

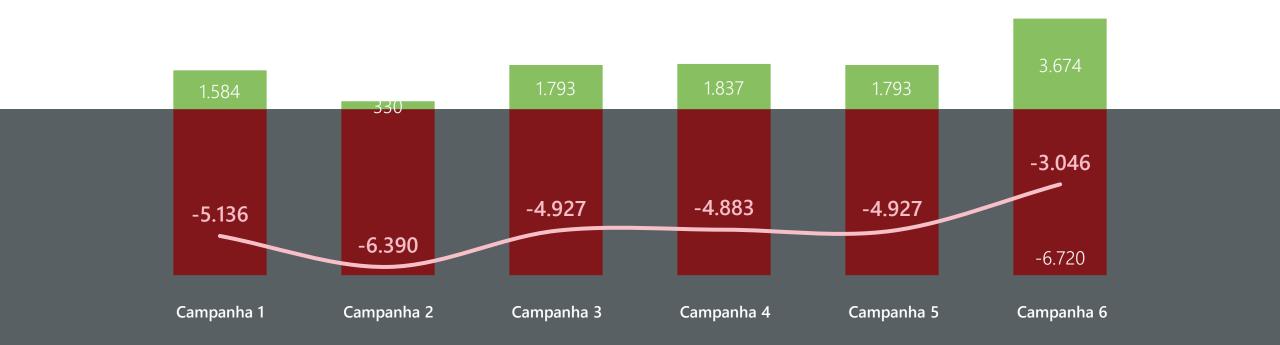
Camila Ito

Na última campanha...



Qual foi o desempenho das outras campanhas?

Em todas as primeiras campanhas, o custo do contato não compensou as vendas e foi determinante para chegarmos ao prejuízo.



O que queremos atingir?



Aumentar o lucro da próxima campanha utilizando um novo modelo de predição que identifique quais clientes são mais propensos a aceitar a oferta do gadget, além de identificar suas principais características

Qual é o perfil do cliente comprador?

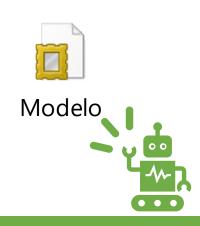


Clientes de ensino 'basic' e '2n Cycle' não são públicos compradores

Como o modelo foi desenvolvido?

Criei um modelo de classificação (baseado em árvore de decisão), que utilizou como dados de entrada os dados existentes dos clientes e do sucesso das últimas cinco campanhas.

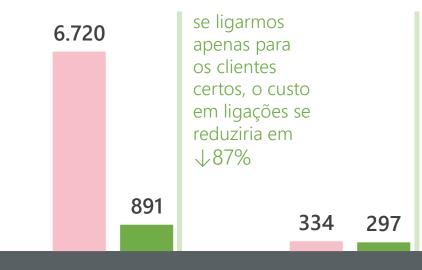
Após higienização e preparação dos dados, algumas variáveis foram *clusterizadas* e o modelo foi treinado para **calcular a probabilidade de os clientes aceitarem a oferta** da última campanha, resultando em uma **acurácia de cerca de 88%.**

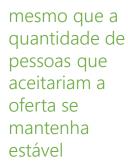


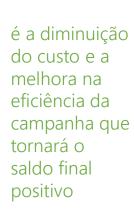
No treino do modelo as variáveis que se mostraram mais importantes para a predição da variável *target* foram:

Como o modelo vai ajudar a nova campanha a ser mais rentável?

Na definição de quais clientes devem ser contatados por possuírem maior chance de comprar o gadget que, de acordo com o modelo, está em torno de 13% da base de clientes.







-3.046

2.376

Para a próxima campanha o modelo poderá ser ainda mais preciso se considerarmos, em seu treinamento, também os dados da nossa atual variável *target* ("Response"). Em resumo, os dados desta última campanha tornam-se insumos para a próxima.