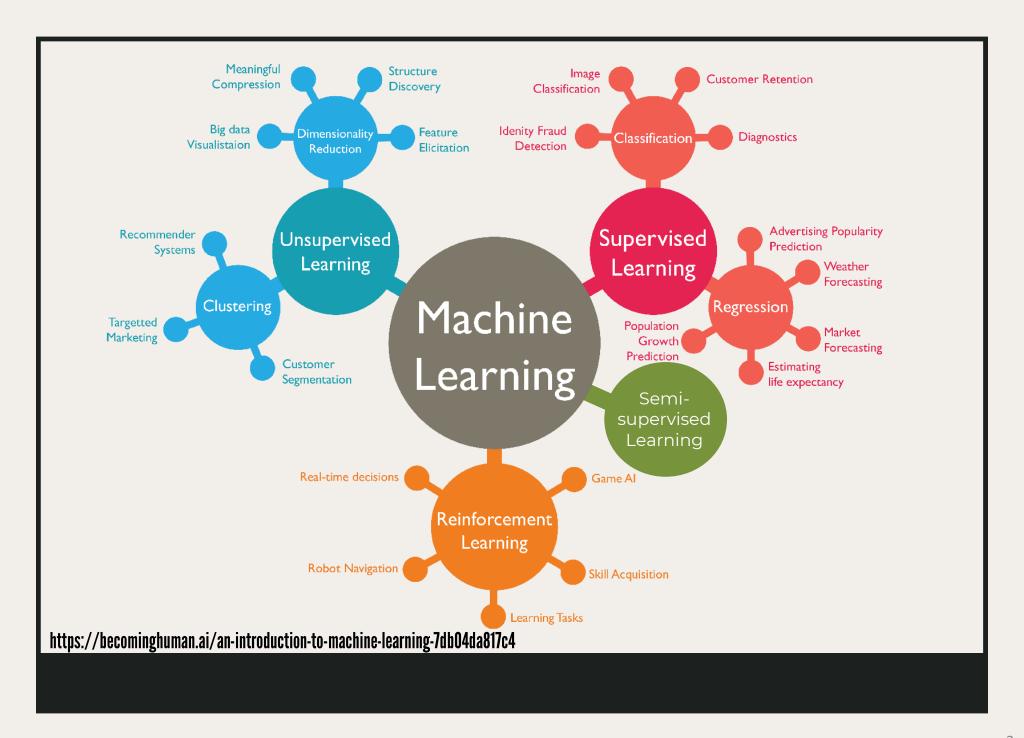
APRENDIZADO DE MÁQUINA

PROF. LETÍCIA RAPOSO profleticiaraposo@gmaill.com

DEFINIÇÃO

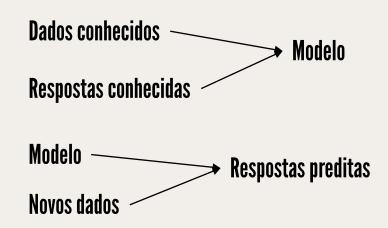


CONJUNTO DE REGRAS
E PROCEDIMENTOS
QUE PERMITE AOS
COMPUTADORES <u>AGIR</u>
E TOMAR DECISÕES
BASEADOS EM DADOS.



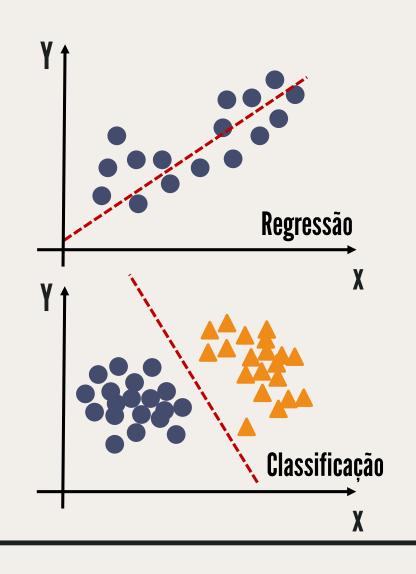
SUPERVISIONADO

O TERMO SUPERVISIONADO VEM DA SIMULAÇÃO DA PRESENÇA DE UM "SUPERVISOR EXTERNO", QUE CONHECE A SAÍDA (RÓTULO) DESEJADA PARA CADA EXEMPLO.



- TAREFA DE ENCONTRAR UMA <u>FUNÇÃO</u> A PARTIR DE DADOS DE TREINAMENTO ROTULADOS.
- O OBJETIVO É ENCONTRAR
 OS <u>PARÂMETROS ÓTIMOS</u>
 QUE AJUSTEM UM MODELO
 QUE POSSA <u>PREVER</u>
 <u>RÓTULOS DESCONHECIDOS</u>
 EM OUTROS OBJETOS (O
 CONJUNTO DE TESTE).

SUPERVISIONADO

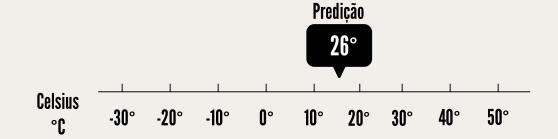


- REGRESSÃO: O OBJETIVO É PREVER UMA MEDIDA CONTÍNUA PARA UMA OBSERVAÇÃO. OU SEJA, AS VARIÁVEIS RESPOSTAS SÃO NÚMEROS REAIS.
- CLASSIFICAÇÃO: O OBJETIVO É ATRIBUIR UMA CLASSE (OU RÓTULO) DE UM CONJUNTO FINITO DE CLASSES A UMA OBSERVAÇÃO. OU SEJA, AS RESPOSTAS SÃO VARIÁVEIS CATEGÓRICAS.



REGRESSÃO

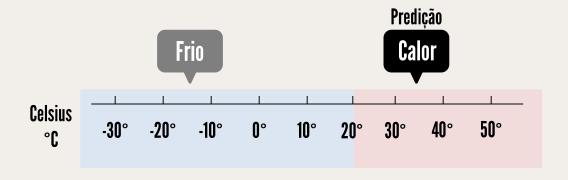
Qual será a temperatura amanhã?



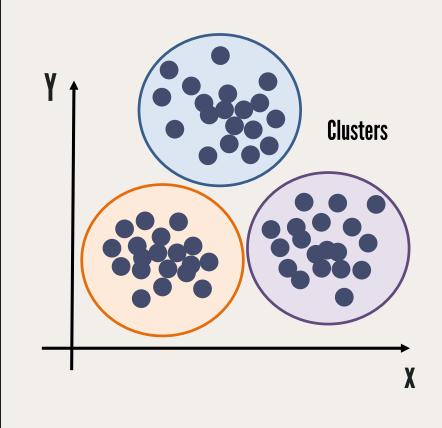


CLASSIFICAÇÃO

Vai fazer frio ou calor amanhã?



NÃO SUPERVISIONADO



- O CONJUNTO DE TREINAMENTO NÃO É ROTULADO.
- NOSSO OBJETIVO É
 OBSERVAR ALGUMAS
 <u>SIMILARIDADES</u> ENTRE
 OS OBJETOS E INCLUÍ LOS EM GRUPOS
 APROPRIADOS.
- TAMBÉM PODE SER

 USADA PARA <u>REDUZIR O</u>

 <u>NÚMERO DE</u>

 <u>DIMENSÕES</u> EM UM

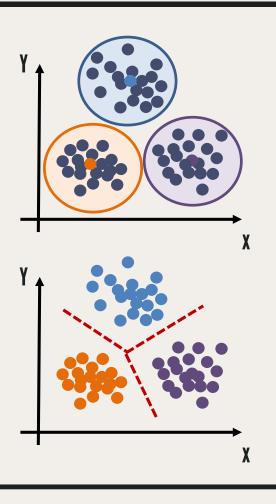
 CONJUNTO DE DADOS

 PARA CONCENTRAR

 SOMENTE NOS

 ATRIBUTOS MAIS ÚTEIS.

SEMI-SUPERVISIONADO



- INCLUI AMBOS OS
 PROBLEMAS
 DISCUTIDOS
 ANTIORMENTE: ELA <u>USA</u>
 DADOS ROTULADOS E
 NÃO-ROTULADOS.
- A IDEIA É ROTULAR DADOS NÃO ROTULADOS POR UM APRENDIZADO NÃO SUPERVISIONADO E DEPOIS CONSTRUIR UM MODELO SUPERVISIONADO.

POR REFORCO **Ambiente** Agente -50 pontos = ruim! **Melhor** evitar da próxima vez.

- UM AMBIENTE FORNECERÁ
 DADOS AOS QUAIS UM
 "AGENTE" IRÁ <u>TOMAR DECISÕES</u>
 DE ACORDO COM ELES.
- ESSE AMBIENTE IRÁ RESPONDER COM UMA <u>RECOMPENSA/PUNIÇÃO</u> QUE DETERMINARÁ A <u>ALTERAÇÃO DE</u> <u>REGRAS DE DECISÃO</u> FEITA PELO "AGENTE" PARA ATUAR MELHOR NO FUTURO.



APRENDIZADOS















SEMI-

POR REFORÇO

APRENDIZADOS













SUPERVISIONADO

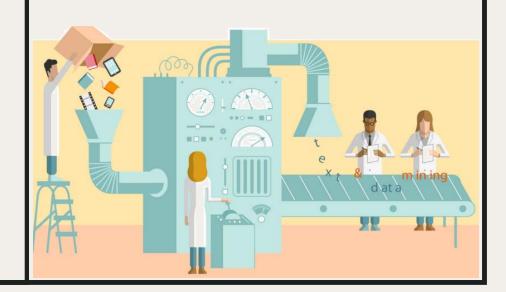


SEMI-Supervisionado

POR REFORÇO

- PREPARAÇÃO DOS DADOS
- ESCOLHA DE UM ALGORITMO
- TREINAMENTO
- AVALIAÇÃO
- AJUSTE DOS PARÂMETROS
- PREDIÇÃO

ETAPAS DO APRENDIZADO SUPERVISIONADO



ELIMINAÇÃO MANUAL DE ATRIBUTOS

- INTEGRAÇÃO DE DADOS
- AMOSTRAGEM DE DADOS
- DADOS DESBALANCEADOS
- LIMPEZA DE DADOS
- TRANSFORMAÇÃO DE DADOS
- REDUÇÃO DE DIMENSIONALIDADE

PREPARAÇÃO DOS DADOS



ESCOLHA DE UM ALGORITMO



EXISTEM TRADE-OFFS ENTRE VÁRIAS CARACTERÍSTICAS DE ALGORITMOS, COMO:

- VELOCIDADE DE TREINAMENTO
- USO DE <u>MEMÓRIA</u>
- ACURÁCIA PREDITIVA EM NOVOS DADOS
- TRANSPARÊNCIA OU
 INTERPRETABILIDADE
 (FACILIDADE PARA ENTENDER
 AS RAZÕES PELAS QUAIS UM
 ALGORITMO FAZ SUAS
 PREVISÕES)

- REGRESSÃO LINEAR
- REGRESSÃO LOGÍSTICA
- K-NN
- NAÏVE BAYES
- ÁRVORES DE DECISÃO
- FLORESTA ALEATÓRIA
- REDES NEURAIS
- MÁQUINAS DE VETORES DE SUPORTE
- ____

TREINAMENTO

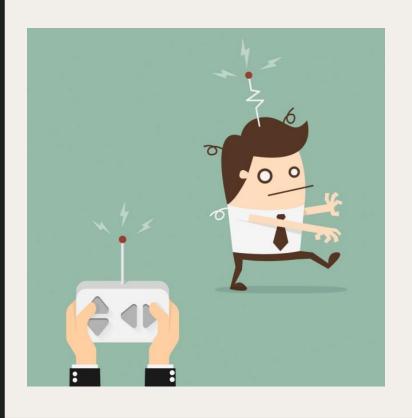


AVALIAÇÃO



- QUANDO O TREINAMENTO ESTIVER CONCLUÍDO, É HORA DE VER SE O MODELO ESTÁ BOM.
- A AVALIAÇÃO NOS PERMITE <u>TESTAR</u> NOSSO MODELO EM RELAÇÃO A DADOS QUE <u>NUNCA FORAM USADOS</u> PARA TREINAMENTO.
- ISSO DEVE SER REPRESENTATIVO DE COMO O MODELO PODE <u>FUNCIONAR NO MUNDO</u> REAL.

AJUSTE DOS PARÂMETROS



- TENTAR <u>MELHORAR</u> AINDA MAIS O MODELO.
- É IMPORTANTE <u>DEFINIR O</u>
 QUE TORNA UM MODELO
 "BOM O SUFICIENTE", CASO
 CONTRÁRIO, VOCÊ PODE SE
 ENCONTRAR AJUSTANDO
 PARÂMETROS POR UM
 TEMPO MUITO LONGO.
- ESSES PARÂMETROS SÃO GERALMENTE CHAMADOS DE "HIPERPARÂMETROS".

PREDIÇÃO



- ETAPA EM QUE O MODELO IRÁ <u>PREDIZER A RESPOSTA</u> A NOVOS CASOS.
- TODO O TRABALHO
 REALIZADO TEM COMO
 OBJETIVO CHEGAR NESTA
 ETAPA.

REFERÊNCIAS



- Inteligência Artificial: Uma Abordagem de Aprendizado de Máquina, por Katti Faceli, Ana Carolina Lorena, João Gama, André C. P. L. F. de Carvalho;
- Notas de aula do curso Mineração de Dados em Biologia Molecular, ministrado por André C. P. L. F. de Carvalho;
- FRIEDMAN, Jerome; HASTIE, Trevor; TIBSHIRANI, Robert. The elements of statistical learning. New York: Springer series in statistics, 2001.