Modelo Predictivo: ACCIDENTES DE TRÁFICO EN NUEVA ZELANDA

David Víctor Gómez Ramírez

Técnico Superior en Desarrollo de Aplicaciones Multiplataforma especialidad en BIG DATA.

Amante de la estadística y un enamorado de los datos, consciente de la deriva tecnológica y potencial de los mismos.

Github: https://github.com/dvgr78/BOSQUES-ALEATORIOS-REGRESI-N

email: dvgr78@hotmail.com

Modelo Predictivo: ACCIDENTES DE TRÁFICO EN NUEVA ZELANDA

Contenido

В	OSQUES ALEATORIOS REGRESION	2
	TÍTULO	
	Importamos librerías	
	Análisis de los datos	
	Procesamiento de los datos	
	Visualización de datos	
	Visualización gráfica	
	Pasar Objetos a datos	
	Entrenamiento del modelo	8
	Código completo:	8
	Precisión del Modelo	11
	Referencias e itinerario de formación e investigación	11

BOSQUES ALEATORIOS REGRESIÓN

TÍTULO

Predecir el número de muertos en accidentes de tránsito en Nueva Zelanda





Importamos librerías

Importaremos las librerías necesarias para el proyecto import pandas as pd import matplotlib.pyplot as plt import seaborn as sns

Análisis de los datos

Primera vista general de los datos importados
print(data)

Modelo Predictivo: ACCIDENTES DE TRÁFICO EN NUEVA ZELANDA

	X	Y	OBJECTID_1	 unknownVeh	vanOrUtili	Pedestrian
0	175.226860	-37.820620	667848			
1	175.289010	-37.998924	667849			
2	176.193733	-37.665581	667850			
	176.160955	-37.695747	667851			
4	176.981378	-37.957300	667852			
674316	174.686684	-36.889784	1338843			
674317	174.874939	-36.996796	1338844			
674318	174.863792	-37.018396	1338845			
674319	174.807860	-36.965696	1338846			
674320	174.844429	-36.992993	1338847			
[674321	rows x 90 (columns]				

para conocer la estructura de los datos
print(data.shape)

(674321, 90)

para conocer el formato de los datos
print(data.dtypes)



Para conocer los datos nulos
print(data.isnull().sum())



Procesamiento de los datos

```
# Eliminación de columnas innecesarias
data = data.drop(['X','Y','OBJECTID_1','OBJECTID'], axis = 1)
# Eliminación de columnas a las que le faltan datos
data =
data.drop(['crashDirec','crashRPDir','crashRPSH','crashRPNew','trafficCon','roadLane','corner
Road'], axis = 1)
# Reducimos el conjunto de datos y trabajaremos con los informados a partir del año 2010
data = data.loc[(data['crashYear']>2010), :]
```

	crashYear	crashFinan	crashSever	 unknownVeh	vanOrUtili	Pedestrian
404513	2011	2010/2011	F			
404514	2011	2010/2011	F			(
404515	2011	2010/2011	F)
404516	2011	2010/2011	F			į
404517	2011	2010/2011	F			
674316	2018	2018/2019	N			
674317	2018	2018/2019	N			
674318	2018	2018/2019	N			
674319	2018	2018/2019	N			
674320	2018	2018/2019	N			

```
int64
crashYear
crashFinan
            object
crashSever
            object
fatalCount int64
seriousIni
             int64
taxi
             int64
             int64
truck
unknownVeh
             int64
vanOrUtili
             int64
Pedestrian
             int64
Length: 79, dtype: object
```

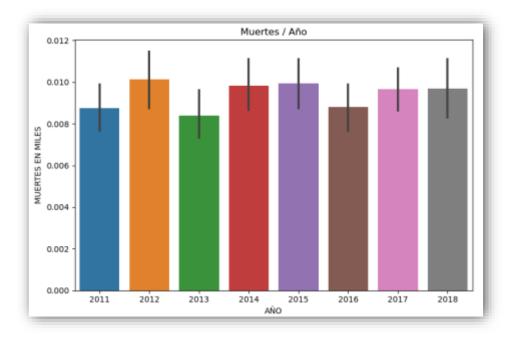
```
crashYear
             0
crashFinan
             0
crashSever
             0
             0
fatalCount
seriousInj
             0
taxi
             0
truck
             0
unknownVeh
vanOrUtili
Pedestrian
             0
Length: 79, dtype: int64
```

Visualización de datos

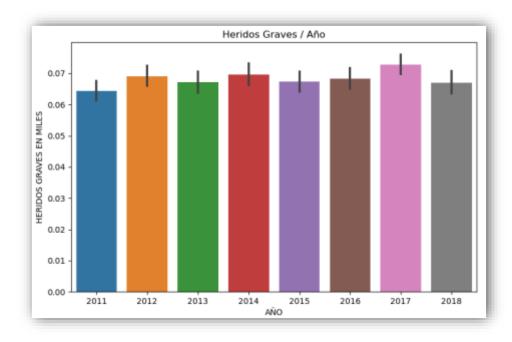
```
# Obtenemos el valor del año más bajo
inicio = data.crashYear.min()
# Obtenemos el valor del año más alto
final = data.crashYear.max()
# Sumamos la cantidad de "muertes"
muertes = data['fatalCount'].sum()
# Sumamos la cantidad de "heridos graves"
graves = data['seriousInj'].sum()
# Sumamos la cantidad de "heridos leves"
leves = data['minorInjur'].sum()
print("********
                     DATOS RELEVANTES
                                                ***********
print("**** Resultados desde el año: {}".format(inicio)," hasta el año: {}".format(final))
print("*** Muertes hasta el año {}: {}".format(final, muertes))
print("*** Heridos graves: {}".format(graves))
print("*** Herdidos leves: {}".format(leves))
print("**** Herdidos leves:
                                 {}".format(leves))
```

Visualización gráfica

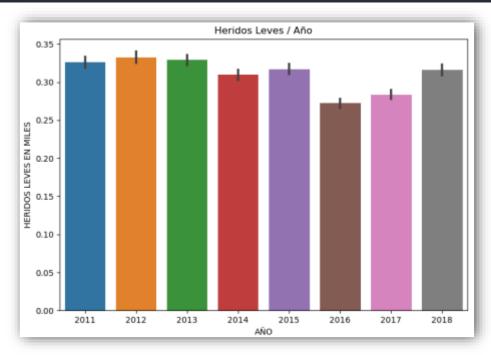
```
# Graficamos el número de muertes por año
g_muertes = sns.barplot(x= "crashYear", y ="fatalCount",data=data)
g_muertes.set(xlabel="AÑO", ylabel = "MUERTES EN MILES")
g_muertes.set_title('Muertes / Año')
plt.show()
```



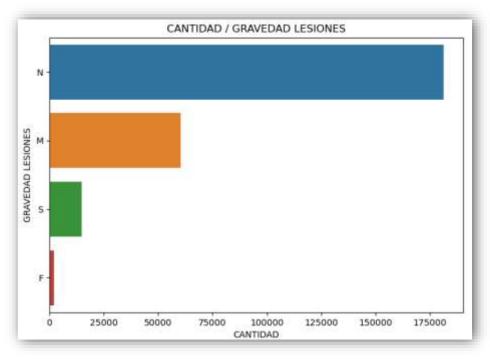
```
# Graficamos el número de heridos graves por año
g_graves = sns.barplot(x= "crashYear", y ="seriousInj", data=data)
g_graves.set(xlabel="AÑO", ylabel = "HERIDOS GRAVES EN MILES")
g_graves.set_title('Heridos Graves / Año')
plt.show()
```



```
# Graficamos el número de heridos leves por año
g_leves = sns.barplot(x= "crashYear", y ="minorInjur", data=data)
g_leves.set(xlabel="AÑO", ylabel = "HERIDOS LEVES EN MILES")
g_leves.set_title('Heridos Leves / Año')
plt.show()
```



```
# Graficamos cantidad según gravedad de heridas de forma horizontal
# N: sin daños
# M: leves
# S: graves
# F: muertes
g_gravedad = sns.countplot(y ="crashSever", data=data, order="NMSF")
g_gravedad.set(xlabel="CANTIDAD", ylabel = "GRAVEDAD LESIONES")
g_gravedad.set_title('CANTIDAD / GRAVEDAD LESIONES')
plt.show()
```



Pasar Objetos a datos

```
# importamos nueva librería
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
encoder = LabelEncoder()  # convierte datos repetitivos en
números
# Evaluamos cada una de las columnas para encodar tipos objetos
for i in data:
    if data[i].dtype == 'object':
        encoder.fit(data[i].astype(str))
        data[i] = encoder.transform(data[i])
data = pd.get_dummies(data)
```

Entrenamiento del modelo

```
# importamos nuevas librerías para entrenar nuestro modelo
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import r2 score
# Definimos los datos dependientes e independientes
X = data.drop('fatalCount', axis=1)
y = data['fatalCount']
# Seperamos entre datos de entrenamiento y datos de prueba
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
test size=0.20, random state=1)
# Definimos el algoritmo a utilizar "Bosques Aleatorios Regresión"
algoritmo = RandomForestRegressor(n estimators=60)
# Entrenamos el algortimo
algoritmo.fit(X_train, y_train)
# Realizamos una predicción
y test pred = algoritmo.predict(X test)
# Calculamos la precisión del modelo con R2
print("**** PRECISIÓN DEL MODELO R2: ",r2_score(y_test,y_test_pred),"
****")
```

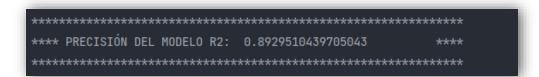
Código completo:

```
# para conocer el formato de los datos
print(data.dtypes)
# Para conocer los datos nulos
print(data.isnull().sum())
# *********
# ***** PROCESAMIENTO DE LOS DATOS *****
# ***********
# Eliminación de columnas innecesarias
data = data.drop(['X','Y','OBJECTID 1','OBJECTID'], axis = 1)
# Eliminación de columnas a las que le faltan datos
data.drop(['crashDirec','crashRPDir','crashRPSH','crashRPNew','trafficCon','roadLane','co
rnerRoad'], axis = 1)
# Reducimos el conjunto de datos y trabajaremos con los informados a partir del año 2010
data = data.loc[(data['crashYear']>2010), :]
print(data)
print (data.shape)
print(data.dtypes)
print(data.isnull().sum())
# ************
# ***** VISUALIZACIÓN DE LOS DATOS *****
 ****
# Obtenemos el valor del año más bajo
inicio = data.crashYear.min()
# Obtenemos el valor del año más alto
final = data.crashYear.max()
# Sumamos la cantidad de "muertes"
muertes = data['fatalCount'].sum()
# Sumamos la cantidad de "heridos graves"
graves = data['seriousInj'].sum()
# Sumamos la cantidad de "heridos leves"
leves = data['minorInjur'].sum()
print("***********
                    DATOS RELEVANTES
                                                 ***********
print("**** Resultados desde el año:
                                  {}".format(inicio)," hasta el año:
{}".format(final))
print("**** Muertes hasta el año {}: {}".format(final,muertes))
print("**** Heridos graves:
                                 {}".format(graves))
print("**** Herdidos leves:
                                  {}".format(leves))
# ***********
# **** VISUALIZACIÓN GRÁFICA
# *************
# Graficamos el número de muertes por año
g muertes = sns.barplot(x= "crashYear", y ="fatalCount",data=data)
g muertes.set(xlabel="AÑO", ylabel = "MUERTES EN MILES")
```

```
g muertes.set title('Muertes / Año')
plt.show()
# Graficamos el número de heridos graves por año
g_graves = sns.barplot(x= "crashYear", y ="seriousInj", data=data)
g_graves.set(xlabel="AÑO", ylabel = "HERIDOS GRAVES EN MILES")
g graves.set title('Heridos Graves / Año')
plt.show()
# Graficamos el número de heridos leves por año
g leves = sns.barplot(x= "crashYear", y ="minorInjur", data=data)
g leves.set(xlabel="AÑO", ylabel = "HERIDOS LEVES EN MILES")
g leves.set title('Heridos Leves / Año')
plt.show()
# Graficamos cantidad según gravedad de heridas de forma horizontal
# N: sin daños
# M: leves
# S: graves
# F: muertes
g_gravedad = sns.countplot(y ="crashSever", data=data, order="NMSF")
g_gravedad.set(xlabel="CANTIDAD", ylabel = "GRAVEDAD LESIONES")
g_gravedad.set_title('CANTIDAD / GRAVEDAD LESIONES')
plt.show()
# PARA PASAR LOS OBJETOS A DATOS
# importamos nueva librería
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
encoder = LabelEncoder()
                                               # convierte datos repetitivos en números
# Evaluamos cada una de las columnas para encodar tipos objetos
for i in data:
    if data[i].dtype == 'object':
       encoder.fit(data[i].astype(str))
       data[i]= encoder.transform(data[i])
data = pd.get dummies(data)
# *************
# **** ENTRENAMIENTO DEL MODELO *****
# *******
# importamos nuevas librerías para entrenar nuestro modelo
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import r2 score
# Definimos los datos dependientes e independientes
X = data.drop('fatalCount', axis=1)
y = data['fatalCount']
# Seperamos entre datos de entrenamiento y datos de prueba
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.20,random_state=1)
# Definimos el algoritmo a utilizar "Bosques Aleatorios Regresión"
algoritmo = RandomForestRegressor(n estimators=60)
# Entrenamos el algortimo
algoritmo.fit(X_train, y_train)
# Realizamos una predicción
y test pred = algoritmo.predict(X test)
# Calculamos la precisión del modelo con R2
```

Modelo Predictivo: ACCIDENTES DE TRÁFICO EN NUEVA ZELANDA

Precisión del Modelo



Referencias e itinerario de formación e investigación

Lidgi González, AprendelA: https://escuela.aprendeia.com/

Aprende Inteligencia Artificial: https://www.youtube.com/playlist?list=PLJjOveEiVE4AdmqW_wmlKmlyx06LhMfJO

Aprende Machine Learning con Python: https://www.youtube.com/playlist?list=PLJjOveEiVE4Dk48EI7I-67PEleEC5nxc3