observações

Variedadede conjuntos de dados

Versátil: funções de kernel diferentes podem ser especificadas "RBF" e "poly"

Funciona bem para dados com baixa e alta dimensões

Velocidade de execução e uso de memória, i.e., a eficiência diminui conforme o tamanho do conjunto de treinamento aumenta

Precisa de cuidadosa normalização de dados de entrada e ajuste de parâmetros

Difícil de interpretar por que um previsão foi feita