

Support Vector Machines (SVM) Ruan Heleno Correa da Silva

Sumário

- Introdução
- Support Vector Machines (SVM)
- Vetores de Suporte e Hiperplano
- Execução
- Hiperplano para dados não lineares
- Prós e Contras
- Aplicação
- Referências



Introdução

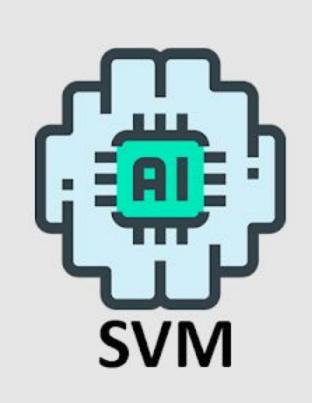
- → Modelos de Classificação
 - Árvore de Decisão
 - Regressão
 - Linear
 - Logistica
 - KNN
 - Support Vector Machines (SVM)
 - Linear
 - o Não-Linear

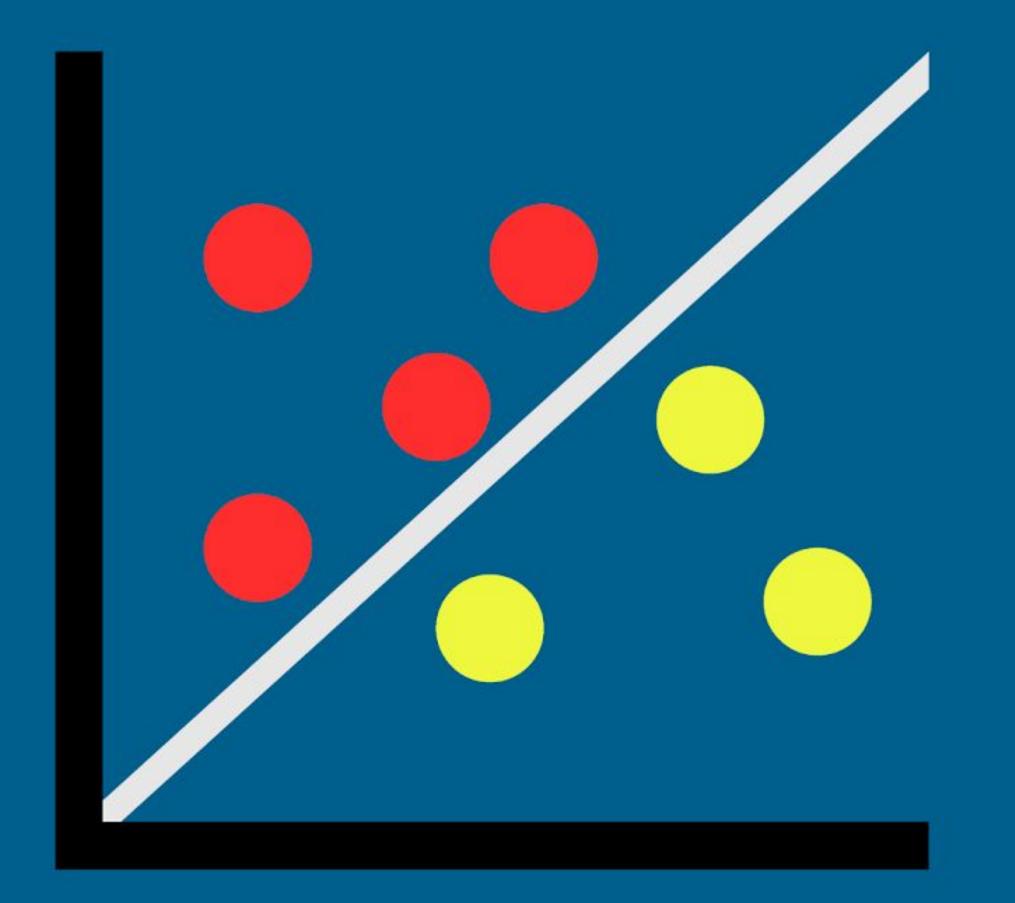


Support Vector Machines (SVM)

- → Idealizado em 1979 por Vladimir Vapnik e alguns colegas
- → Métodos de ML de análise de dados e reconhecimento de padrões
- -> Aprendizado de máquina supervisionado
- Treinamento e classificação de um dataset
 - classificador linear binário não probabilístico

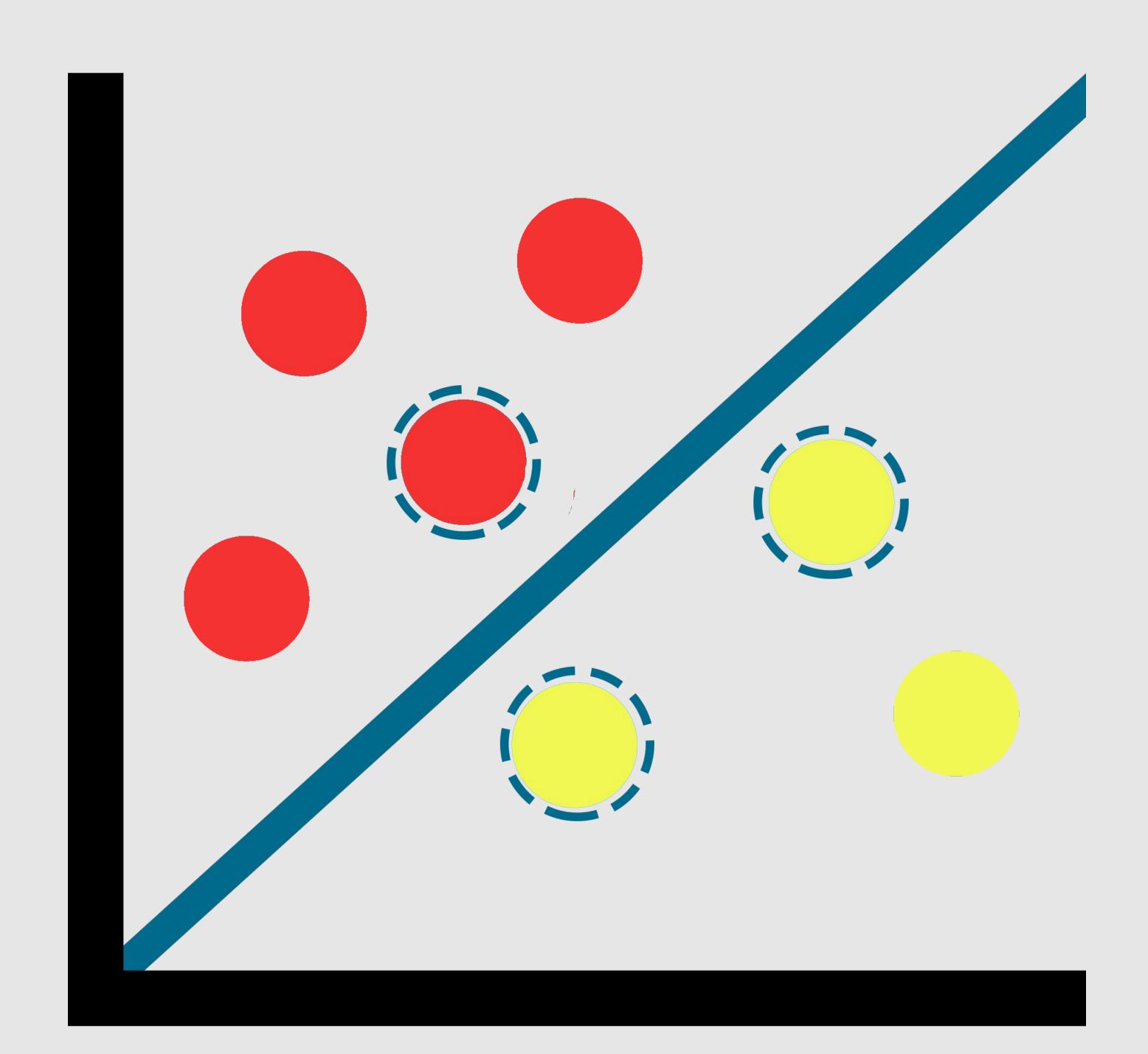






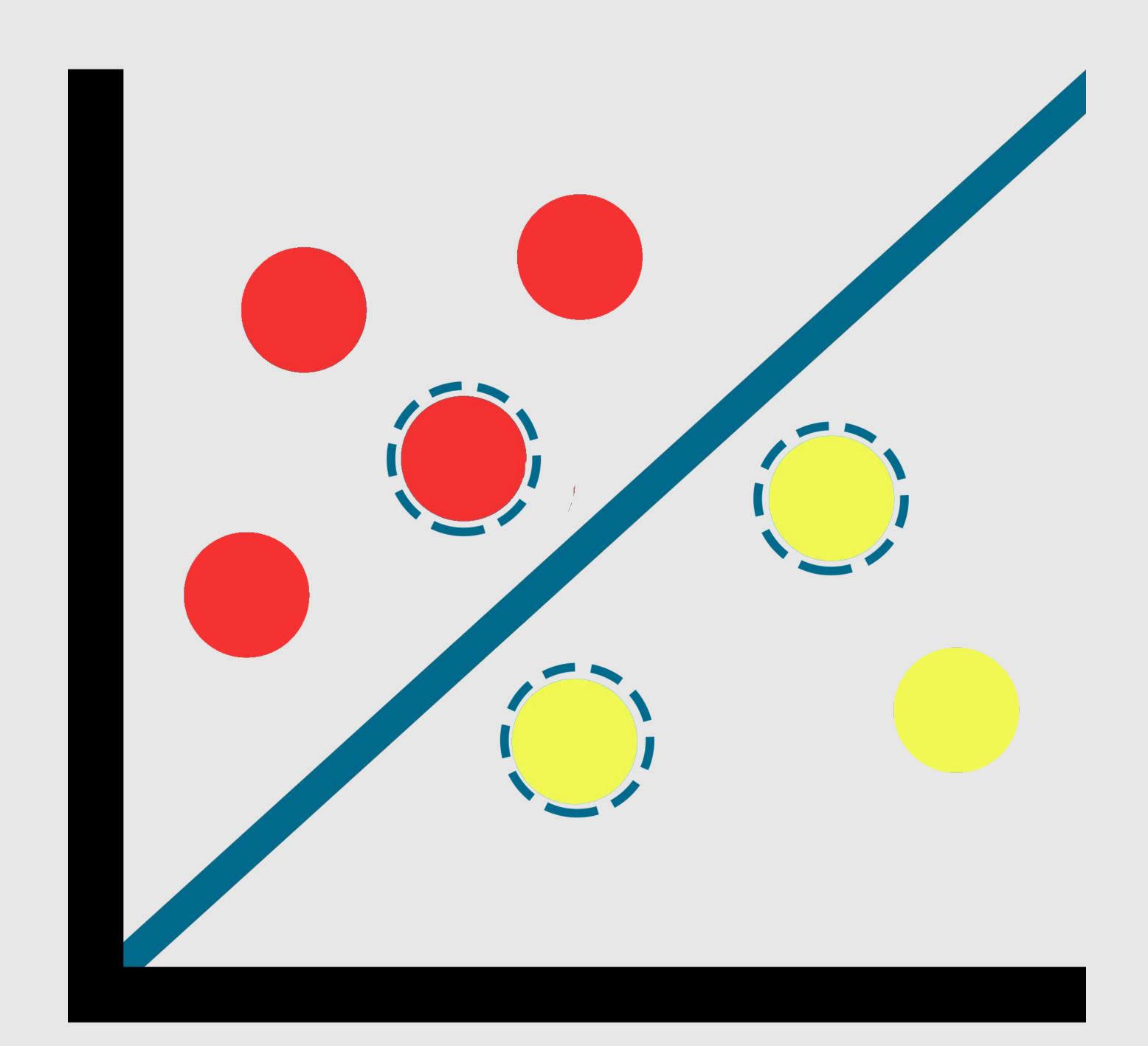


- → Vetores de suporte são as coordenadas da observação individual.
- → São vetores de pontos usados para formar a margem que cria o limite entre as classes



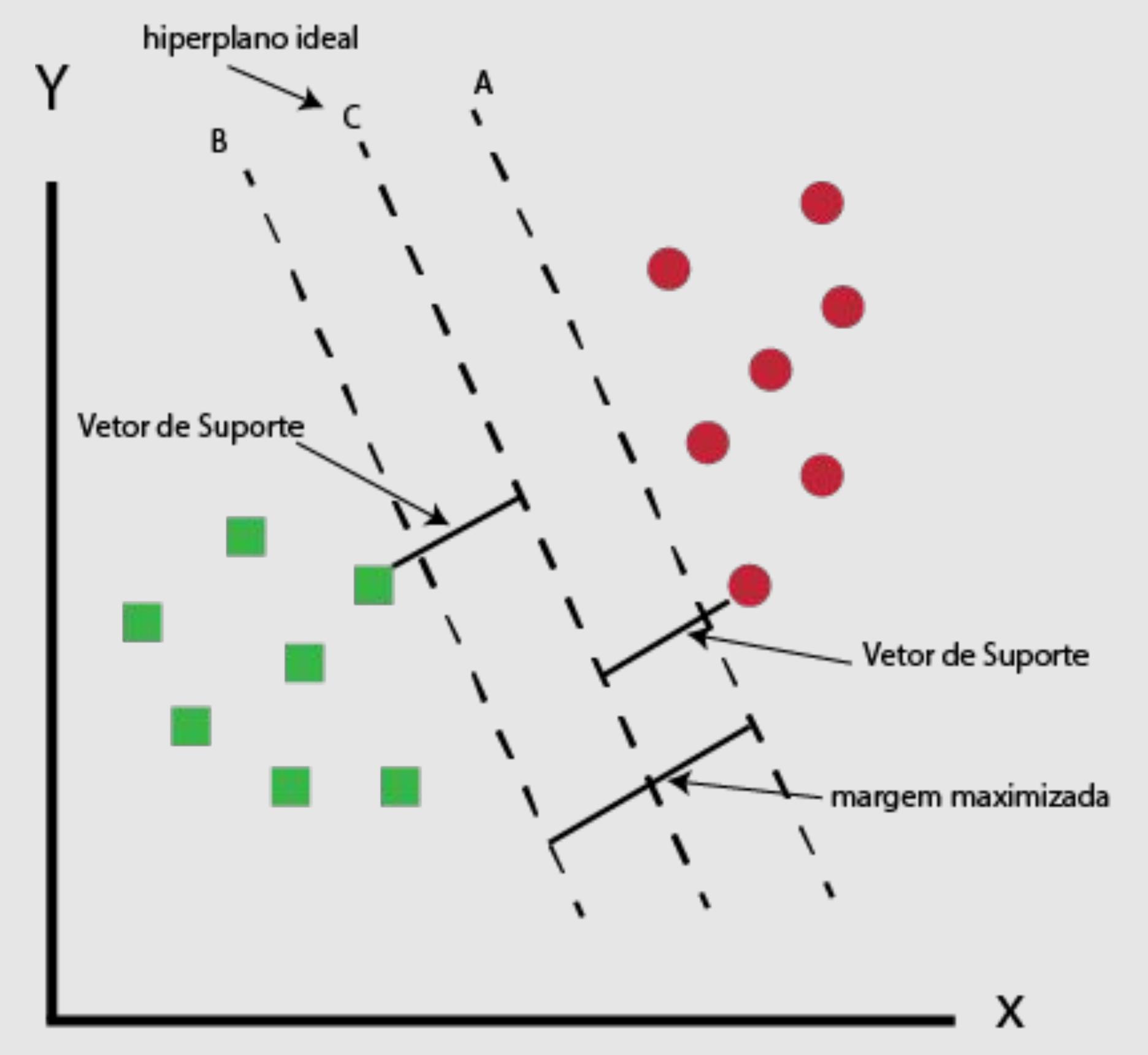


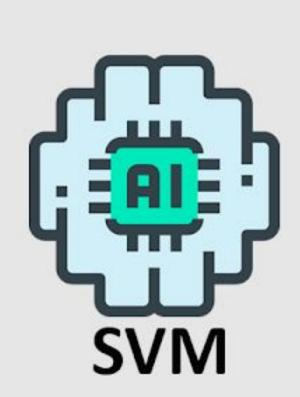
- → Hiperplano é uma linha/fronteira que melhor se agrega entre tais vetores de suporte
- → Podemos ter diversos hiperplanos possíveis

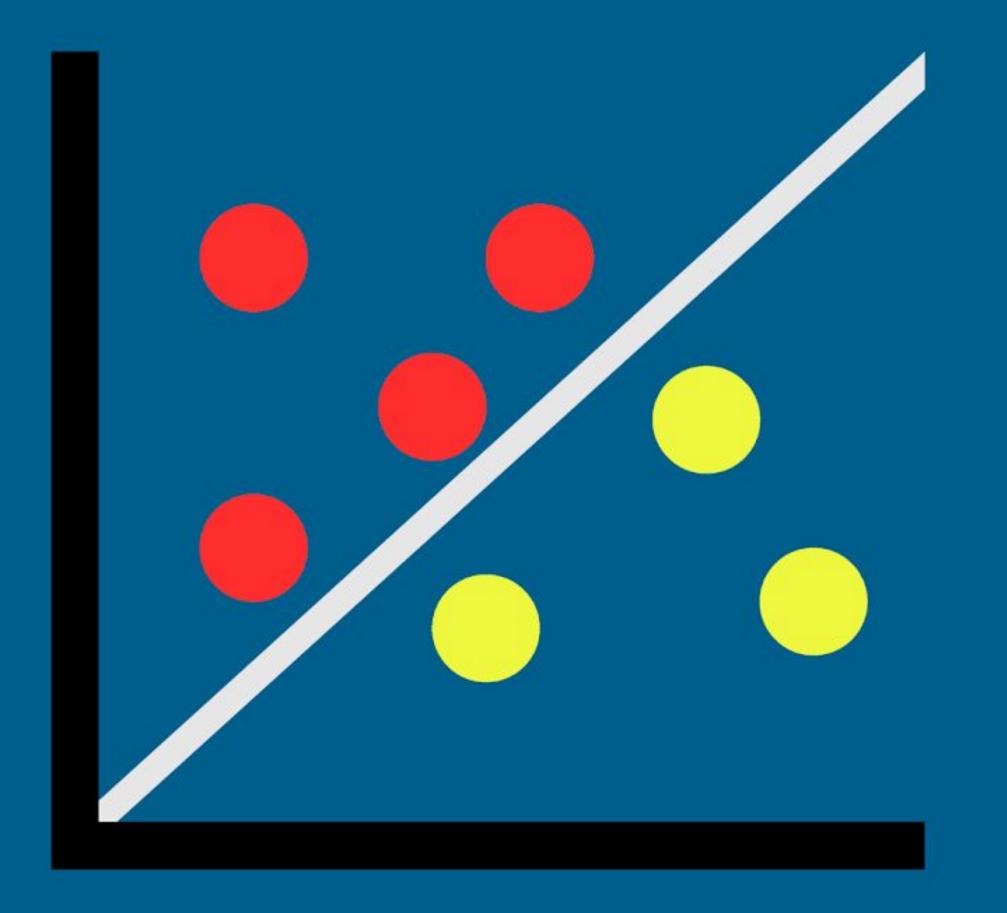




→ O SVM sempre tenta encontrar o hiperplano que vai maximizar a margem entre as classes







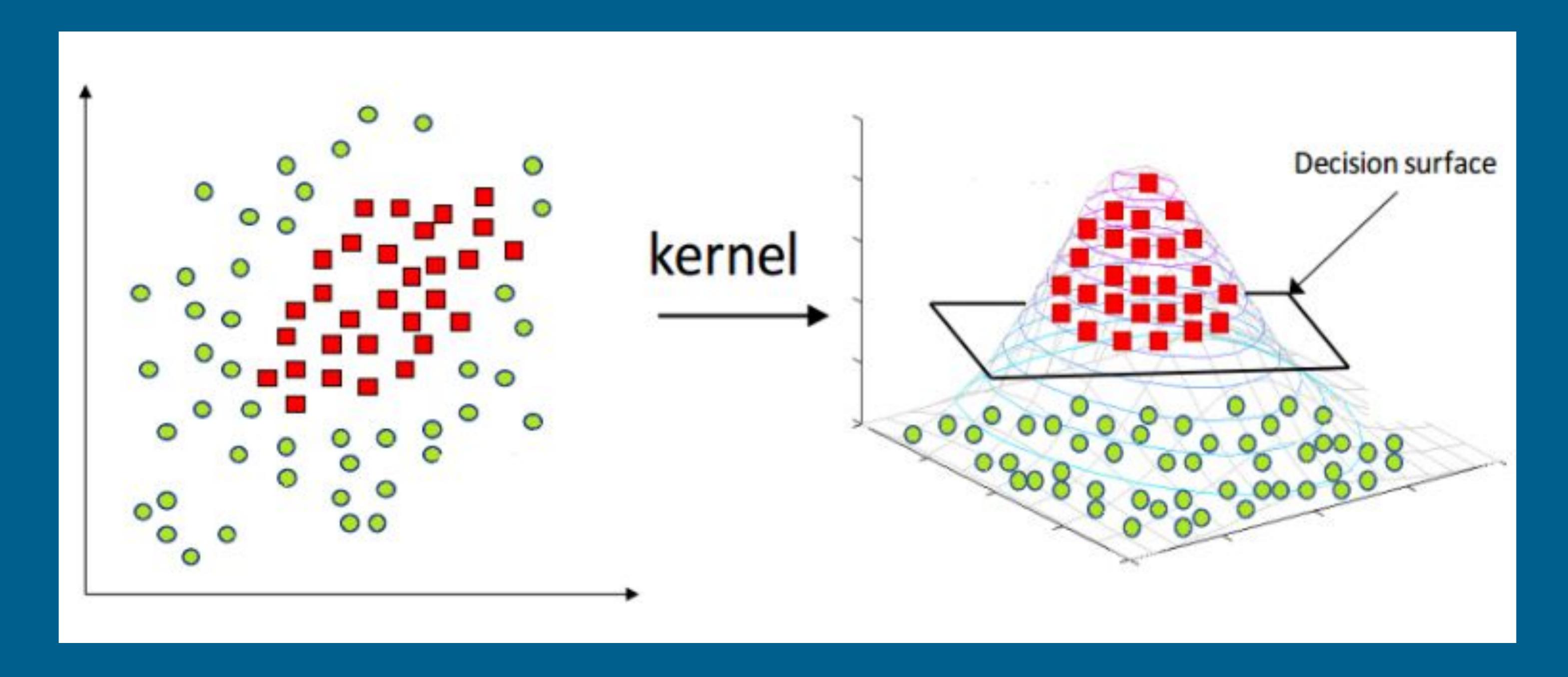
Execução



Execução

- → Dado um conjunto de dados de treino, cada um marcado com uma classe pertencendo a uma categoria, SVM cria um modelo que assimila novos exemplos em uma das categorias, fazendo uso de um classificador não probabilístico.
- → Nos métodos presentes, plotamos cada item de dados, como um ponto no espaço n-dimensional (onde n é o número de recursos que você tem), com o valor de cada recurso sendo o valor de uma determinada coordenada. Então, nós executamos a classificação encontrando o hiperplano que melhor diferencia as duas classes.



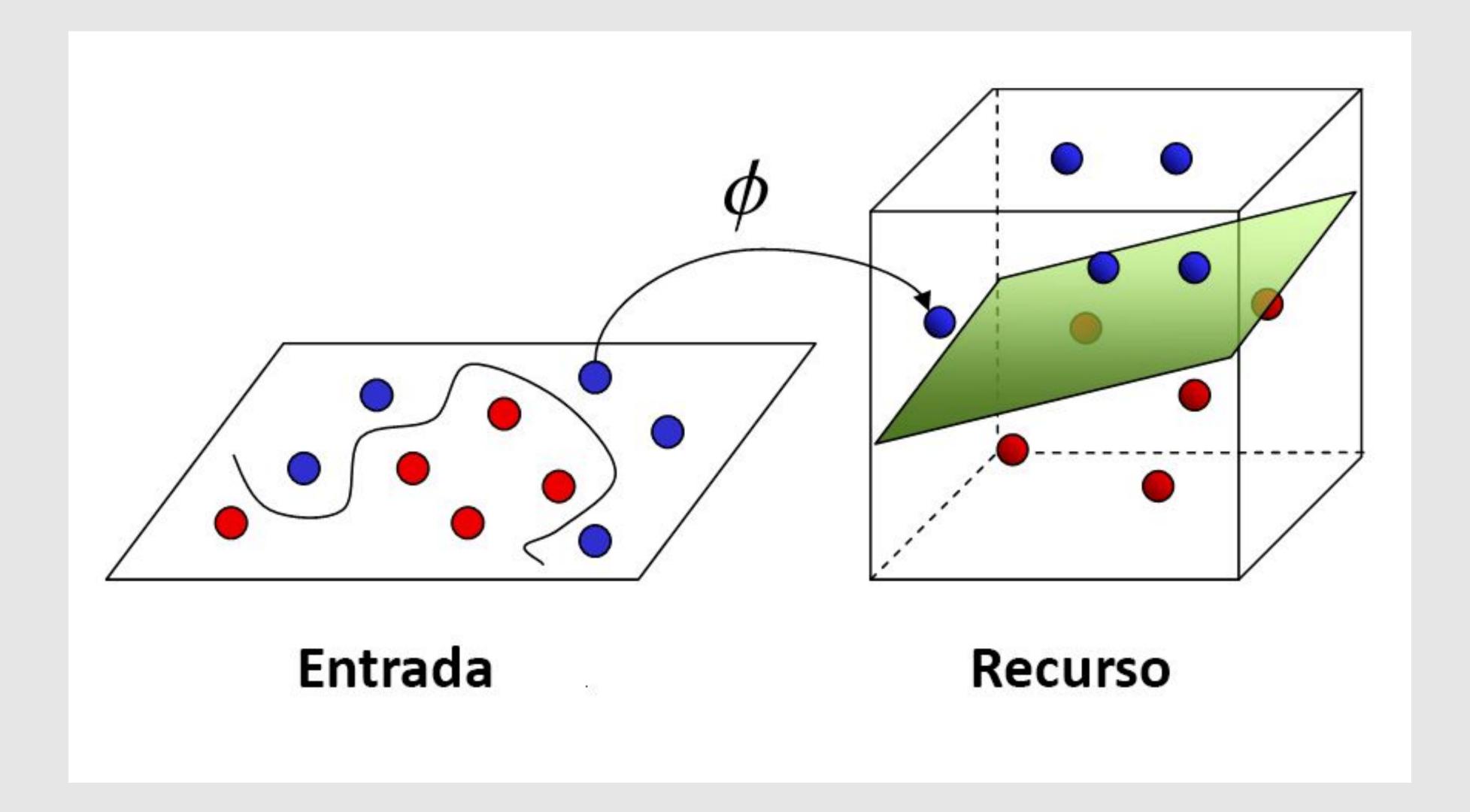


SVIM não linear



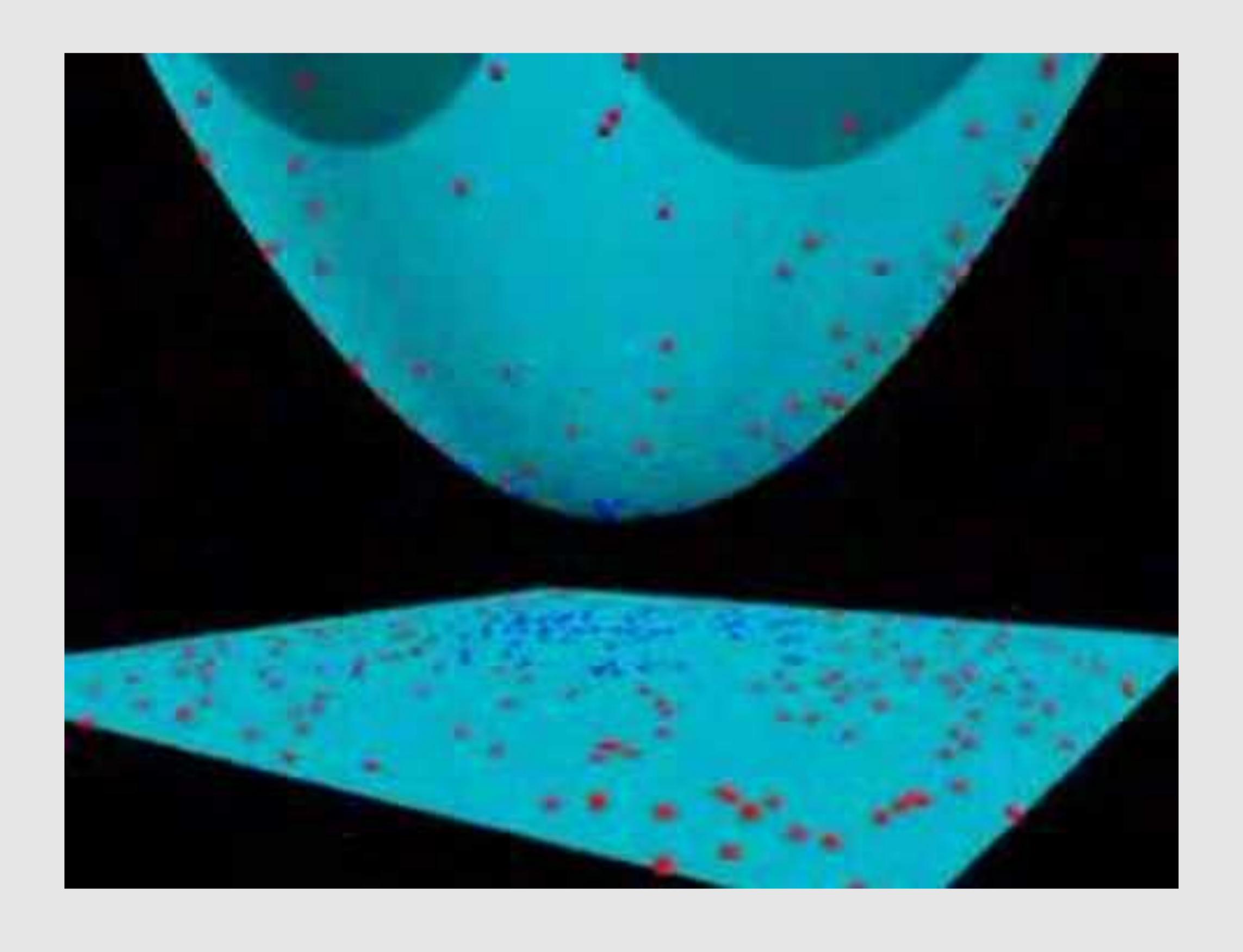
Hiperplano para dados não lineares

- → Kernel Trick
 - ◆ se baseia em aplicar uma transformação nos dados e levá-los para um espaço dimensional superior onde ele possa ser separado linearmente e depois os trazemos de volta aplicando a inversa





Hiperplano para dados não lineares





Demonstração

Prós e Contras do SVM

- I. Funciona muito bem com margem de separação clara.
- II. É eficaz nos casos em que o número de dimensões é maior que o número de amostras.
- III. Ele usa um subconjunto de pontos de treinamento na função de decisão (chamamos de vetores de suporte), portanto, também é eficiente em termos de memória.

- I. Não tem um bom desempenho quando temos um grande conjunto de dados porque o tempo de treinamento necessário é grande.
- II. Ele também não funciona muito bem quando o conjunto de dados tem mais ruído, ou seja, as classes de destino estão sobrepostas.



Aplicação

Conjunto de dados do Câncer de mama de Wisconsin

Classificação binária

<u>sklearn.datasets.load_breast_cancer — scikit-learn 0.24.1 documentation</u> (<u>scikit-learn.org</u>)



Aplicação

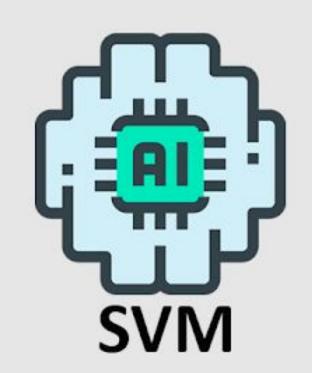
- → Iris
- → Fazer Bolhas

<u>SupportVectorMachine SVM/application at main</u> <u>ruancorrea/SupportVectorMachine SVM (github.com)</u>



→ Trabalho Escrito

- Explicação mais detalhada
- Cálculo matemático
 - Linear
 - Não linear



Referências

COELHO, Lucas. Ciência de Dados: O que é, conceito e definição, 2020. Disponível em: < <u>Ciência de Dados: O que é, conceito e definição | Blog Cetax</u>>. Acesso em 14 de Janeiro de 2021.

SANTANA, Rodrigo. Café com Código #18: O Famoso SVM, 2017. Disponível em: < Minerando Dados > Café com Código #18: O Famoso SVM > . Acesso em 14 de Janeiro de 2021.

ADDAN, Daniel. Support Vector Machine, 2019. Disponível em: < IA07.pdf (ufpr.br) >. Acesso em 15 de Janeiro de 2021.

J. G. B. CAMPELLO, Ricardo; FERNANDES DE MELLO, Rodrigo. Support Vector Machine - SVM, 2018. Disponível em: <<u>Reconhecimento de Padrões (ufu.br)</u>>. Acesso em 15 de Janeiro de 2021.

LEARN, Scikit. 1.4. Support Vector Machines. Disponível em < 1.4. Support Vector Machines — scikit-learn 0.24.1 documentation (scikit-learn.org) >. Acesso em 16 de Janeiro de 2021.

LEARN, Scikit. sklearn.datasets.make_blobs. Disponível em < sklearn.datasets.make_blobs — scikit-learn 0.24.1 documentation (scikit-learn.org) >. Acesso em 17 de Janeiro de 2021.

LEARN, Scikit. sklearn.datasets.load_breast_cancer. Disponível em <<u>sklearn.datasets.load_breast_cancer — scikit-learn 0.24.1</u> <u>documentation (scikit-learn.org)</u>>. Acesso em 17 de Janeiro de 2021.

MAYERS, Gabriel. Classifying Malignant or Benignant Breast Cancer using SVM, 2020. Disponível em: < Classifying Malignant or Benignant Breast Cancer using SVM | by Gabriel Mayers | Analytics Vidhya | Medium >. Acesso em 19 de Janeiro de 2021.



