

Manuel Santiago Gutierrez Plazas 506211011

## Diseño de interfaces

Enlace del repositorio: <https://github.com/MANUELSANT019/FitFusion>

```
import numpy as np
import pandas as pd
from pandas_profiling import ProfileReport

#Esta seccion de codigo importa librerias como numpy que realiza calculo numerico
#la libreria pandas se usa para el manejo y estr

<ipython-input-2-f0702a0af64c>:3: DeprecationWarning: `import pandas_profiling` is going to be deprecated by April 1st. Please use `import ydata_profiling` instead.
  from pandas_profiling import ProfileReport

Esto solo imprime hola

[ ] data = pd.read_csv("scopus.csv")
    #aca importamos o le decimos al programa cual es el archivo que contiene nuestra data

[ ] profile = ProfileReport(data, title="Profiling Report")
    #aca usamos una biblioteca de la libreria pandas que se encarga de perfilar los datos

[ ] profile
    #hacemos llamado para ejecutar
```

```
[ ] import numpy as np
import pandas as pd

import requests
from bs4 import BeautifulSoup

from PIL import Image
from wordcloud import WordCloud, ImageColorGenerator
import matplotlib.pyplot as plt

import string
import nltk
from nltk.corpus import stopwords

#aca se vuelve a importar las librerias anteriores junto a otras nuevas para extraer la informacion
#de una pagina web, pillow es para usar imagenes con python, wordcloud para generar nubes de palabras
# a partir de textos, matplotlib se utiliza para generar graficos en python
# nltk para procesar lenguaje natural y stopwords para remover palabras irrelevantes para el analisis
#se uso chat gpt para pillow y matplotlib

[ ] nltk.download('stopwords')
#se descarga el texto, se procesa el lenguaje natural y se remueven las palabras irrelevantes

[nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
[nltk_data] Unzipping corpora/stopwords.zip.
True

[ ] punctuation=[]
for s in string.punctuation:
    punctuation.append(str(s))
sp_punctuation = [":", ";", ",", ".", "-", "_", ":", "!", "(", ")", "<", ">"]

punctuation += sp_punctuation
#se inicia un ciclo para remover todos los signos de puntuacion ya que estos no son relevantes
```

```
[ ] titulos = str
    for titulo in data["Abstract"]:
        titulos = titulo + " " + str(titulos)
    titulos
#se inicia una cadena str llamada titulo y esta lo que hace es usar los abstracts de la data
#para tener todo el abstract en una cadena para realizar un analisis posterior
```

```
[ ] stop_words = stopwords.words('english')
    #aca se remueven las palabras comunes en ingles que son irrelevantes para nuestro analisis
```

```
[ ] for p in punctuation:
    clean_texto = titulos.lower().replace(p,"")

    for p in punctuation:
        clean_texto = clean_texto.replace(p,"")
#el primer ciclo se encarga de volver a minuscula todo el texto
#el segundo ciclo es para reemplazar los signos de puntuacion por una cadena vacia
# basicamente limpia el texto
```

```
[ ] for stop in stop_words:
    clean_texto_list = clean_texto.split()
    clean_texto_list = [i.strip() for i in clean_texto_list]
    try:
        while stop in clean_texto_list: clean_texto_list.remove(stop)
    except:
        print("Error")
        pass
    clean_texto= " ".join(clean_texto_list)
#esta seccion de codigo analiza la data en busca de las palabras mas comunes en ingles
# y las remueve del texto ya que son irrelevantes y solo ocasionaria
# que las siguientes listas o diagramas estuvieran llenos de conectores
```

```
[ ] lista_texto = clean_texto.split(" ")

palabras = []

for palabra in lista_texto:
    if (len(palabra)>=3 and len(palabra)<18):
        palabras.append(palabra)
        #como se vio en secciones anteriores se limpia el texto para dividirlo en palabras individuales
        #luego se crea una lista que se llena con los datos "validos"
        #se inicia un bucle y el condicional adentro valida palabras con un numero de caracteres mayo a 3 y menos a 18
        #esto puede variar segun el numero de caracteres que consideremos valido
```

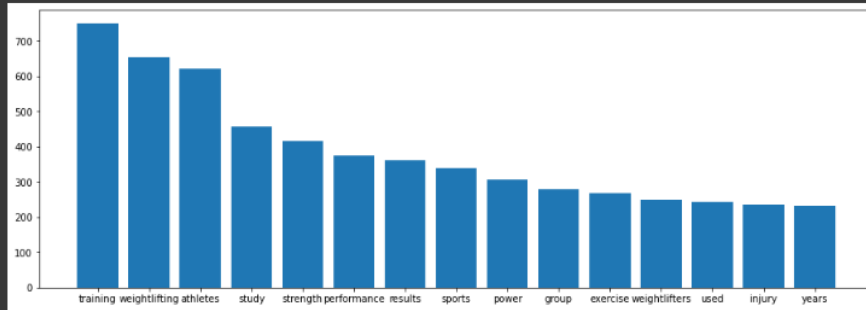
```
[ ] word_count={}
for palabra in palabras:
    if palabra in word_count.keys():
        word_count[palabra][0]+=1
    else:
        word_count[palabra]=[1]
        #Esta seccion de codigo crea un diccionario, luego en el for por cada palabra en la lista anterior
        #si palabra esta en word_count... increment el valor de su llave
```

```
[ ]
```

```
[ ] df = pd.DataFrame.from_dict(word_count).transpose()
df.columns=["freq"]
df.sort_values(["freq"], ascending=False, inplace=True)
df.head(10)
#esta seccion me transpone "palabras clave", saca la frecuencia usando la libreria pandas y me muestra los 10 primeros
```

	freq
training	752
weightlifting	654
athletes	623
study	458
strength	416
performance	375
results	362
sports	340
power	306

```
[ ] plot_bar(data=df, top=15)
```



```
[ ] word_cloud = WordCloud(height=800, width=800, background_color='white', max_words=150, min_font_size=5, collocation_threshold=10).generate(clean_texto)
word_cloud.to_file("n1.png")
plt.figure(figsize=(10,8))
plt.imshow(word_cloud)
plt.axis('off')
plt.tight_layout(pad=0)
plt.show()
#esta seccion me crea la nube de palabras usando la biblioteca word_cloud, definimos los parametros, el tipo de archivo para mostrar
#finalmente se ejecuta el archivo y se muestra
```



data.head()																					
esto muestra los 5 primeros datos de nuestra data																					
	Authors	Author's ID	Title	Year	Source title	Volume	Issue	Art. no.	Page start	Page end	Affiliations	Authors with affiliations	Abstract	Author Keywords	Index keywords	Document type	Publication stage	Open Access	Source		
1	Rongera L, MacCalli A, Rossi F, Lania F	57194237635164385700.5899426900.5899938670.	Using Wearable Inertial Sensors to Monitor EE	2023	Sensors	23	3	1636	Nat	NaN		Rongera L, Department of Biomedical and Neuromotor Sciences	Rongera L, Department of Biomedical and Neuromotor Sciences	Background: Dynamic balance plays a key role in	Real-world, ambulatory, portable, sensors, wearable devices	bioRxiv preprint doi: <a href="https://doi.org/10.1101/2023.03.14.531478">https://doi.org/10.1101/2023.03.14.531478</a> ;	Article	Final	NaN	Scopus	2-42 8514785621
			Field Based Biomechanical Assessment of Be Se	2023	Sensors	23	3	1171	Nat	NaN		Physical Education and Sports Science Academic	Ang C.L, Physical Education and Sports Science	Traditionally, the biomechanical analysis of O	bioRxiv preprint doi: <a href="https://doi.org/10.1101/2023.03.14.531478">https://doi.org/10.1101/2023.03.14.531478</a> ;	bioRxiv preprint doi: <a href="https://doi.org/10.1101/2023.03.14.531478">https://doi.org/10.1101/2023.03.14.531478</a> ;	Article	Final	NaN	Scopus	2-42 8514785339
2	Hustener B, Romanova B, Heideck A	35749957700.7005106149.569742732000.	Grip Strength (GS) and Sports Performance	2023	International Journal of Environmental Research		20	3	2033	NaN		Department of Statistics and Probability Math	Hustener B, Department of Statistics and Probability Math	Grip strength (GS) is correlated with major me	aging, athletes, clean and jerk, hand symmetry	aging, muscle, performance, symmetrical, physical	Article	Final	NaN	Scopus	2-42 8514785197
			Patient specific risk profile associated with	2023	Archives of Orthopaedic and Trauma Surgery	143	2	Nat	699	706		Center for Musculoskeletal Surgery, Charles	Pfleder F, Center for Musculoskeletal Surgery	Introduction: Although age is considered to be	Economic osteoarthritis, Primary generalized	case control study, complication, female, huma	Article	Final	NaN	Scopus	2-42 8511282337
3	Ames A, Shah J, S.S., Field R, M.L., Chahar	564185541006.5719423766.57201668720.5656739549.	Agitated hypertensive patient's return to the operating room	2023	Journal of Shoulder and Elbow Surgery							New England Baptist Hospital, Boston, MA, USA	Ames A, New England Baptist Hospital, Boston	Background: Return to sport in high-demand	Case Series, Glenohumeral arthritis, Level IV		Article in Press		2-42 8514871737		
			Agitated hypertensive patient's return to the operating room	2023	Journal of Shoulder and Elbow Surgery							New England Baptist Hospital, Boston, MA, USA	Ames A, New England Baptist Hospital, Boston	Background: Return to sport in high-demand	Case Series, Glenohumeral arthritis, Level IV		Article in Press		2-42 8514871737		