

Instituto Federal de Goiás – IFG – Câmpus Goiânia

Especialização em Inteligência artificial aplicada PROJETO FINAL DO MÓDULO 2

# PREVISÃO DE PREÇO ATRAVÉS DE MODELO DE REGRESSÃO DE TRANSAÇÕES IMOBILIÁRIAS

Heuller César Gomes Lara Souza Ribeiro Vargas e Aragão

Professores: Dr. Lucas de Almeida Ribeiro

Dr. Gustavo de Assis Costa

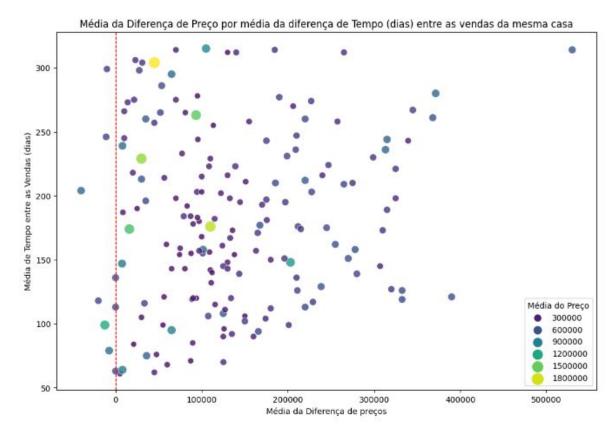
# **SUMÁRIO**

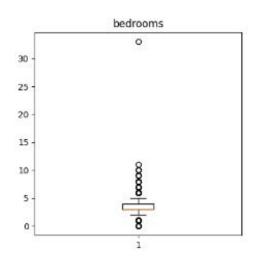
- Objetivos
- Pré-processamento e engenharia de atributos
- Lasso
- XGBoost
- Catboost
- Comparação dos Modelos
- Conclusão

### **OBJETIVOS**

- Geral:
  - ☐ Prever o preço das vendas imobiliárias do dataset
- Específicos:
  - Fazer pré-processamento e engenharia de atributos
  - □ Aplicar diferentes algoritmos (Lasso, Xgboost e Catboost)
  - Comparar os resultados

# PRÉ-PROCESSAMENTO





Apenas a venda mais recente

print(sales.shape)
print(sales\_sem\_duplicatas.shape)

(21613, 21)
(21436, 21)

### Substituído pela mediana

# ENGENHARIA DE ATRIBUTOS

One hot encoding - Datetime			
Mês	11		
Dia da semana	6		

One hot encoding zipcode				
Zipcode	69			

Duas colunas acrescentadas				
Tem porão	1			
Foi renovada	1			

# PRÉ-PROCESSAMENTO

- Formato final:
  - ☐ Lasso e Xgboost:

X.shape

(21436, 106)

☐ Catboost

Warning

Do not use one-hot encoding during preprocessing. This affects both the training speed and the resulting quality.

X\_catboost.shape

(21436, 23)

# PRÉ-PROCESSAMENTO

- Data scaling:
  - ☐ Standard Scaler

$$z=rac{x-\mu}{\sigma}$$

# LASSO - least absolute shrinkage and selection operator

- Por que Lasso?
  - Regressor de encolhimento
    - Penalização dos coef com alto grau de correlação
    - Seleciona as variáveis mais importantes
  - ↓ a complexidade do modelo (dimensionalidade)
  - Lida com multicolinearidade

### LASSOCV

model\_lasso\_cv.alpha\_

255.7545083453325

Alpha: 255.7545083453325

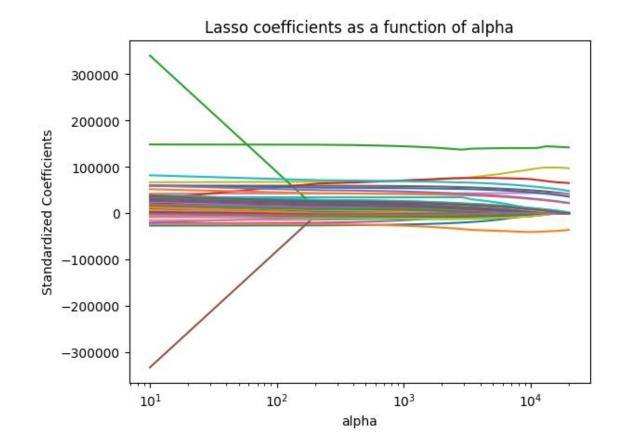
Mean Squared Error (MSE) for each fold: [2.68100885e+10 2.39713810e+10 3.27414894e+10 2.41984770e+10

2.28434007e+10]

Mean MSE across folds: 26112967331.657173

#### Aumentando a

- Simplifica o modelo
- Resulta em menor variância, mas maior viés.



# LASSO Melhor alpha

Features:

☐ Restaram 97

```
Coeficiente: 0.0, Característica: renovada
Coeficiente: 0.0, Característica: mes 9
Coeficiente: 0.0, Característica: dia_semana_3
Coeficiente: 0.0, Característica: zipcode 98034
Coeficiente: -0.0, Característica: zipcode 98038
Coeficiente: -0.0, Característica: zipcode_98108
Coeficiente: -0.0, Característica: zipcode 98148
Coeficiente: -0.0, Característica: zipcode 98177
```

Coeficiente: 0.0, Característica: sqft basement

■ Mais importantes:

```
Coeficiente: 147702.19559853763, Característica: sqft_living Coeficiente: 70970.96897309019, Característica: zipcode_98004 Coeficiente: 67627.96433005745, Característica: grade Coeficiente: 64794.00594573946, Característica: lat Coeficiente: 59021.668353969806, Característica: waterfront Coeficiente: 54884.885060303925, Característica: zipcode_98039 Coeficiente: 49311.490493835285, Característica: zipcode_98112 Coeficiente: 42629.96717734995, Característica: zipcode_98040 Coeficiente: 42456.135806751685, Característica: view Coeficiente: 33942.70688783101, Característica: sqft_above Coeficiente: 28218.754572606325, Característica: zipcode_98105 Coeficiente: 28170.227101659253, Característica: zipcode_98119 Coeficiente: -26395.194540826804, Característica: bedrooms
```

# LASSO- Best alpha

### 10 Execuções

---- MSE ----

Média: 26069539644.058945

Melhor encontrado: 25993389492.45284 Pior encontrado: 26121424156.749252 Desvio Padrão: 35033282.526388854

---- RMSE ----

Média: 161460.6442575371

Melhor encontrado: 161224.655349152 Pior encontrado: 161621.23671333928 Desvio Padrão: 5918.892001581787

---- R^2 ----

Média: 0.8077047652433889

Melhor encontrado: 0.8085401612247913 Pior encontrado: 0.8072080835941616 Desvio Padrão: 0.0004359682410903478

Média das médias Melhor média da métrica encontrada

### 1 Execução

---- MSE ----

Média: [2.60762273e+10]

Melhor encontrado: [1.97452634e+10] Pior encontrado: [3.33509608e+10] Desvio Padrão: 4241193785.0180798

---- RMSE ----

Média: [161481.35271229]

Melhor encontrado: [140517.84006421] Pior encontrado: [182622.45435489] Desvio Padrão: 65124.448443100686

---- R^2 ----

Média: [0.80736039]

Melhor encontrado: [0.82399198] Pior encontrado: [0.78620012] Desvio Padrão: [0.01167604]

Média da execução Melhor métrica por fold (10)

# LASSO- Best alpha

Training score

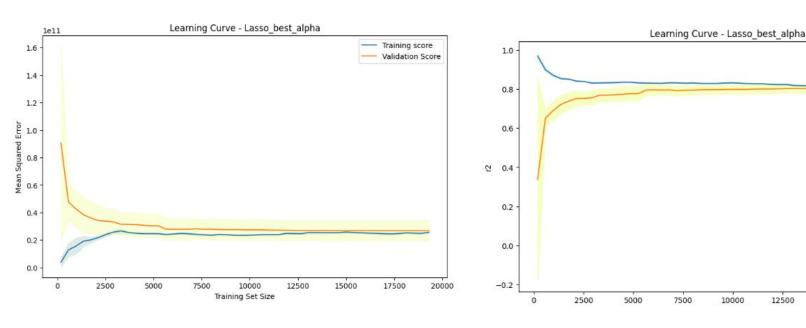
15000

17500

20000

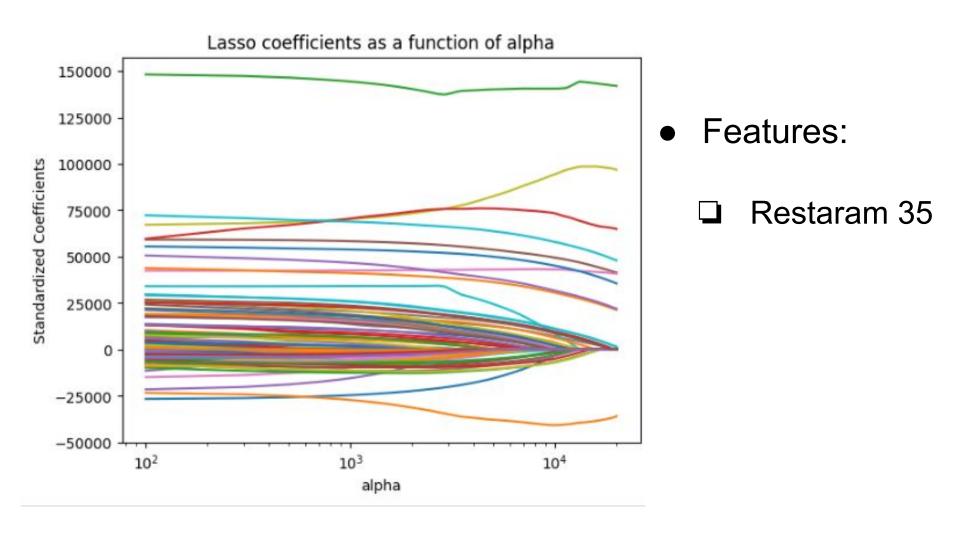
Validation Score

# Learning Curve - MSE e R<sup>2</sup>



```
[learning_curve] Training set sizes: [ 192 582 972 1362 1752 2141 2531 2921 3311 3700 4090 4480 4870 5260 5649 6039 6429 6819 7208 7598 7988 8378 8768 9157 9547 9937 10327 10716 11106 11496 11886 12276 12665 13055 13445 13835 14224 14614 15004 15394 15784 16173 16563 16953 17343 17732 18122 18512 18902 19292]
```

### **LASSOCV**



# LASSO alpha 10000

Features:

Restaram 35: Zerou mês, dias da semana e muitos zipcodes Coeficiente: 0.0, Característica: sqft\_lot
Coeficiente: 0.0, Característica: floors
Coeficiente: 0.0, Característica: sqft\_basement
Coeficiente: 0.0, Característica: yr\_renovated
Coeficiente: -0.0, Característica: long
Coeficiente: 0.0, Característica: sqft\_living15
Coeficiente: -0.0, Característica: sqft\_lot15
Coeficiente: 0.0, Característica: renovada
Coeficiente: -0.0, Característica: tem porao

Mais importantes:

Coeficiente: 140556.20195049015, Característica: sqft living

Coeficiente: 94430.37784864858, Característica: grade Coeficiente: 73293.34756486684, Característica: lat

Coeficiente: 57874.45537203412, Característica: zipcode\_98004 Coeficiente: 49428.18988739083, Característica: waterfront Coeficiente: 45093.29514132832, Característica: zipcode 98039

Coeficiente: 43129.42352397838, Característica: view

Coeficiente: -40813.38132870279, Característica: yr built

Coeficiente: 31653.002737472947, Característica: zipcode 98112

# LASSO- alpha 10<sup>4</sup>

### 10 Execuções

#### ---- MSE ----

Média: 31110078095.188896

Melhor encontrado: 31031074699.08326 Pior encontrado: 31163158123.466225 Desvio Padrão: 42131428.87023587

#### ---- RMSE ----

Média: 176380.492388441

Melhor encontrado: 176156.39272840274 Pior encontrado: 176530.8984950403 Desvio Padrão: 6490.872735637009

#### ---- R^2 ----

Média: 0.7706594151245298

Melhor encontrado: 0.7718257684610813 Pior encontrado: 0.7699382461337724 Desvio Padrão: 0.0006273695480550562

### 1 Execução

#### ---- MSE ----

Média: [3.11274344e+10]

Melhor encontrado: [2.33558823e+10] Pior encontrado: [3.9903865e+10] Desvio Padrão: 5271473538.4402895

#### ---- RMSE ----

Média: [176429.6868269]

Melhor encontrado: [152826.31410074] Pior encontrado: [199759.51794553] Desvio Padrão: 72604.91401028095

#### ---- R^2 ----

Média: [0.77021391]

Melhor encontrado: [0.78950252] Pior encontrado: [0.74211433] Desvio Padrão: [0.01545429]

### **XGBoost**

### 10 Execuções

### 1 Execução

---- MSE ----

Média: 15544259905.234043

Melhor encontrado: 14540372021.089132 Pior encontrado: 16283449148.572483 Desvio Padrão: 483364556.8164797

---- RMSE ----

Média: 124676.62132586865

Melhor encontrado: 120583.46495722012 Pior encontrado: 127606.61874907775 Desvio Padrão: 21985.553366164786

---- R^2 ----

Média: 0.8853879727961473

Melhor encontrado: 0.8921653209573094 Pior encontrado: 0.879592269382972 Desvio Padrão: 0.003562989520561595 ---- MSE ----

Média: [1.62834491e+10]

Melhor encontrado: [1.15029531e+10] Pior encontrado: [2.35179139e+10] Desvio Padrão: 4436894089.070637

---- RMSE ----

Média: [127606.61874908]

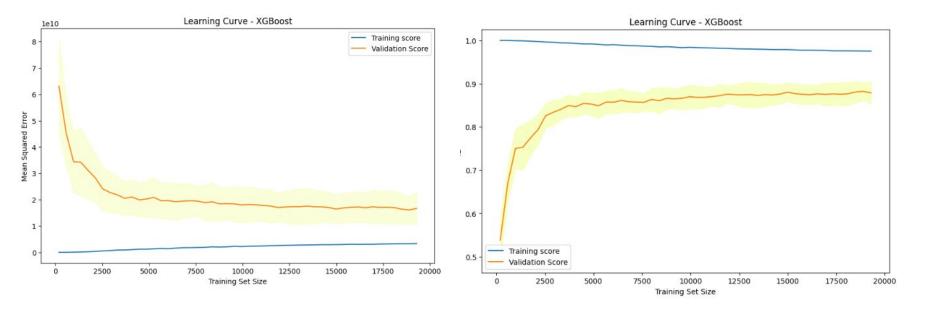
Melhor encontrado: [107251.82074642] Pior encontrado: [153355.51458534] Desvio Padrão: 66610.01493071922

---- R^2 ----

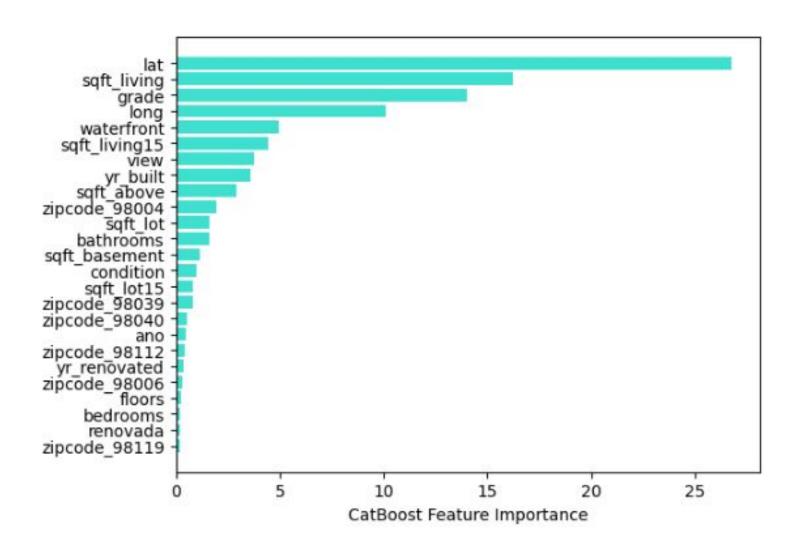
Média: [0.87991252]

Melhor encontrado: [0.91307071] Pior encontrado: [0.83537088] Desvio Padrão: [0.0250387]

# **XGBoost**



### **CATBoost**



### **CATBoost**

### 10 Execuções

#### ---- MSE ----

Média: 13325290504.536999

Melhor encontrado: 12963737514.863361 Pior encontrado: 13538847605.364302 Desvio Padrão: 206759060.68374214

#### ---- RMSE ----

Média: 115435.22211412337

Melhor encontrado: 113858.40994350554 Pior encontrado: 116356.55377057324 Desvio Padrão: 14379.118911941097

#### ----- R^2 -----

Média: 0.9018769741395148

Melhor encontrado: 0.9045269844843651 Pior encontrado: 0.8995426732941338 Desvio Padrão: 0.0014566023678535117

### 1 Execução

#### ---- MSE ----

Média: [1.35327708e+10]

Melhor encontrado: [9.93978371e+09] Pior encontrado: [1.90999188e+10] Desvio Padrão: 2772347541.9632955

#### ---- RMSE ----

Média: [116330.43811431]

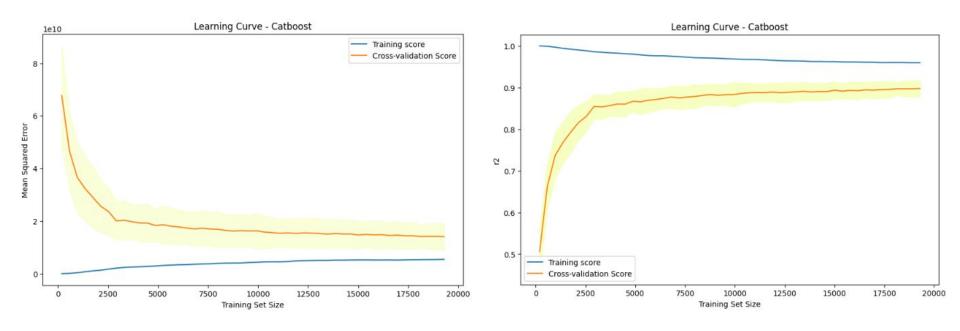
Melhor encontrado: [99698.46393002] Pior encontrado: [138202.45585568] Desvio Padrão: 52653.08672778164

#### ---- R^2 ----

Média: [0.90017196]

Melhor encontrado: [0.91686563] Pior encontrado: [0.87663848] Desvio Padrão: [0.01171248]

# **CATBoost**



# Comparação dos Modelos

### Comparativo dos modelos, considerando 10 execuções

Modelo	Média RMSE	Desvio RMSE	Média R^2	Desvio R^2
Lasso - best alpha	161.460,64	5.918,89	0,80770	0,00044
Lasso - alpha 10 <sup>4</sup>	176.380,49	6.490,87	0,77066	0,00063
XGBoost	124.676,62	21.985,55	0,88539	0,00356
CATBoost	115.435,22	14.379,12	0,90188	0,00146

# CONCLUSÃO

- Abordagens.
- Resultados.
- Trabalhos futuros.

# **OBRIGADO!**

