Uso_de_framework 26/08/24, 11:21a.m.

Selecciona cualquiera de los Challenge vistos en clase y programa un algoritmo que permita resolver el problema. Dicho algoritmo debe ser uno de los algoritmos vistos en el módulo (o que tu profesor de módulo autorice) haciendo uso de Scikit-learn. Lo que se busca es que demuestres tu conocimiento sobre el framework y como configurar el algoritmo.

```
In [32]: #Importar pandas para poder leer el archivo
import pandas as pd

#Asignar una variable en la cual se almacenan todo el dataset, luego dos var
#una columna cada para poder asignar nuestra 'x' y 'y'

v = pd.read_csv("Valhalla23.csv")
X = v.drop('Celsius', axis=1)
y = v['Celsius']
```

Divide el set de datos del problema en dos subconjuntos, uno para entrenamiento y otro para prueba. Entrena tu modelo sobre el primer subconjunto, y por un mínimo de 100 iteraciones. Selecciona valores para la tasa de aprendizaje y para los parámetros iniciales, según tu criterio.

Uso_de_framework 26/08/24, 11:21 a.m.

Prueba tu implementación. Para ello, utiliza el modelo entrenado para hacer predecir las salidas del subconjunto de prueba, y compara contra los datos reales en una gráfica.

```
In [39]: #Para esta grafica haremos una grafica de barras para mostrar las diferencia
# primeramente importaremos la libreria necesaria
import matplotlib.pyplot as plt

#Ahora graficaremos
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.hist(y_test, bins=20, alpha=0.5, color='green', label='Valores Reales')
plt.hist(y_train, bins=20, alpha=0.5, color='red', label='Predicciones')
plt.xlabel('Celsius')
plt.ylabel('Frecuencia')
plt.title('Histograma de Predicciones vs Valores Reales')
plt.legend()
plt.show()
```

Histograma de Predicciones vs Valores Reales Valores Reales 7 Predicciones 6 5 Frecuencia 4 2 1 20 60 -20 40 80 Celsius

Uso_de_framework 26/08/24, 11:21 a.m.

Calcula una métrica acorde a tu modelo, tanto para el subconjunto de entrenamiento, como para el subconjunto de prueba. Por ejemplo, si implementaste un algoritmo de regresión debes calcular el error cuadrático medio; si fue uno de clasificación, debes reportar las matrices de confusión y el f1-score.

```
In [40]: #Para la revision de nuestras predicciones usaremos mean_squared_error, por
# improtaremos primero las librerias

from sklearn.metrics import mean_squared_error

#Ahora aplicaremos la funcion para ver el desempeño de nuestra variable

p = modelo.predict(X_test)
mse = mean_squared_error(y_test, p)
print('El mean squared error del modelo es:')
print(mse)
```

El mean squared error del modelo es: 200.84865380209976

Para facilitar la revisión, entrega dos archivos. El primero debe ser un Jupyter Notebook con todo el desarrollo (código comentado). El segundo debe ser un PDF del Jupyter Notebook. Revisa las instrucciones del entregable pasado para ver cómo exportar el archivo HTML y posteriormente pasarlo a PDF.

```
In [41]: from google.colab import drive
    drive.mount('/content/drive')
    !jupyter nbconvert --to html '/content/drive/MyDrive/ColabNotebooks/Uso_de_f
```

Drive already mounted at /content/drive; to attempt to forcibly remount, cal l drive.mount("/content/drive", force_remount=True).

[NbConvertApp] Converting notebook /content/drive/MyDrive/ColabNotebooks/Uso _de_framework.ipynb to html

[NbConvertApp] Writing 626147 bytes to /content/drive/MyDrive/ColabNotebook s/Uso de framework.html