#### Ciência de Dados Aplicada

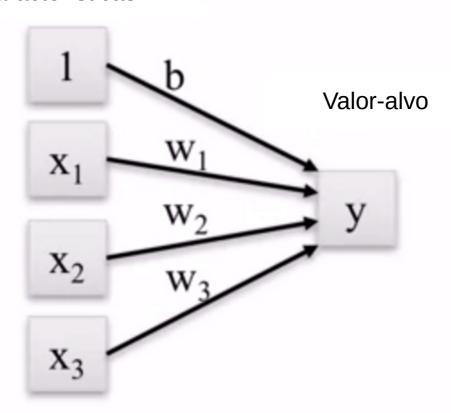
Aula 11: Máquinas de Vetores de Suporte (Support Vector Machines)





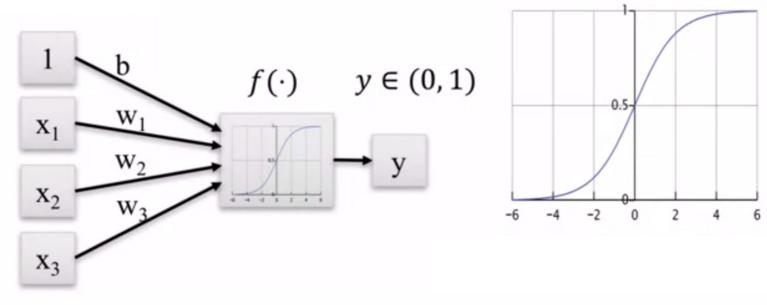
#### Regressão Linear

#### Características

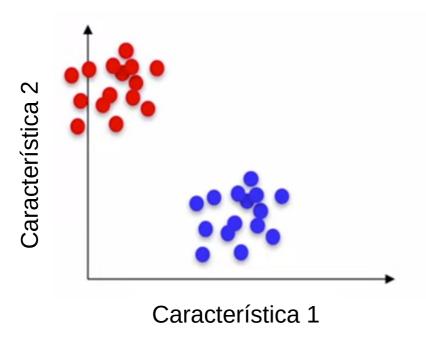


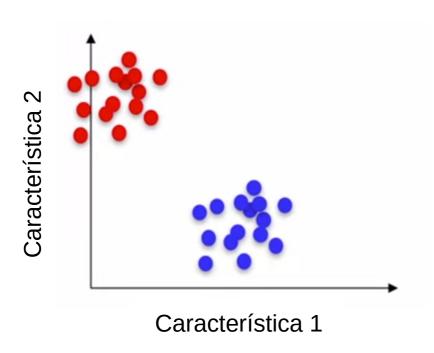
$$\hat{y} = \hat{b} + \widehat{w}_1 \cdot x_1 + \cdots + \widehat{w}_n \cdot x_n$$

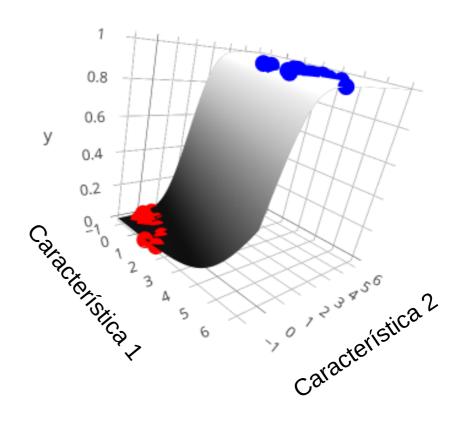
#### Características

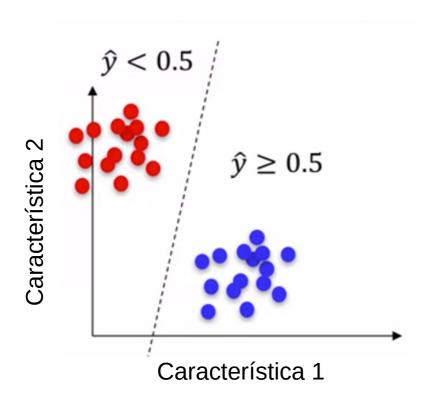


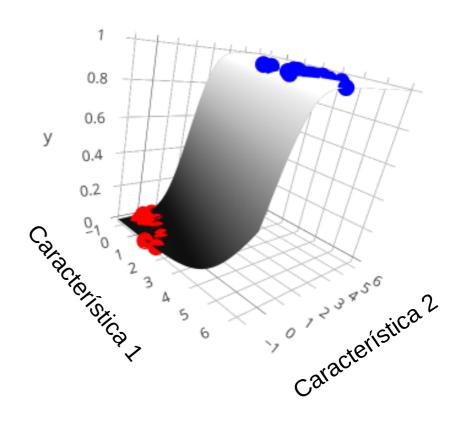
$$\hat{y} = \hat{b} + \hat{w}_1 \cdot x_1 + \cdots + \hat{w}_n \cdot x_n \qquad \hat{y} = \frac{1}{1 + \exp\left[-\left(\hat{b} + \hat{w}_1 \cdot x_1 + \cdots + \hat{w}_n \cdot x_n\right)\right]}$$



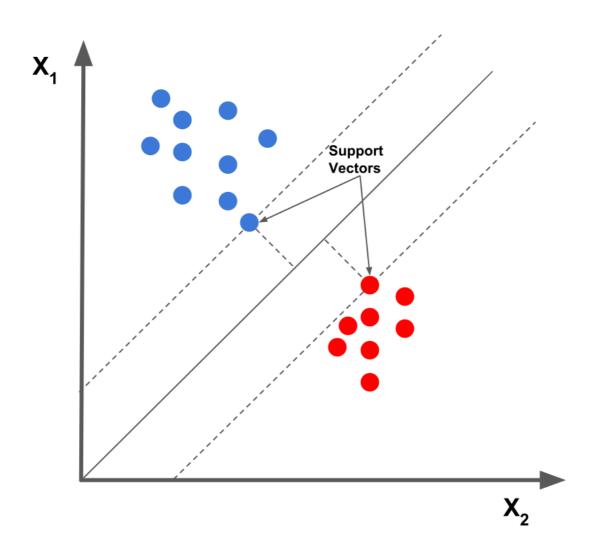




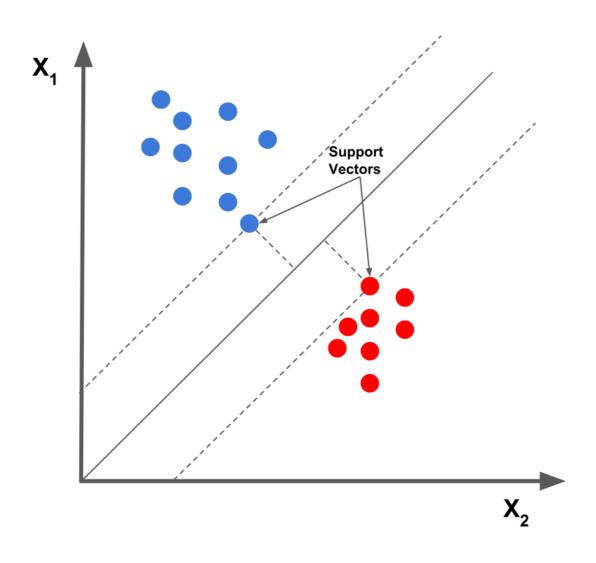




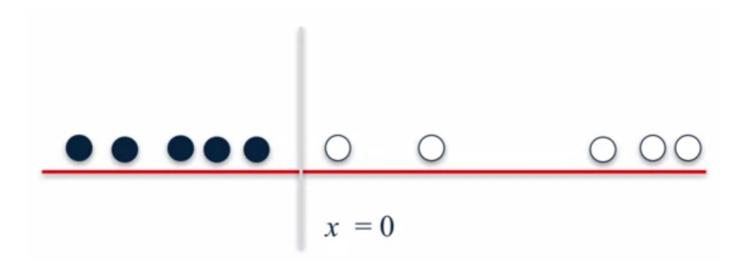
## Vetores de Suporte



#### Vetores de Suporte



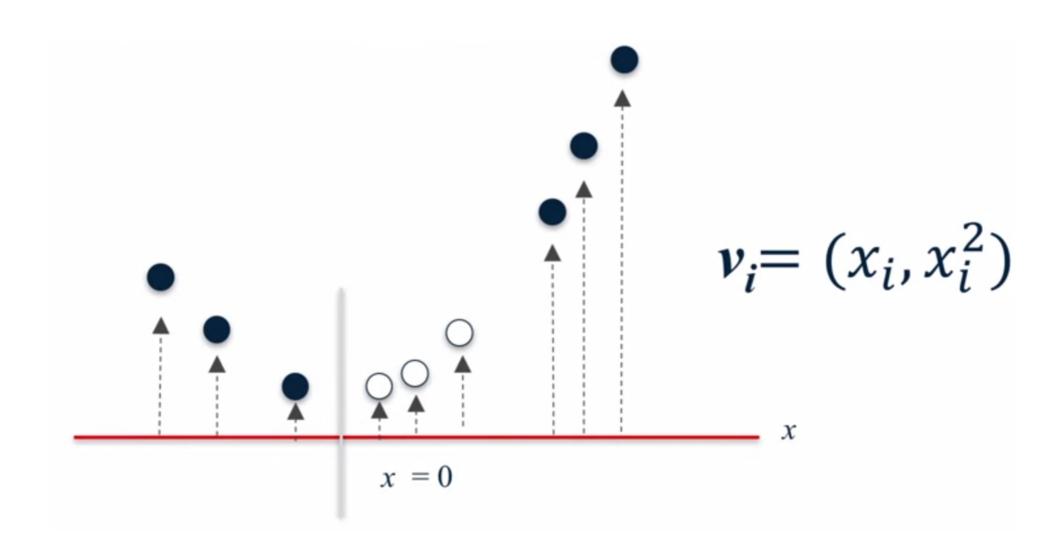
# Kernelização



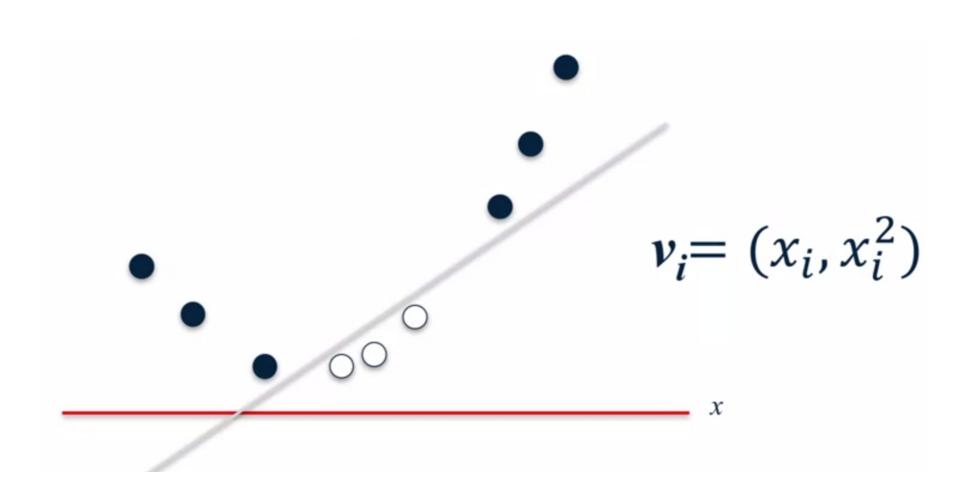
#### Kernelização em 1 dimensão



# Kernelização – adicionando mais uma dimensão



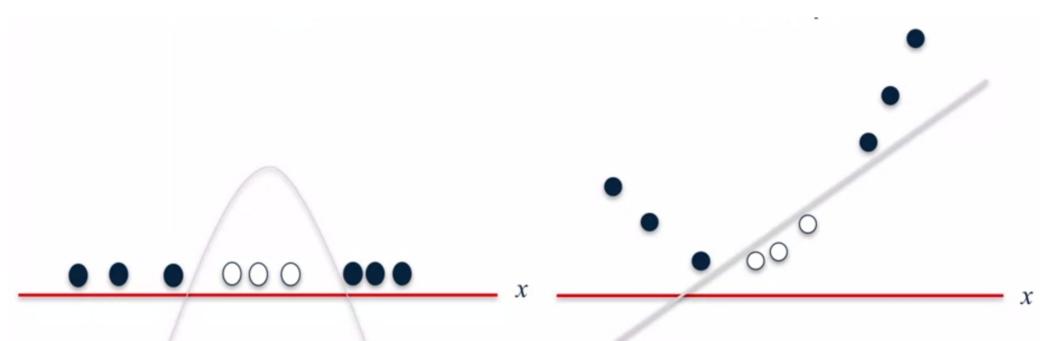
# Kernelização – adicionando mais uma dimensão



# Kernelização

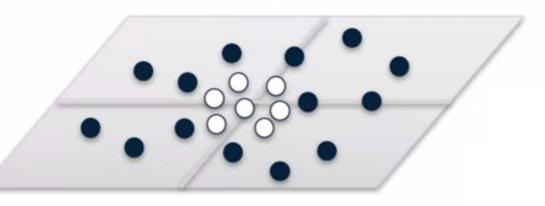
Espaço Original

Espaço de Características



### Kernelização em 2 dimensões

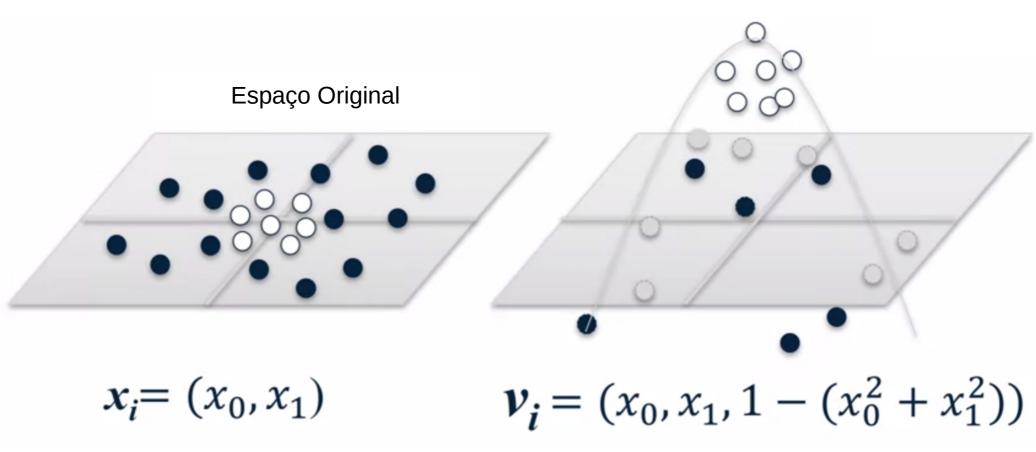




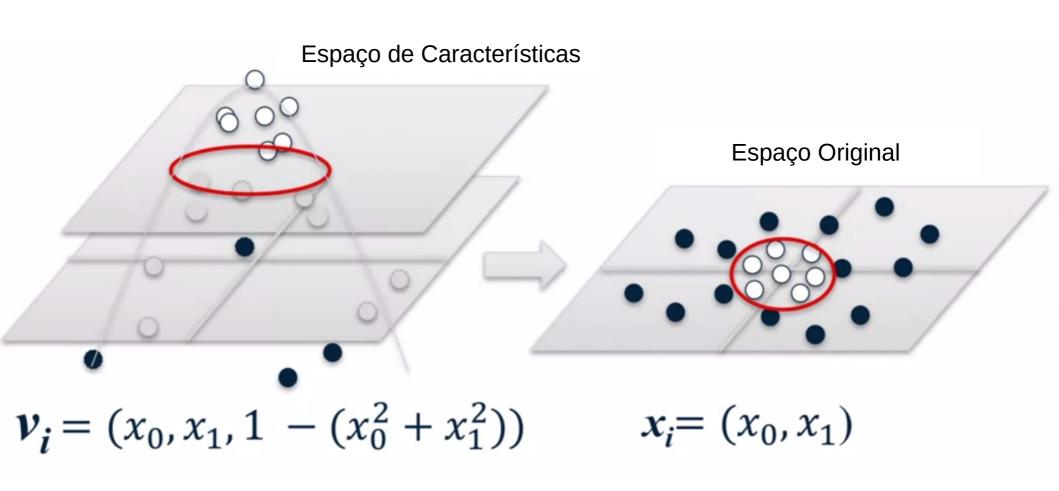
$$x_i = (x_0, x_1)$$

# Kernelização – adicionando mais uma dimensão

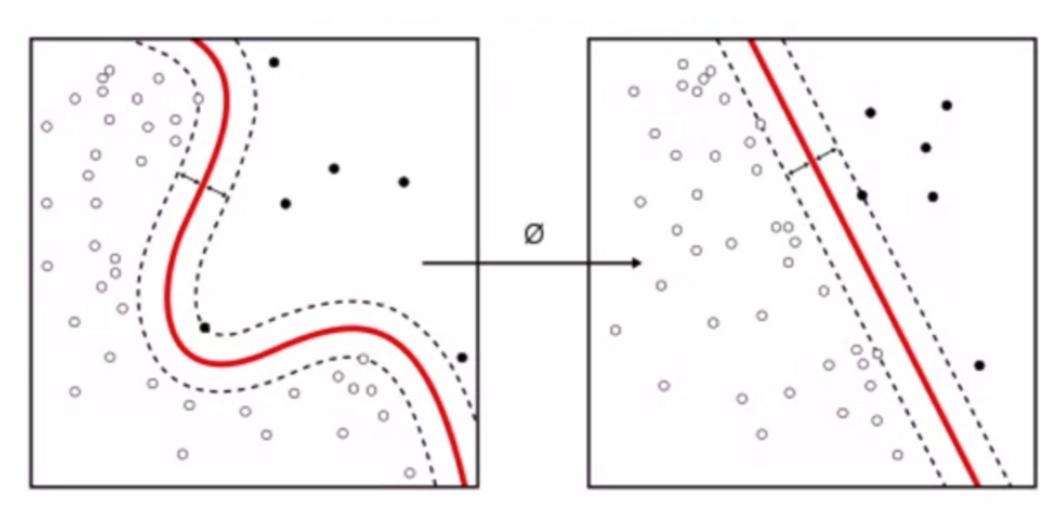
Espaço de Características



### Kernelização



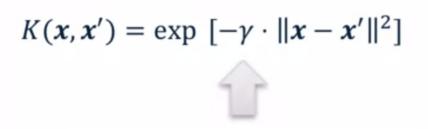
#### Vetores de Suporte



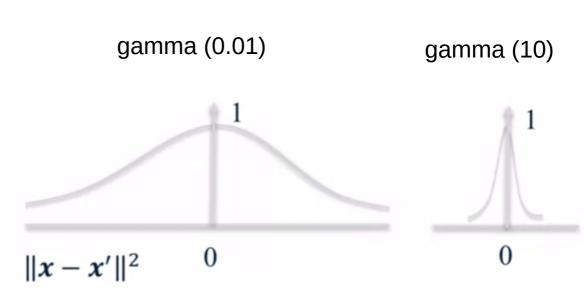
Espaço Original

Espaço de Características

### RBF – Parâmetro gamma



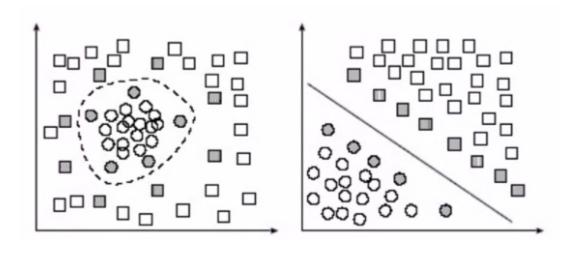
largura do kernel



Espaço de

características

Original



#### 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