APRENDENDO COM OS DADOS

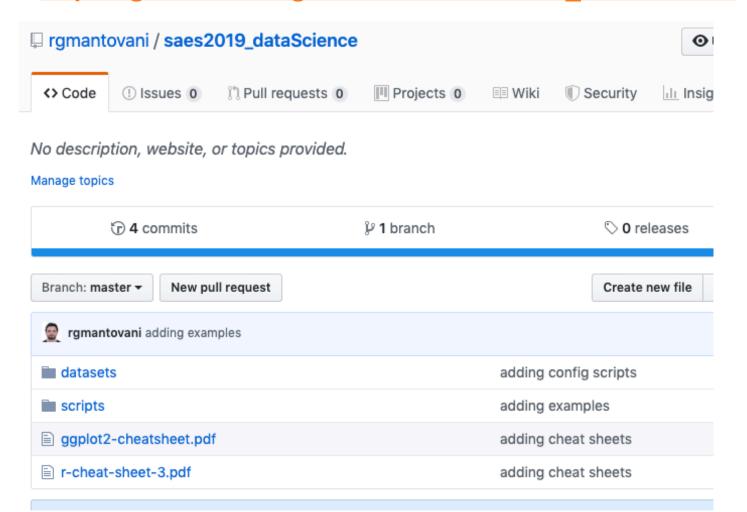
UMA ABORDAGEM DE CIÊNCIA DE DADOS E APRENDIZADO DE MÁQUINA UTILIZANDO R (PARTE 2)

Prof. Rafael G. Mantovani 04/09/2019



Material

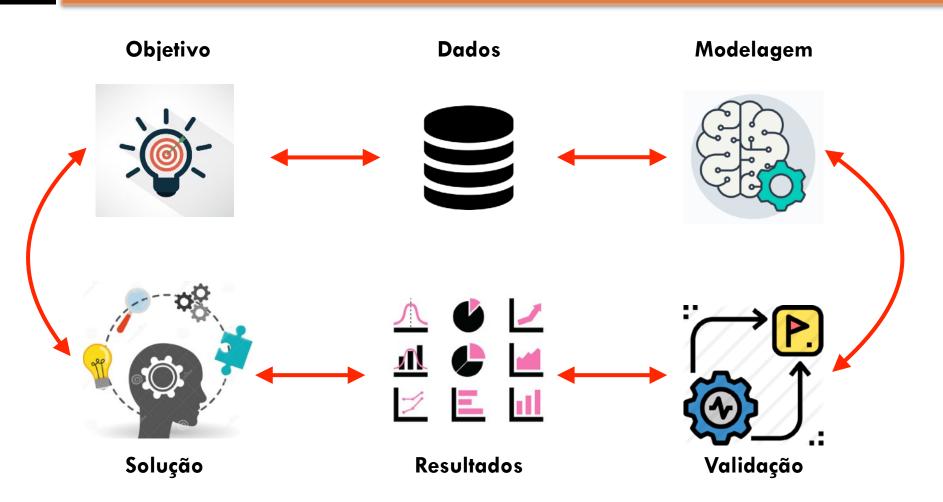
Link: https://github.com/rgmantovani/saes2019 dataScience



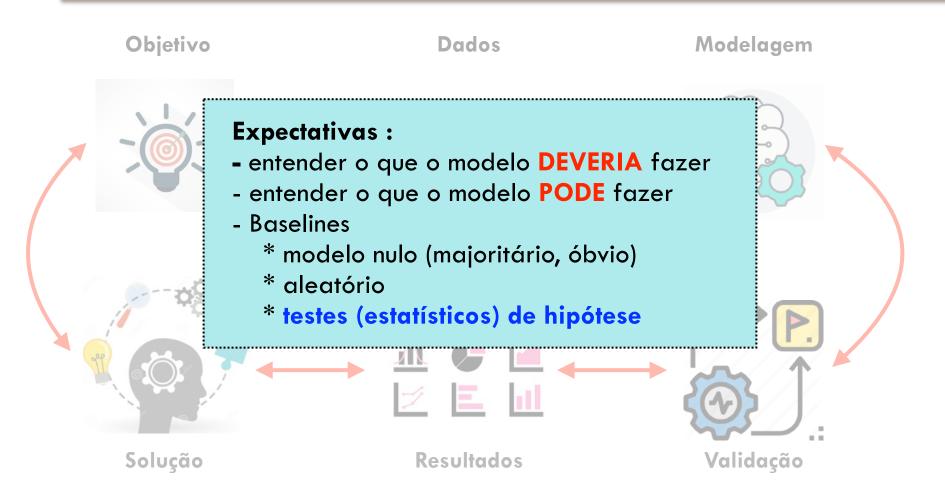
- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- Referências

- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências

Fluxo de Ciência de Dados



Fluxo de Ciência de Dados



Ferramentas

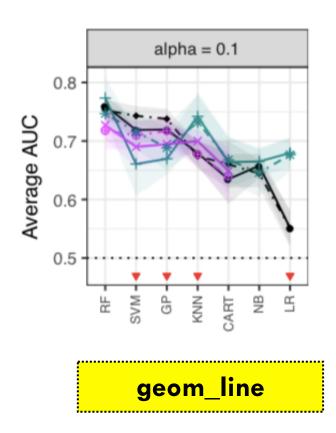


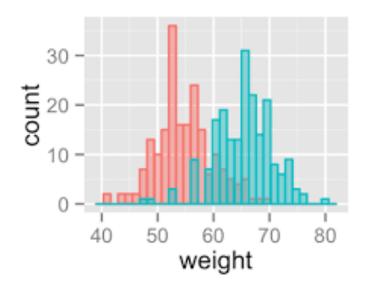




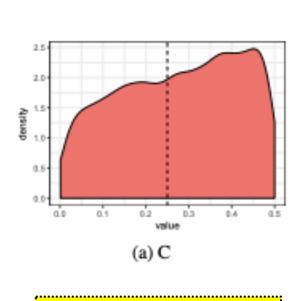


- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências

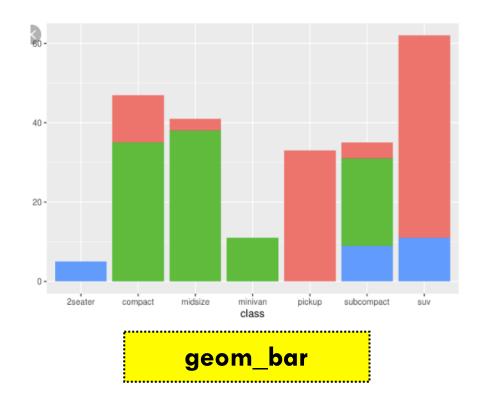


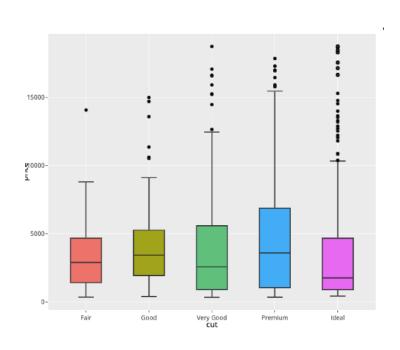


geom_histogram

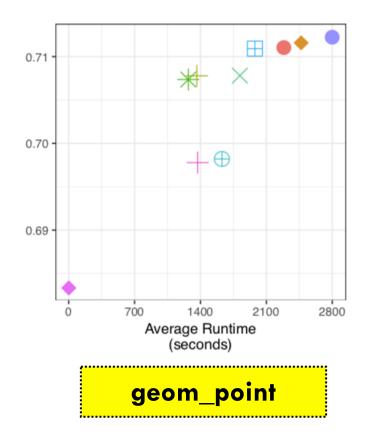


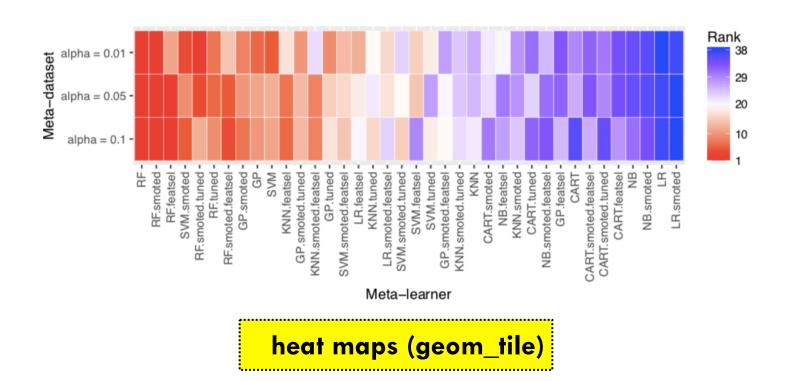
geom_density





geom_boxplot





plotting.R

```
1
 2
    library(ggplot2)
 3
 4
    mpg
 5
 6
    # plotar grafico com x = mpq$dipl e y = mph$hwy
 7
    ggplot(data = mpg) + geom_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy))
 8
 9
    # adicionando a cor das classes
10
    qqplot(data = mpq) +
11
      geom\_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, colour = class))
12
13
   # tamanho dos pontos
14
    qqplot(data = mpq) +
15
      geom\_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, size = class))
16
17
    # tamanho dos pontos + coores
18
    ggplot(data = mpg) +
      geom\_point(mapping = aes(x = displ, y = hwy, colour = class, size = class))
19
20
   # shape -> forma dos pontos
21
22 # alpha -> transparencia
```

- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências

cleaning.R

```
# carregar os pacotes
   library(OpenML)
                         # para acessar e obter o dataset
   library(mlr) # para manipularmos os dados
    library(ggplot2)
                       # para visualizar o dataset
10
11
    # loading dataset usando o pacote OpenML
12
    data = getOMLDataSet(data.id = 510)
13
14
    # tambem poderia ser
    # data = OpenML::getOMLDataSet(data.id = 510)
15
16
    # o objeto "data" retorna muita informacao, vamos pegar apenas o dataset no slot $data
17
    dataset = data$data
18
19
   View(dataset)
20
21
   # Verificar os problemas que podemos ter com os dados
    # 1 - atributos (features) desnecessarios -> ids
22
23
    teste = apply(dataset, 2, unique)
24
    lapply(teste, length)
25
26
    # 'species' e um atributo do tipo identificador,
    # ele nao adiciona nada na resolucao do problema
27
28
    ggplot(data = dataset) +
29
      geom_point(mapping = aes(x = species, y = overall_danger_index)) +
20
```

cleaning.R

Comandos úteis:

OpenML::getDataSet()

Pegar dataset do site do OpenML

mlr::impute()

Imputar dados ausentes

caret::findCorrelation()

Encontrar atributos correlacionados

mlr::normalizeFeatures ()

Normaliza as features

- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências

ex01_holdout.R

```
# Carregando os pacotes necessarios para o script funcionar
 2 library(OpenML)
 3 library(mlr)
 4 library(ggplot2)
   library(reshape2)
 6
    # Pegar o dataset iris do OpenML (id = 61)
    dataObj = getOMLDataSet(data.id = 61)
    dataset = dataObj$data
10
11
   # Caracteristicas gerais do dataset
12
    summary(dataset)
13
    colnames(dataset)[ncol(dataset)] = "Species"
14
15 # Plotar a distribuicao de classes
    ggplot(data = dataset) + geom_bar(aes(x = Species,
16
17
      colour = Species, fill = Species))
18
19 # criar uma taerfa de classificação
20 task = makeClassifTask(data = dataset, target = "Species")
   print(task)
21
```

ex01_holdout.R

Comandos úteis:

OpenML::getDataSet () Pegar dataset do site do OpenML

mlr::makeClassifTask() Define uma tarefa preditiva

mlr::makeLearner () Define um learner / algoritmo

mlr::makeResampleDesc () Define método de avaliação

mlr::resample () Rodamos nosso experimento

mlr::getRRPredictions () Acessar o valor das predições

Exercício 01

- Replicar o script para outro dataset do OpenML
 - ler os dados via código / baixar o arquivo
 - definir algum algoritmo de classificação
 - ver aqui: https://mlr.mlr-org.com/articles/tutorial/
 integrated_learners.html#classification-82

plotar (predito x valor real)

ex02_CV.R

```
# Dividir os dados do dataset em treino e teste, e rodar varias permutacoes
30
31
    rdesc = makeResampleDesc(method = "CV", iters = 10, stratify = TRUE)
32
33
    # Medidas de desempenho para avaliar os resultados
34
    measures = list(acc, bac)
35
36
    # Rodar o algoritmo na tarefa e coletar os resultados
    result = resample(learner = algo, task = task, resampling = rdesc,
37
38
                      measures = measures, show.info = TRUE)
    result
39
40
    # mostrando o resultado
41
42
    print(result$aggr)
43
    # Checar as predicoes obtidas pelo algoritmo
44
    result$pred
45
    pred = getRRPredictions(res = result)
46
47
    print(pred)
48
49
    # tabela predicoes
    table(pred$data[,2:3])
50
51
```

ex02_CV.R

Pegar dataset do site do OpenML

Rodamos nosso experimento

Acessar o valor das predições

Comandos úteis:

OpenML::getDataSet()

mlr::resample ()

mlr::getRRPredictions()

mlr::makeClassifTask()

Define uma tarefa preditiva

mlr::makeLearner ()

Define um learner / algoritmo

mlr::makeResampleDesc ()

Define método de avaliação

Exercício 02

Replicar o script e comparar os resultados com o exercício anterior

- usar validação cruzada (10 partições /folds)
- plotar (predito x valor real)

- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências

ex03_benchmarkA.R

```
# carregando os pacotes necessarios
   library(OpenML)
    library(mlr)
    library(ggplot2)
 5
    # Obter o dataset do OpenML
    data_obj = getOMLDataSet(data.id=61)
    dataset = data_obj$data
 9
10
    # Criar uma tarefa de classificação
11
    task = makeClassifTask(data = dataset, target = "class")
12
    # Criar uma lista de algoritmos (learners)
13
    lrns = list(
14
      makeLearner("classif.lda", id = "lda"),
                                                                 # LDA - algoritmo linear
15
      makeLearner("classif.svm", id = "svm"),
16
      makeLearner("classif.rpart", id = "rpart"),
17
                                                                 # DT - arvore de decisao
      makeLearner("classif.randomForest", id = "randomForest") # RF - random Forest
18
19
20
```

ex03_benchmarkB.R

```
19
    # Criar tarefas de classificação, uma para cada dataset
20
21
   task1 = makeClassifTask(id = data1$desc$name, data = dataset1, target = "class")
    task2 = makeClassifTask(id = data2$desc$name, data = dataset2, taraet = "Class")
22
23
   task3 = makeClassifTask(id = data3$desc$name, data = dataset3, target = "Class")
24
   task4 = makeClassifTask(id = data4$desc$name, data = dataset4, target = "Class")
    tasks = list(task1, task2, task3, task4)
25
26
    # Criando uma lista de algoritmos (learners)
27
    lrns = list(
28
      makeLearner("classif.lda", id = "lda").
29
      makeLearner("classif.svm", id = "svm"),
30
      makeLearner("classif.rpart", id = "rpart"),
31
32
      makeLearner("classif.randomForest", id = "randomForest")
33
34
    # Criando uma estrategia de validação
35
    # rdesc = makeResampleDesc("RepCV", folds = 10, reps = 10, stratify = TRUE)
36
    rdesc = makeResampleDesc("CV", iters = 10, stratify = TRUE)
37
38
```

ex03_benchmark(A | B).R

Comandos úteis:

OpenML::getDataSet ()	Pegar dataset do site do OpenML
mlr::makeClassifTask()	Define uma tarefa preditiva
mlr::makeLearner ()	Define um learner / algoritmo
mlr::makeResampleDesc ()	Define método de avaliação
mlr::benchmark ()	Rodamos nosso experimento com vários algoritmos e tarefas
mlr::plotBMR()	Plota os resultados do benchmark

Exercício 03

- Replicar o script:
 - Selecionar vários datasets
 - Definir vários algoritmos
 - usar validação cruzada (10 partições /folds)
 - plotar os resultados

- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- 5 Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências





- https://www.kaggle.com/c/titanic
- □ Titanic (OpenML data id = 40945)

Tarefa:

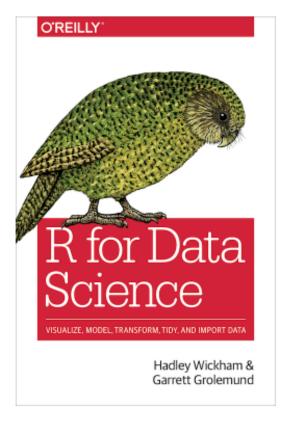
- dados ausentes, ruídos, desbalanceamento, etc ...
- classificação binária
 - quem sobreviveu e quem morreu?
 - quais perfis de pessoas tiveram uma chance maior de sobrevivência?

Passos:

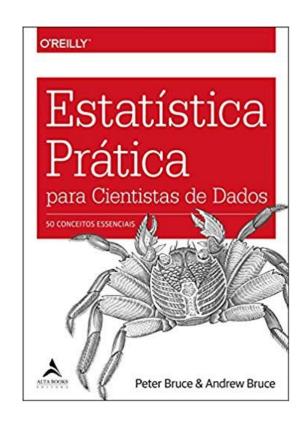
- 01: ler os dados
- 02: limpar e entender os dados
- 03: definir um algoritmo
- 04: definir um processo de validação
- 05: avaliar o modelo (métricas)
- 06: mostrar os resultados e entender as predições

- 1 Revisão
- 2 Visualização dos dados (ggplot2)
- 3 Limpeza dos dados
- 4 Classificação holdout / CV
- **5** Benchmark
- 6 Titanic
- 7 Referências

Referências

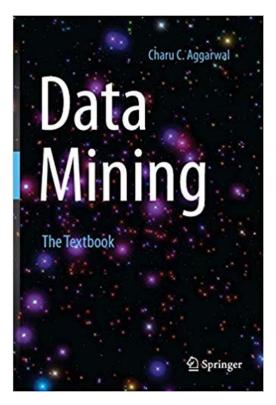


[Wickham & Grolemund, 2018]

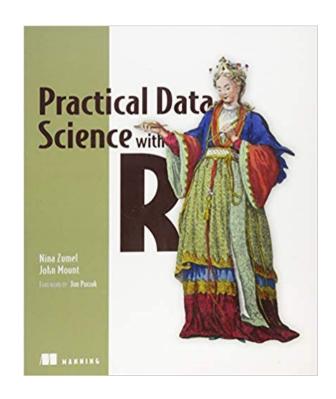


[Bruce & Bruce, 2019]

Referências



[Aggarwal, 2015]



[Zumel and Mount, 2014]

Perguntas?

Prof. Rafael G. Mantovani

rafaelmantovani@utfpr.edu.br