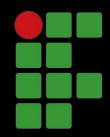


Pós Graduação - Ciência de Dados

IFSP - Campinas

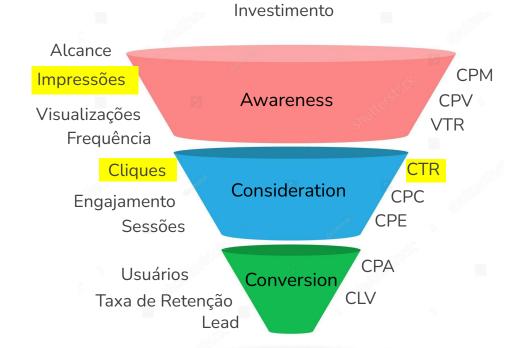
Marcia Galeno, Rafael Barros, Vinícius Nascimento



Contexto
AWS
Análise exploratória
Aprendizado de Máquina

Contexto





CTR = Cliques / Impressões



Veículo: Meta

Funil: Conversão

Formato: Story Display

Sem Influencer

alcance conversão







Veículo: Tiktok

Funil: Awareness

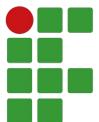
Formato: Vídeo 10s

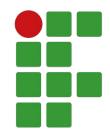
Sem Influencer

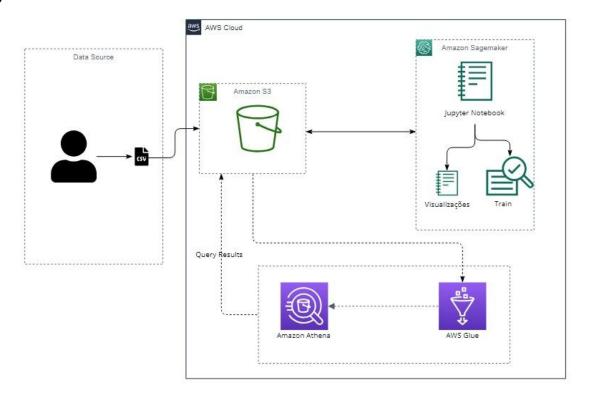
alcance engajamento





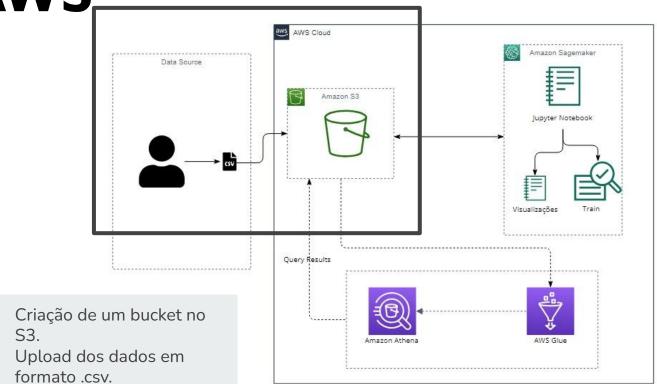




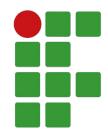


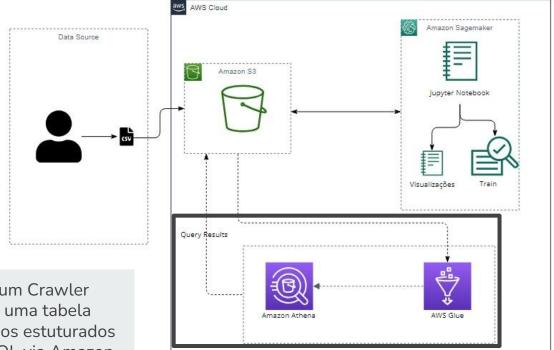
AWS,

S3.





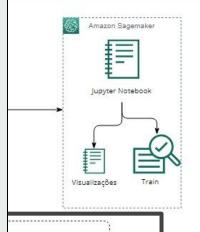




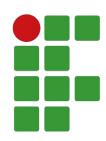
- 1. Criação de um Crawler
- 2. Geração de uma tabela com os dados estuturados
- Consulta SQL via Amazon Athena

Queries:

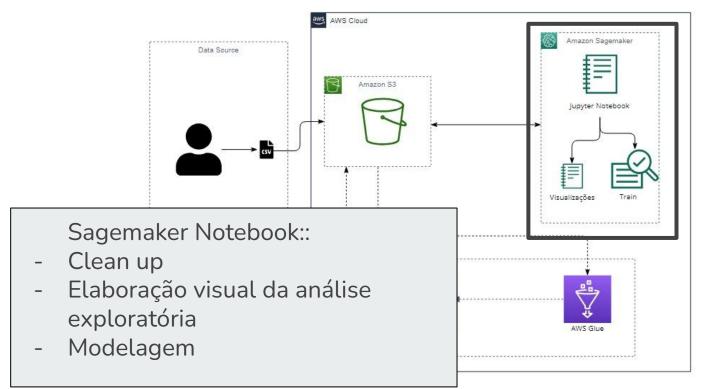
- Comparação da performance entre propagandas apresentadas no formato Video e Display.
- Os top vídeos de 3s com mais visualizações.
- O impacto de influencers no engajamento





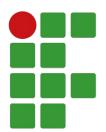






Análise Exploratória

60 mi



+R\$ 92M

Investimento

+30B

Impressões

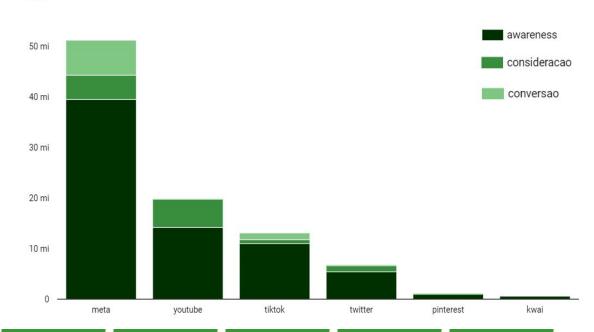
0,56%

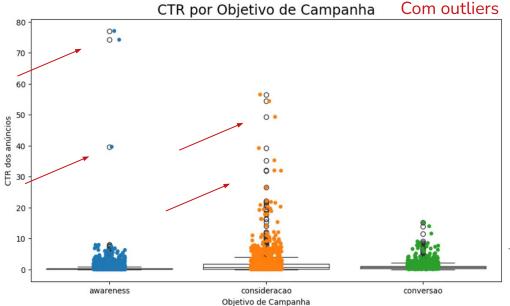
CTR

+172M

Cliques



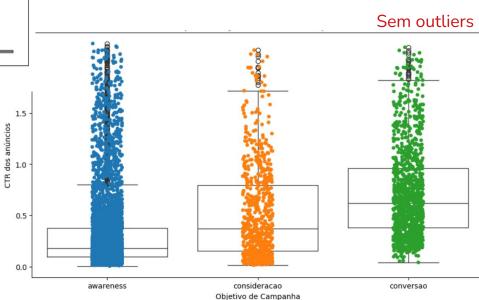




Consideração e Conversão têm CTR's maiores devido a segmentação do público.

Muitos Outliers, que podem ter vindo de anúncios com engajamento orgânico ou baixo alcance.

Optamos pelo uso do Isolation Forest para identificar as anomalias que não se enquadram no padrão considerado normal da base.

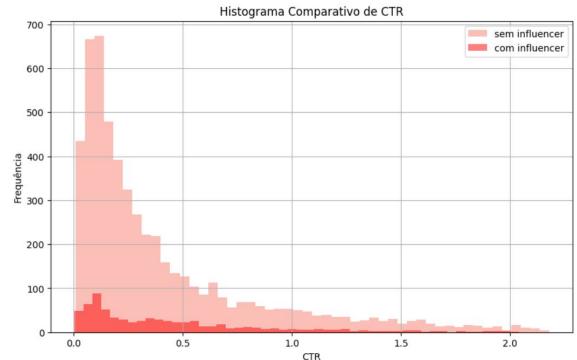


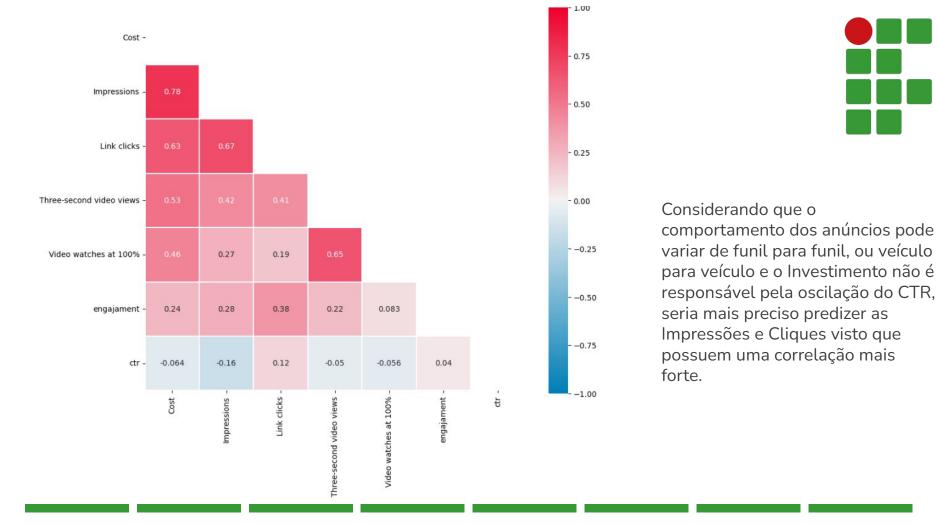
Análise Exploratória



0,33%
CTR de anúncios com influencers

0,25%
CTR de anúncios sem influencers







Após a codificação dos dados categóricos com o Dummies do Pandas, excluímos uma coluna de cada categoria a fim de evitar o Dummy Variable Trap.

```
df2 = df_no_outliers.iloc[:,[0,1,2,9,10,11,12]] #criando uma nova base apenas com as colunas que vamos usar para o modelo.
#a partir daqui vamos codificar os dados categóricos da base usando o Dummies do

col = ['funnel','channel','format']

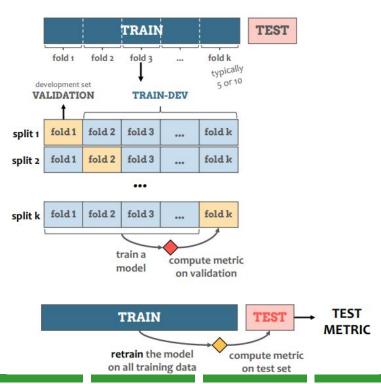
df_encoded = pd.get_dummies(df2, columns=col) #criando novas colunas binárias a partir dos funis, canais e formatos.

col_for_del = 'funnel_awareness','channel_meta','format_video 15s'
for i in col_for_del:
    del df_encoded[i]
```

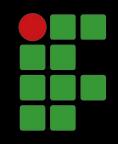
Dado o tamanho da base de cerca de 6 mil linhas, o conjunto de treinamento e teste foi dividido em 90/10.



Devido a base possuir poucas instâncias, faz sentido utilizar um método de validação cruzada.



- Neste trabalho foi utilizado o KFold.
- 3 divisões (K).



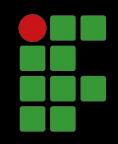
Para os ajustes de hiperparâmetros optamos pela Bayes Search.

A otimização bayesiana é uma técnica baseada no teorema de Bayes, que descreve a probabilidade de ocorrência de um evento relacionado ao conhecimento atual. Quando isso é aplicado à otimização de hiperparâmetros, o algoritmo cria um modelo probabilístico a partir de um conjunto de hiperparâmetros que otimiza uma métrica específica. Ele usa análise de regressão para escolher iterativamente o melhor conjunto de hiperparâmetros.

A métrica escolhida para avaliação de desempenho dos modelos foi R².

Mesmo a normalização não sendo obrigatória em casos de regressão, optamos por simular o Random Forest na base com e sem o Robust Scaler. No Gradient Boosting não foi feita normalização.

ref: https://medium.com/analytics-vidhya/comparison-of-hyperparameter-tuning-algorithms-grid-search-random-search-bayesian-optimization-5326aaef1bd1



O modelo Random Forest processou dois target's simultaneamente quando atribuímos ao y uma lista.

bayes_rf_K.fit(X_ctr_treinamento, list(zip(y_clicks_treinamento,y_impressions_treinamento)))

O Gradient Boosting, por sua vez, exige o MultiOutputRegressor do Sklearn. No entanto, quando o unimos com o Bayes Search é necessário dividir os targets na busca pelos hiperparâmetros.

Random Forest Regressor



Definição do espaço de busca para os hiperparâmetros

```
n_estimators = [10, 20, 30, 35, 40, 45, 50, 80, 90, 100, 150]
max_features = ['sqrt' , 'log2', None]
max_depth = [3, 5, 10, 13, 15]
min_samples_split = [2, 5, 10 , 13, 15]
min_samples_leaf = [1, 2, 3, 4 , 5]
bootstrap = [True, False]
```

Base sem Robust Scaler

```
Melhores Hiperparâmetros sem Kfold: OrderedDict([('bootstrap', True), ('max_depth', 15), ('max_features', None), ('min_samples_leaf', 3), ('min_samples_split', 10), ('n_estimators', 30)])
Melhores Hiperparâmetros com Kfold: OrderedDict([('bootstrap', True), ('max_depth', 13), ('max_features', None), ('min_samples_leaf', 5), ('min_samples_split', 15), ('n_estimators', 100)])
```

0.68

0.66

R² Clicks

R² Impressions

0.66

R² Clicks Kfold

0.64

R² Impressions Kfold

Base com Robust Scaler

Melhores Hiperparâmetros sem Kfold: OrderedDict([('bootstrap', True), ('max_depth', 15), ('max_features', None), ('min_samples_leaf', 4), ('min_samples_split', 10), ('n_estimators', 90)])
Melhores Hiperparâmetros com Kfold: OrderedDict([('bootstrap', True), ('max_depth', 5), ('max_features', None), ('min_samples_leaf', 5), ('min_samples_split', 10), ('n_estimators', 20)])

0.68

0.67

R² Clicks

R² Impressions

0.66

R² Clicks Kfold

0.69

R² Impressions Kfold

Gradient Boosting Regressor



Definição do espaço de busca para os hiperparâmetros

```
n_estimators = [ 50, 80, 90, 100, 150, 170, 180, 200]
learning_rate = [0.01 , 1.0, 'log-uniform']
max_features = ['sqrt' , 'log2', None]
max_depth = [3, 5, 10, 13, 15]
min_samples_split = [2, 5, 10 , 13, 15, 17]
min_samples_leaf = [1, 2, 3, 4 , 5, 7, 9]
```

Sem Kfold

Melhores Hiperparâmetros sem Kfold: OrderedDict([('learning_rate', 0.14170409680320734), ('max_depth', 13), ('max_features', 'sqrt'), ('min_samples_leaf', 7), ('min_samples_split', 2), ('n_estimators', 50)])

target Impressions sem Kfold: OrderedDict([('learning_rate', 0.13216840404382582), ('max_depth', 3), ('max_features', 'sqrt'), ('min_samples_leaf', 9), ('min_samples_split', 17), ('n_estimators', 200)])

0.75

0.72

R² Clicks

R² Impressions

Com Kfold

```
target Clicks: OrderedDict([('learning_rate', 0.2227573224949704), ('max_depth', 5), ('max_features', 'sqrt'), ('min_samples_leaf', 9), ('min_samples_split', 2), ('n_estimators', 50)])
```

target Impressions: OrderedDict([('learning_rate', 0.07852256558632155), ('max_depth', 15), ('max_features', 'log2'), ('min_samples_leaf', 7), ('min_samples_split', 13), ('n_estimators', 150)])

0.75

0.73

R² Clicks Kfold

R² Impressions Kfold

