# Trabalho finanças Régis

Fabio Michel
22 de agosto de 2016

O presente trabalho visa implementar um modelo para a previsão de preços de imóveis para a cidade de Pelotas- RS.

A partir de agora, iremos iniciar a implementação e previsão do modelo.

Assim, iremos carregar e instalar alguns pacotes, utilizar o script anterior da análise preliminar como fonte e implementar o modelo de previsão.

### Instalar e carregar pacotes necessarios

if (!require("pacman")) install.packages("pacman") pacman::p\_load(data.table, Metrics, caret)

# Separar conjuntos train e test

set.seed(4321) trainIndex <- createDataPartition(aptos\$preco, p=.7, list=F) trainData <- aptos[trainIndex, ] testData <- aptos[-trainIndex, ]

# Criar variaveis do conjunto train e escalonar dados

dummiesTrain <- predict(dummyVars(~ bairro, data = trainData), newdata = trainData)

# Aqui, criamos a variável cobertura que iremos utilizar na equação para o modelo de previsão.

... dataTrain <- data.frame(preco = trainDatapreco, area = trainDataarea, area2 = trainData $area^2$ , area3 = trainDataarea^3, quartos = trainDataquartos, quartos2 = trainDataquartos^2, quartos3 = trainData $quartos^3$ , suites = trainDatasuites, suites2 = trainData $suites^2$ , suites3 = trainDatasuites^3, vagas = trainDatavagas, vagas2 = trainDatavagas^2, vagas3 = trainData $vagas^3$ , cobertura = trainDatacobertura, dummiesTrain[,2:ncol(dummiesTrain)]) # Incluir novas variaveis aqui ... maxs <- apply(dataTrain, 2, max) mins <- apply(dataTrain, 2, max) scaledTrain <- as.data.frame(scale(dataTrain, center = mins, scale = maxs - mins)) adj1 <- (max(dataTrainpreco) - min(dataTrain<math>preco)) adj2 <- min(dataTrainpreco)

## Funcao para computar MAE utilizando train

```
mae
Summary <- function (data, lev = NULL, model = NULL) { out <- mae
(dataobs, data pred) names
(out) <- "MAE" out }
```

formula 1 <- preco ~ area + area 2 + area 3 + bairro. PORTO + bairro. CENTRO + bairro. FRAGATA + bairro. ZONA. NORTE + bairro. TRES. VENDAS + quartos + quartos 2 + quartos 3 + vagas + vagas 2 + vagas 3 + suites 4 + suites 2 + suites 3 + suites 3 + suites

formula 2 <- preco ~ area + area 2 + area 3 + bairro. PORTO + bairro. CENTRO + bairro. FRAGATA + bairro. ZONA. NORTE + bairro. TRES. VENDAS + quartos + quartos 2 + quartos 3 + vagas + vagas 2 + vagas 3 + suites 2 + suites 2 + suites 3 + cobertura

# Para melhorar e eficiência computacional o método da função cross validation foi alterado para "cv" e "boot632", é possível que isso gere overfitting no modelo

### Metodo de cross validação da função train

```
fitControl <- trainControl(method = "cv", number = 10, repeats = 10, summaryFunction = maeSummary, savePredictions = "final")
```

 $\label{eq:control} \begin{tabular}{ll} fitControl2 <- trainControl(method = "boot632", number = 5, repeats = 10, summaryFunction = maeSummary, savePredictions = "final") \end{tabular}$ 

#### Melhor modelo ate o momento

 $svmGrid <-expand.grid(sigma= 2^c(-10, -5, 0), C= 2^c(0:5)) \ set.seed(21) \ svm.radial2 <-train(formula1, data = scaledTrain, method = "svmRadial", trControl=fitControl, metric = "MAE", maximize = FALSE, tuneGrid = svmGrid) mse.svmradial2 <- mse(svm.radial2predobsadj1+adj2, svm.radial2predpredadj1+adj2) mae.svmradial2 <- mae(svm.radial2predobsadj1+adj2, svm.radial2predpredadj1+adj2) mse.svmradial2 mae.svmradial2$ 

# Modelo implementado

 $svmGrid2 <- expand.grid(sigma= 2^c(-10, -5, 0), C= 2^c(0:5)) \ set.seed(21) \ modelo <- \ train(formula2, data = scaledTrain, method = "svmRadial", trControl=fitControl2, metric = "MAE", maximize = FALSE, tuneGrid = svmGrid2)$ 

 $\label{eq:macmodelo} mse. modelo <- mse (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mae. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo mae. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2, modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo mse. modelo <- mae (modelo predobs adj1+adj2) mse. modelo$ 

# Criar variaveis do conjunto test e escalonar dados

```
{\tt dummiesTest} < - \ {\tt predict}({\tt dummyVars}(\sim {\tt bairro}, \ {\tt data} = {\tt testData}), \ {\tt newdata} = {\tt testData})
```

dataTest <- data.frame(preco = testDatapreco, area = testDataarea, area2 = testData $area^2$ , area3 = testDataarea^3, quartos = testDataquartos,  $quartos2 = testDataquartos^2$ , quartos3 = testData $quartos^3$ ,  $suites = testDataquartos^3$ 

 $test Datas uites 2 = test Datas uites ^2, suites 3 = test Datas uites ^3, \ vagas = test Datavagas, vagas 2 = test Datavagas ^2, \ vagas 3 = test Datavagas ^3, cobertura = test Datacobertura, \ dummies Test [,2:6]) \ \# Incluir \ as mesmas \ variaveis \ do \ conjunto \ train$ 

scaledTest <- as.data.frame(scale(dataTest, center = mins, scale = maxs - mins))

## Avaliar resultado do melhor modelo no conjunto test

 $pred\_test <- pred\_test *- pred\_test* adj1 + adj2 mse(pred\_test, testDatapreco) mae(pred_test, testDatapreco)$ 

## [1] 6252.174

## [1] 48.7491

View(cbind(mae.svmradial2, mae.modelo))