به نام یکتای بی همتا

نام: امیرحسین سهراب بیگ

شماره ی دانشجویی: ۹۳۳۱۰۶۵

درس: داد کاوی

استاد: دکتر ناظرفرد

موضوع: تمرین سری اول

آرائه ی مدلی برای پیش بینی زنده ماندن یا کشته شدن مسافران کشتی تایتانیک

نام کابری در وب سایت Sohrabbeig :Kaggle.com

بهترین درصد در وب سایت Kaggel.com بهترین درصد

/python/1.py:

```
# Import the Pandas library
import pandas as pd
train_url =
train = pd.read_csv(train_url)
test_url =
test = pd.read_csv(test_url)
print("Passengers that survived vs passengers that passed away")
print(train["Survived"].value_counts())
print("---
print(train["Survived"].value_counts(normalize = True))
print("----
print("Males that survived vs males that passed away")
print(train["Survived"][train["Sex"] == 'male'].value_counts())
print("----
# Females that survived vs Females that passed away
print(train["Survived"][train["Sex"] == 'female'].value_counts())
print("-----
print("Normalized male survival")
print(train["Survived"][train["Sex"] == 'male'].value_counts(normalize = True))
print("----")
print("Normalized female survival")
print(train["Survived"][train["Sex"] == 'female'].value_counts(normalize = True))
```

در ابتدا پکیج pandas را import میکنیم سپس فایل های test.csv و test.csv را دانلود کرده سپس با استفاده از تابع value_counts تعداد افرادی که زنده مانده اند را در مرحله ی اول، و درمرحله ی دوم به تفکیک جنسیت، تعداد نجات یافتگان را پیدا میکنیم.

که نتایج زیر بدست میآید:

Passengers that survived vs passengers that passed away

0 549

1 342

Name: Survived, dtype: int64

Passengers that survived vs passengers that passed away as proportion

0 0.616162

1 0.383838

Name: Survived, dtype: float64

Males that survived vs males that passed away

0 468

1 109

Name: Survived, dtype: int64

Females that survived vs Females that passed away

1 233

0 81

Name: Survived, dtupe: int64

Normalized male survival

0 0.811092

```
1 0.188908
```

Name: Survived, dtype: float64

Normalized female survival

1 0.742038

0 0.257962

Name: Survived, dtype: float64

(1

یک نتیجه گیری ابتدایی که از اطلاعات بالا میتوان گرفت این است که با توجه به اینکه حدودا ۶۲ درصد افرادی که حضور داشته اند مرده اند، پس تمام داده های تست ما نیز خواهند مرد. که مشخصا تحلیل خوبی نیست

/python/2.py:

```
import pandas as pd
import numpy as np
# Load the train and test datasets to create two DataFrames
train_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train = pd.read_csv(train_url)
test_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
test = pd.read_csv(test_url)
my_prediction = np.zeros((test.shape[0],), dtype=np.int)
PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astype(int)
my_solution = pd.DataFrame(my_prediction, PassengerId, columns = ["Survived"])
my_solution.to_csv("my_solution_one.csv", index_label = ["PassengerId"])
```

در کد بالا پکیج numpy را نیز import کردیم زیرا در تولید آرایهی صفر برای ما کابرد داشت



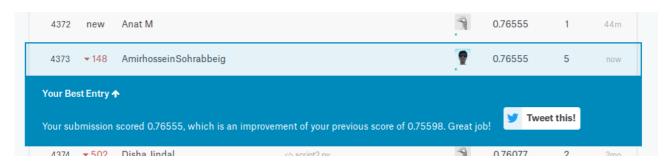
به هر حال پس از آپلود کردن فایل نتیجه در سایت Kaggle به درستی ۷۵ درصد مواقع پیش بینی کرده بود

با توجه به اطلاعاتی که مرحلهی قبل بدست آوردیم به نظر میرسد که خانم ها شانس بیشتری برای زنده ماندن نسبت به آقایان دارند. لذا پیش بینی ما برای داده ی تست میتواند به این صورت باشد که هر کسی که زن بود زنده میماند و هرکسی که مرد بود میمیرد

/python/3.py:

```
import pandas as pd
import numpy as np
test_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
test = pd.read_csv(test_url)
# Initialize a Survived column to o
test["Survived"] = o
# Set Survived to 1 if Sex equals "female" and print the `Survived` column from 'test_one'
test["Survived"][test["Sex"] == "female"] = 1
PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astype(int)
my_solution = pd.DataFrame(test[["Survived"]].as_matrix(), PassengerId, columns
= ["Survived"])
my_solution.to_csv("my_solution_two.csv", index_label = ["PassengerId"])
```

نتیجهی بدست آمده در سایت کگل دقتی در حدود ۷۷ درصد را نشان میدهد:



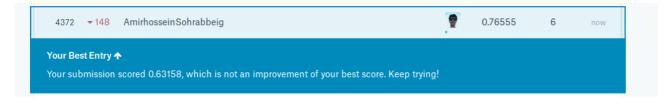
(٣

با توجه به اینکه احتمالا بچه ها زودتر نجات داده میشوند یک حدس این میتواند باشد که بچه ها یعنی افرادی که سن بالاتر از ۱۸ دارند خواهند مرد. لذا میتوان فیلد نجات یافتن را بر اساس سن پرکرد که کد آن به صورت زیر میباشد

/python/4.py:

```
import pandas as pd
import numpy as np
test_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
test = pd.read_csv(test_url)
# Initialize a Survived column to o
test["Survived"] = 0
# Set Survived to 1 if age is less than 18 and to o if age in greater equal than
18
test["Survived"][test["Age"] < 18] = 1
test["Survived"][test["Age"] >= 18] = 0
PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astype(int)
my_solution = pd.DataFrame(test[["Survived"]].as_matrix(), PassengerId, columns
= ["Survived"])
my_solution.to_csv("my_solution_three.csv", index_label = ["PassengerId"])
```

نتیجه ی آپلود فایل حاصل از کد بالا به صورت زیر میباشد:



(4

درخت تصمیم:

/python/5.py:

```
# Import the Pandas library
import pandas as pd
# Import the Numpy library
import numpy as np
# Import 'tree' from scikit—learn library
from sklearn import tree
# Load the train and test datasets to create two DataFrames
train_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train = pd.read_csv(train_url)
```

```
test_url =
test = pd.read_csv(test_url)
train("Sex")[train("Sex"] == "male"] = 0
train["Sex"][train["Sex"] == "female"] = 1
test["Sex"][test["Sex"] == "male"] = 0
test["Sex"][test["Sex"] == "female"] = 1
train["Embarked"] = train["Embarked"].fillna("S")
train["Age"] = train["Age"].fillna(train["Age"].median())
test["Age"] = test["Age"].fillna(test["Age"].median())
train["Embarked"][train["Embarked"] == "S"] = 0
train("Embarked")[train("Embarked") == "C") = 1
target = train["Survived"].values
features_one = train[["Pclass", "Sex", "Age", "Fare"]].values
#to understand if there is Nan in the arrays
# print(np.isnan(target).any())
# print(pd.isnull(features_one).any())
my_tree_one = tree.DecisionTreeClassifier()
my_tree_one = my_tree_one.fit(features_one,target)
test.Fare[152] = test["Fare"].median()
test_features = test[["Pclass", "Sex", "Age", "Fare"]].values
my_prediction = my_tree_one.predict(test_features)
# Create a data frame with two columns: PassengerId & Survived. Survived
PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astype(int)
my_solution = pd.DataFrame(my_prediction, PassengerId, columns = ["Survived"])
my_solution.to_csv("my_solution_four.csv", index_label = ['PassengerId'])
```

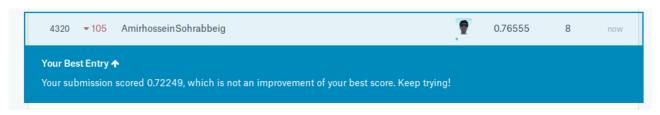
در مراحل قبل ما به صورت دستی در مورد زنده ماندن یا نماندن هر یک از مسافران کشتی تایتانیک تصمیم میگرفتیم. یک راه ساده تر استفاده از درخت تصمیم است. در درخت تصمیم همه ی داده ها در ابتدا در ریشه قرار دارند. سپس مشخص میشود که در هر مرحله بر اساس چه ویژگی ای داده ها را تقسیم کنیم. پس از هر تقسیم یک لایه پایین میرویم و همین طور ادامه داده تا به گره های نهایی برسیم. در گره ی نهایی مشخص میشود که داده هایی که در این گره قرار میگیرند زنده میمانند یا خیر

برای ساختن درخت کلاس tree را از پکیج import ، sklearn میکنیم.

دو نکته وجود دارد. اول اینکه درخت تصمیم ما با مقادیر غیر عددی کار نمیکند لذا باید این به هر یک از این مقادیر یک عدد نسبت بدهیم. مثلا به جای مقدار s برای ویژگی embarked عدد یک و ... استفاده میکنیم از طرف دیگر برخی از مسافران دارای مقادیر نامشخص یا NaN برای برخی ویژگی های خود هستند که باید به جای این مقادیر نامشخص مقدار بگذاریم. که به این عمل imputation گفته میشود

```
my_tree_one = tree.DecisionTreeClassifier()
my_tree_one = my_tree_one.fit(features_one,target)
```

در دو خط بالا هم درخت تصمیم را بر اساس آرایه ی features_one و آرایه ی target میسازیم در دو خط بالا هم درخت تصمیم را بر اساس آرایه ی test را پیش بینی در انتها با استفاده از درخت ساخته شده زنده ماندن یا نماندن مسافران موجود در دیتافریم test را پیش بینی می کنیم. دقت این پیش بینی در وب سایت کگل ۷۲ درصد ارزیابی شده است.



(5

/python/6.py:

```
# Import the Pandas library
import pandas as pd

# Import the Numpy library
import numpy as np

# Import 'tree' from scikit—learn library
from sklearn import tree

# Load the train and test datasets to create two DataFrames
train_url =

"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train = pd.read_csv(train_url)
```

```
test_url =
test = pd.read_csv(test_url)
train["Sex"][train["Sex"] == "male"] = 0
train["Sex"][train["Sex"] == "female"] = 1
test["Sex"][test["Sex"] == "male"] = 0
test["Sex"][test["Sex"] == "female"] = 1,
train["Embarked"] = train["Embarked"].fillna("S")
train["Age"] = train["Age"].fillna(train["Age"].median())
test["Age"] = test["Age"].fillna(test["Age"].median())
train["Embarked"][train["Embarked"] == "S"] = 0
train["Embarked"][train["Embarked"] == "C"] = 1
test["Embarked"][test["Embarked"] == "S"] = 0
test["Embarked"][test["Embarked"] == "C"] = 1
test["Embarked"][test["Embarked"] == "Q"] = 2
# Create the target and features numpy arrays: target, features_two
target = train["Survived"].values
features_two = train[["Pclass","Age","Sex","Fare", "SibSp", "Parch",
max_depth = 10
min_samples_split = 5
my_tree_two = tree.DecisionTreeClassifier(max_depth = max_depth,
min_samples_split = min_samples_split, random_state = 1)
my_tree_two = my_tree_two.fit(features_two, target)
test.Fare[152] = test["Fare"].median()
Embarked
test_features = test[["Pclass","Age","Sex","Fare", "SibSp", "Parch",
'Embarked"]].values
my_prediction = my_tree_two.predict(test_features)
```

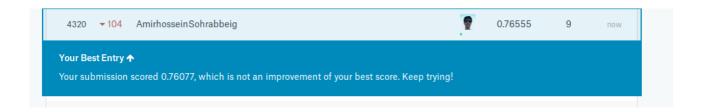
```
# Create a data frame with two columns: PassengerId & Survived. Survived contains your predictions

PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astype(int)

my_solution = pd.DataFrame(my_prediction, PassengerId, columns = ["Survived"])

my_solution.to_csv("my_solution_five.csv", index_label = ['PassengerId'])
```

نتیجه ی بدست آمده از مدل قبل نشان میدهد که انگار مدل ما به خوبی عمل نمیکند زیرا حتی از مدل ساده ای که بر اساس تفکیک جنسیت ساختیم نتیجه ی بدتری گرفت. به نظر میرسید که مدل ما بیشتر از پیش بینی حفظ میکند یا به عبارت دیگر دچار Overfitting شده است برای جلوگیری از این مسئله از دو آرگومان max_depth و min_sample_split که درحالت قبل به صورت پیش فرض مقدار none داشتند استفاده می کنیم. پارامتر max_depth حداکثر عمق درخت را مشخص میکند و اجازه نمیدهد که درخت تصمیم ساخته شده از یک حدی که ما به عنوان ورودی به تابع میدهیم، بزرگ تر شود. پارامتر min_sample_split به نحو دیگری مانع از Overfitting میشود به این صورت که به یک گره اجازه ی تقسیم شدن نمیدهد در حالتیکه تعداد نمونه های موجود در آن گره از یک مقدار مشخصی کمتر باشد به این صورت دیگر درخت ما به داده ها حساس نخواهد بود و Overfitting رخ نخواهد داد آپلود فایل حاصل از کد بالا نتیجی زیر را داشت که دقت بالاتری نسبت به حالت قبل دارد



(6

/python/7.py:

```
# Import the Pandas library
import pandas as pd
# Import the Numpy library
import numpy as np
# Import 'tree' from scikit—learn library
from sklearn import tree
# Load the train and test datasets to create two DataFrames
train_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train = pd.read_csv(train_url)
test_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
```

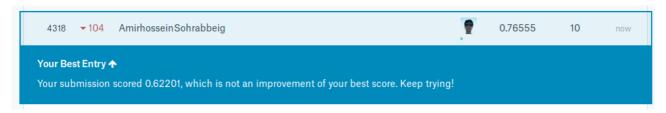
```
test = pd.read_csv(test_url)
train["Sex"][train["Sex"] == "male"] = 0
train("Sex")[train["Sex"] == "female"] = 1
test["Sex"][test["Sex"] == "male"] = 0
test["Sex"][test["Sex"] == "female"] = 1
train["Embarked"] = train["Embarked"].fillna("S")
train["Age"] = train["Age"].fillna(train["Age"].median())
test["Age"] = test["Age"].fillna(test["Age"].median())
# Convert the Embarked classes to integer form
train["Embarked"][train["Embarked"] == "S"] = 0
train["Embarked"][train["Embarked"] == "C"] = 1
train["Embarked"][train["Embarked"] == "Q"] = 2
test["Embarked"][test["Embarked"] == "S"] = 0
test["Embarked"][test["Embarked"] == "C"] = 1
test["Embarked"][test["Embarked"] == "Q"] = 2
# Create the target and features numpy arrays: target, features_two
target = train["Survived"].values
test["family_size"] = test["SibSp"] + test["Parch"] + 1
features_three = train[["Pclass", "Sex", "Age", "Fare", "SibSp", "Parch",
family_size"]].values
my_tree_three = tree. Decision Tree Classifier()
my_tree_three = my_tree_three.fit(features_three, target)
# Impute the missing value with the median
test.Fare[152] = test["Fare"].median()
Embarked
test_features = test[["Pclass", "Sex", "Age", "Fare", "SibSp", "Parch",
'family_size"]].values
my_prediction = my_tree_three.predict(test_features)
PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astype(int)
```

```
my_solution = pd.DataFrame(my_prediction, PassengerId, columns = ["Survived"])
my_solution.to_csv("my_solution_six.csv", index_label = ['PassengerId'])
```

به نظر میرسد که تعداد افراد یک خانواده در نجات یافتن اعضای آن تاثیر داشته باشد. زیرا هرچه خانواده بزرگتر باشد امکان جمع شدن افراد در کنار یکدیگر و تلاش برای نجات سخت تر خواهد بود. به همین دلیل این ویژگی اندازه ی خانواده میتواند یک عامل مهم در درخت تصمیم ما باشد. لذا این ویژگی که از قبل وجود نداشت را به

.دیتافریم اضافه میکنیم. و درخت تصمیم را میسازیم

نتیجه ی کار زنده ماندن افراد را با دقت ۶۲ درصد پیش بینی میکند



(7

جنگل تصادفی:

/python/8.py:

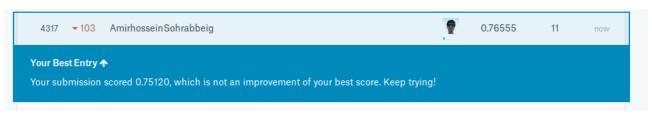
```
# Import the Pandas library
import pandas as pd
# Import the Numpy library
import numpy as np
# Import the `RandomForestClassifier`
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
# Load the train and test datasets to create two DataFrames
train_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train = pd.read_csv(train_url)
test_url =
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
test = pd.read_csv(test_url)
# Convert the male and female groups to integer form
train["Sex"][train["Sex"] == "male"] = 0
train["Sex"][train["Sex"] == "female"] = 1
test["Sex"][test["Sex"] == "female"] = 1
test["Sex"][test["Sex"] == "female"] = 1
# Impute the Embarked variable
```

```
train["Embarked"] = train["Embarked"].fillna("S")
train["Age"] = train["Age"].fillna(train["Age"].median())
test["Age"] = test["Age"].fillna(test["Age"].median())
train["Embarked"][train["Embarked"] == "S"] = 0
train["Embarked"][train["Embarked"] == "C"] = 1
train["Embarked"][train["Embarked"] == "Q"] = 2
test["Embarked"][test["Embarked"] == "S"] = 0
test["Embarked"][test["Embarked"] == "C"] = 1
test["Embarked"][test["Embarked"] == "Q"] = 2
# Create the target and features numpy arrays: target, features_two
target = train["Survived"].values
test.Fare[152] = test["Fare"].median()
features_forest = train[["Polass", "Age", "Sex", "Fare", "SibSp", "Parch",
'Embarked"]].values
forest = RandomForestClassifier(max_depth = 10, min_samples_split=2, n_estimators
my_forest = forest.fit(features_forest, target)
test_features = test[["Pclass", "Age", "Sex", "Fare", "SibSp", "Parch",
'Embarked"]].values
pred_forest = my_forest.predict(test_features)
# Create a data frame with two columns: PassengerId & Survived. Survived
PassengerId =np.array(test["PassengerId"]).astupe(int)
my_solution = pd.DataFrame(pred_forest, PassengerId, columns = ["Survived"])
my_solution.to_csv("my_solution_seven.csv", index_label = ['PassengerId'])
```

برای رفع مشکل overfittingکه دراستفاده از مدل درخت تصمیم رخ میداد میتوان از مدل دیگری به اسم جنگل تصادفی استفاده کرد. به این صورت که برای feature های مشخص روی داده های تمرین درخت های تصمیم متفاوت و بسیار عمیقی ساخته میشود. و با هریک زنده ماندن یا مردن سرنشینان پیش بینی میشود. نتیجهی هر درخت به عنوان یک رای در نظر گرفته میشود و در نهایت مقداری که برای زنده ماندن فرد انتخاب میکنیم مقداری است که رای بیشتری بیاورد

forest = RandomForestClassifier(max_depth = 10, min_samples_split=2, n_estimators = 100, random_state = 1)

. تکه کد بالا این جنگل تصادفی را برای ما میسازد. پارامتر آخر تعداد درخت های این جنگل را مشخص میکند

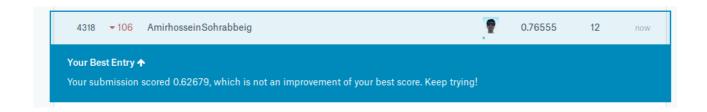


```
این قمست دقیقا از لحاظ مفهومی مانند قسمت بالا است که با زبان {f R} مدل ها پیاده سازی شده اند در هر قسمت آدرسی که فایل در آن قرار داده گرفته است مشخص شده است
```

```
/other/1.R:
# Import the training set: train
train_url <-
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train <- read.csv(train url)</pre>
# Import the testing set: test
test_url <-
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
test <- read.csv(test_url)
# Print train and test to the console
str(test)
str(train)
# Survival rates in absolute numbers
print(table(train$Survived))
# Survival rates in proportions
print(prop.table(table(train$Survived)))
# Two-way comparison: Sex and Survived
print(table(train$Sex, train$Survived))
# Two-way comparison: row-wise proportions
print(prop.table(table(train$Sex, train$Survived), margin = 1))
```

```
0 1
549 342
0.6161616 0.3838384
  female 81 233
  male 468 109
  female 0.2579618 0.7420382
  male 0.8110919 0.1889081
/other/2.R:
# Import the training set: train
train_url <-
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train <- read.csv(train_url)</pre>
# Import the testing set: test
test_url <-
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"
test <- read.csv(test_url)
PassengerId <- as.vector(test$PassengerId)</pre>
test_one <- data.frame(PassengerId)</pre>
test_one$Survived <- 0
write.csv(test_one, file = "first_prediction.csv",row.names=FALSE)
```

(1



(2

/other/3.R:

Import the testing set: test

test_url <-

"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv"

test <- read.csv(test_url)</pre>

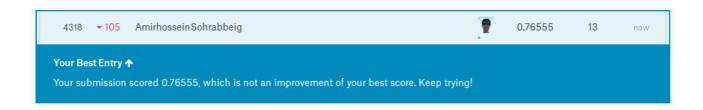
PassengerId <- as.vector(test\$PassengerId)</pre>

test_one <- data.frame(PassengerId)</pre>

test one\$Survived <- 0

test_one\$Survived[test\$Sex == "female"] <- 1

write.csv(test_one, file = "second_prediction.csv",row.names=FALSE)



(3

/other/4.R:

Import the training set: train

```
train_url <-
"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/train.csv"
train <- read.csv(train_url)

# Create the column child, and indicate whether child or no child
train$Child <- NA
train$Child[train$Age < 18] <- 1
```

Two-way comparison
prop.table(table(train\$Child,train\$Survived),1)

Import the testing set: test
test_url <-</pre>

train\$Child[train\$Age >= 18] <- 0

"http://s3.amazonaws.com/assets.datacamp.com/course/Kaggle/test.csv" test <- read.csv(test_url)

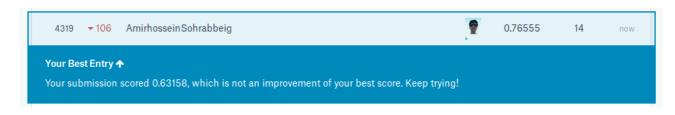
PassengerId <- as.vector(test\$PassengerId)

test_one <- data.frame(PassengerId)

test_one\$Survived <- 0

test_one\$Survived[test\$Age < 18] <- 1

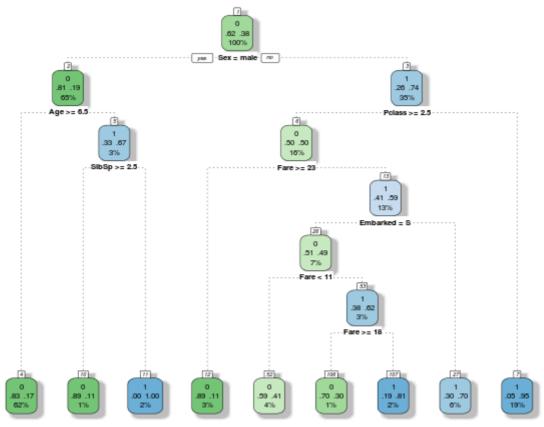
write.csv(test_one, file = "third_prediction.csv",row.names=FALSE)



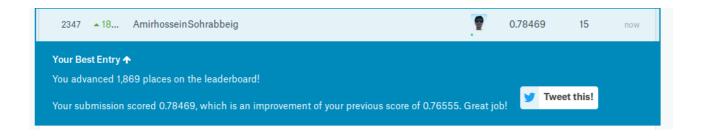
```
# Load in the R package
library(rpart)
# Build the decision tree
my_tree_two <- rpart(Survived ~ Pclass + Sex + Age + SibSp + Parch + Fare +
Embarked, data = train, method = "class")
# Visualize the decision tree using plot() and text()
plot(my_tree_two)
text(my_tree_two)
# Load in the packages to build a fancy plot
library(rattle)
library(rpart.plot)
library(RColorBrewer)
# Time to plot your fancy tree
fancyRpartPlot(my_tree_two)
# Make predictions on the test set
my_prediction <- predict(my_tree_two, test, type = "class")</pre>
# Finish the data.frame() call
my_solution <- data.frame(PassengerId = test$PassengerId, Survived =
my_prediction)
# Use nrow() on my_solution
nrow(my_solution)
# Finish the write.csv() call
```

write.csv(my_solution, file = "fourth_prediction.csv", row.names = FALSE)

/other/plots/Rploto1.png:



Rattle 2017-Feb-23 21:49:36 rstudio

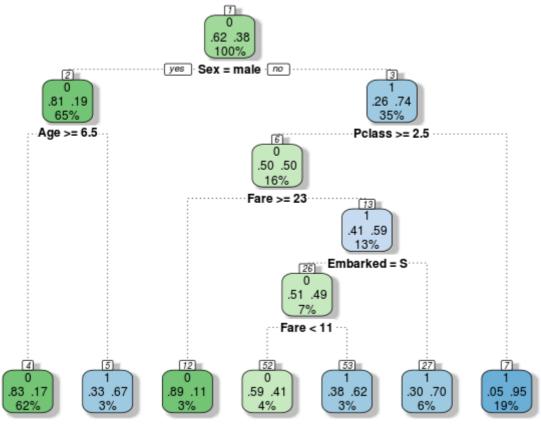


/other/6.R: # Load in the R package library(rpart) my_tree_three <- rpart(Survived ~ Pclass + Sex + Age + SibSp + Parch + Fare + Embarked, data = train, method = "class", control = rpart.control(minsplit = 50, cp = 0)# Visualize the decision tree using plot() and text() plot(my_tree_two) text(my_tree_two) # Load in the packages to build a fancy plot library(rattle) library(rpart.plot) library(RColorBrewer) # Visualize my_tree_three fancyRpartPlot(my_tree_three) # Make predictions on the test set my_prediction <- predict(my_tree_three, test, type = "class")</pre> # Finish the data.frame() call my_solution <- data.frame(PassengerId = test\$PassengerId, Survived = my_prediction)

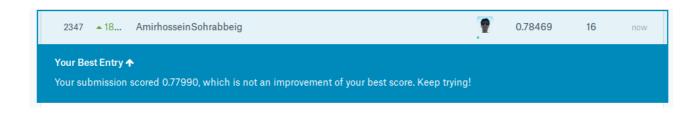
Use nrow() on my_solution
nrow(my_solution)

Finish the write.csv() call
write.csv(my_solution, file = "5th_prediction.csv", row.names = FALSE)

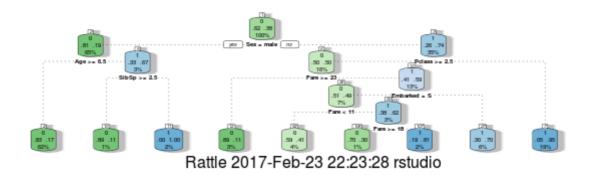
/other/plots/Rploto1.png:

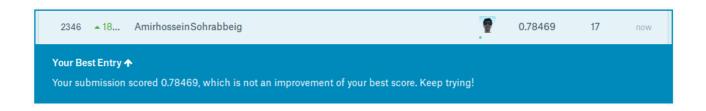


Rattle 2017-Feb-23 22:07:58 rstudio



```
/other/7.R:
# Create train_two
train two <- train
train_two$family_size <- train_two$SibSp + train_two$Parch + 1
test_two <- test
test_two$family_size <- test_two$SibSp + test_two$Parch + 1
# Finish the command
my_tree_four <- rpart(Survived ~ Pclass + Sex + Age + SibSp + Parch + Fare +
Embarked + family_size,
            data = train_two, method = "class")
# Visualize your new decision tree
fancyRpartPlot(my_tree_four)
# Make predictions on the test set
my_prediction <- predict(my_tree_four, test_two, type = "class")</pre>
# Finish the data.frame() call
my_solution <- data.frame(PassengerId = test$PassengerId, Survived =
my_prediction)
# Use nrow() on my_solution
nrow(my_solution)
# Finish the write.csv() call
write.csv(my_solution, file = "6th_prediction.csv", row.names = FALSE)
/other/plots/Rploto1.png:
```





(7

/other/8.R:

load(file = "~/all_data.RData")

Load in the package library(randomForest)

- # Passenger on row 62 and 830 do not have a value for embarkment.
- # Since many passengers embarked at Southampton, we give them the value S. all_data Embarked[c(62, 830)] <- "S"
- # Factorize embarkment codes.

all_data\$Embarked <- factor(all_data\$Embarked)</pre>

Passenger on row 1044 has an NA Fare value. Let's replace it with the median fare value.

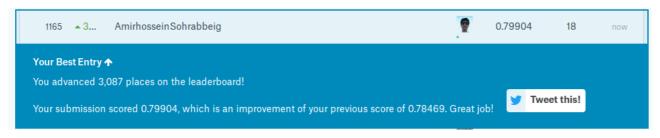
```
# How to fill in missing Age values?
# We make a prediction of a passengers Age using the other variables and a
decision tree model.
# This time you give method = "anova" since you are predicting a continuous
variable.
library(rpart)
predicted age <- rpart(Age ~ Pclass + Sex + SibSp + Parch + Fare + Embarked
+ Title + family_size,
             data = all_data[!is.na(all_data$Age),], method = "anova")
all_data$Age[is.na(all_data$Age)] <- predict(predicted_age,
all_data[is.na(all_data$Age),])
# Split the data back into a train set and a test set
train <- all_data[1:891,]
test <- all_data[892:1309,]
# Set seed for reproducibility
set.seed(111)
# Apply the Random Forest Algorithm
my_forest <- randomForest(as.factor(Survived) ~ Pclass + Sex + Age + SibSp +
Parch + Fare + Embarked + Title,
               data = train, importance = TRUE, ntree = 1000)
# Make your prediction using the test set
my prediction <- predict(my forest, test)</pre>
```

all_data\$Fare[1044] <- median(all_data\$Fare, na.rm = TRUE)

Create a data frame with two columns: PassengerId & Survived. Survived contains your predictions

my_solution <- data.frame(PassengerId = test\$PassengerId, Survived =
my_prediction)</pre>

Write your solution away to a csv file with the name my_solution.csv write.csv(my_solution, file = "last_prediction.csv", row.names = FALSE)



سوالات

2 DataFrame (1

دیتا فریم(dataFrame) یک ساختمان داده ی دوبعدی برچسب گذاری شده است با ستون هایی که می توانند از از انواع(type) های متفاوت باشند. می توان به آن به عنوان یک جدول در زبان اسکیوال یا یک دیشکنری از series نگاه کرد. دیتافریم رایج ترین شی در pandas است. مثل series ها دیتافریم ها هم میتوانند انواع مختلف ای از ورودی ها را بپذیرند

- Dict of 1D ndarrays, lists, dicts, or Series
- 2-D numpy.ndarray
- Structured or record ndarray
- A Series
- Another DataFrame

2) مقصود از Imputation چیست؟

در آمار به عمل جایگزنی دادههای گمشده با داده های جایگزین imputation گفته می شود. سه مشکل اصلی وجود دارد که دادههای گمشده باعث می شوند: ۱.دادههای گشمده می توانند مقادیر قابل توجهی bias ایجاد کنند ۲. می توانند کنترل کردن و تحلیل داده ها را سخت تر کنند. ۳. بهره وری را کاهش دهند

3) normalize کر دن داده ها به چه منظوری صورت میگیر د؟

معمولا داده ها در رنج های متفاوتی قرار گرفته اند که همین باعث میشود مقایسه و کارکردن با آنها مشکل شود برای جلوگیری از این مسئله میتواند داده ها را نرمال کرد. به این صورت که آنها را به رنج ۰ تا ۱ میبریم تا همه ی داده ها در یک رنج قرار بگیرند. و کار کردن با آنها ساده تر شود. به این عمل normalization گفته میشود

(4

آیا در درخت تصمیم تمام ویژگی های مسئله دارای اهمیت یکسانی هستند؟

خیر اهمیت ویژگی های مختلف مسئله در درخت تصمیم یکسان نیست. قرار دادن کد

print(my_tree_one.feature_importances_)

در مدل شماره ی چهار که با زبان پایتون نوشته شد نتیجه ی زیر را میدهد:

 $[0.12901815 \ 0.31274009 \ 0.223413 \ 0.33482875]$

که هر عدد نشان از اهمیت ویژگی هایی میدهد که در ساخت درخت استفاده شده. با توجه به اعداد بالا ویژگی Fare

برخی از ویژگی ها بهتر از بقیه میتوانند در تفکیک داده ها عمل کنند

(5

دو پارامتر max_depth و min_sample_split در الگوریتم جنگل تصادفی بیانگر چه چیزی هستند؟

بیشینه عمقی که درختان میتواننند داشته باشند با پارامتر max_depth نشان داده میشود. برای مثال اگر این پارامتر برابر ده باشد هیچ درختی با عمق بیش از ده نمیتواند در جنگل وجود داشته باشد.

کمینه تعداد داده هایی که هر گره داخلی (node هایی که برگ نیستند) میتواند داشته باشد را با min_sample_split