

Profesor : Oscar Alexander Mendez Aguirre Fundacion universitaria Konrad Lorenz

Base De Datos

I. RESUMEN

Abstract—Para elaborar la bases de datos se inició con una consulta en Scopus que arrojó 457 artículos sobre aprendizaje y desarrollo web. Tras un análisis exhaustivo para identificar tendencias y hallazgos significativos, los artículos fueron exportados en CSV y analizados en Google Colab con herramientas de programación en Python. Este proceso permitió seleccionar los artículos más relevantes, alineados con los objetivos de la investigación. Como resultado, se identificaron tendencias emergentes como el uso de inteligencia artificial y metodologías ágiles, y se demostró que el enfoque metodológico estructurado y las herramientas avanzadas son efectivos para obtener resultados precisos en la investigación académica.

II. INTRODUCCIÓN

La investigación se inició con una consulta en la base de datos Scopus, la cual arrojó 457 artículos relacionados con el tema del aprendizaje y desarrollo web. Implicando un análisis riguroso de estos artículos, con el objetivo de identificar aquellos que sean más pertinentes y relevantes para nuestra área de interés. Durante este proceso de análisis, se buscó patrones recurrentes, tendencias emergentes y hallazgos significativos que contribuyan de manera destacada al nuestro de tema de interés .Este enfoque nos permite seleccionar con precisión los artículos que mejor se alineen con nuestros objetivos de investigación y que proporcionen una sólida base para nuestro trabajo posterior.

Una vez recopilados, los artículos se exportaron en formato CSV y se trasladaron a Google Colab, que ofrece herramientas y recursos para análisar datos y programación en Python. Utilizando el código preestablecido proporcionado por el profesor, se llevó a cabo un análisis detallado de los artículos descargados, con el objetivo de identificar aquellos más relevantes y significativos para el tema de interés.

III. RESULTADOS

Python tiene unas bibliotecas que sirve como herramientas para programar geniales. Con pandas, puedes manejar datos en tablas fácilmente. nltk te ayuda a entender el lenguaje natural, matplotlib.pyplot hace gráficos chulos, y WordCloud crea nubes de palabras. Y no te olvides de Counter de collections, que es clave para contar palabras. Con estas y otras herramientas como string,

puedes explorar y entender datos de texto en Python sin problemas.

- 2. Luego se descarga las stopwords de NLTK. Son palabras comunes que no aportan mucho contexto, como "a", "el", "en", etc. Tener este conjunto descargado es esencial para filtrarlas y mejorar la calidad del análisis de texto.
- 3. Se descarga los modelos de tokenización de oraciones y palabras de NLTK. Son esenciales para usar funciones como sent_tokenize y word_tokenize, que separan el texto en oraciones y palabras, respectivamente. Estos modelos ayudan a NLTK a reconocer los límites entre palabras y oraciones en varios idiomas, lo que es fundamental para el procesamiento de lenguaje natural.
- 4. Se utiliza la importación de Pandas para leer un archivo llamado 'scopus.csv' y cargar su contenido en un DataFrame con la siguiente función pd.read_csv('scopus.csv'), luego se utiliza el método head () para mostrar las primeras filas del DataFrame, lo que brinda una vista de la estructura de los dato.



figure Estructura De Datos

- 5. Se crea un conjunto de palabras vacías (stopwords) en inglés usando NLTK. stopwords.words('english') carga un conjunto predefinido de stopwords en inglés de NLTK, que luego se convierte en un conjunto de Python con set().De esta manera puedes filtrar stopwords de un texto en inglés durante el procesamiento de lenguaje natural
- 6. Se selecciona los 150 títulos más frecuentes agrupados por la columna 'Source title', que contiene datos de artículos de la base de datos Scopus. Utiliza groupby() para contar el número de títulos por fuente y nlargest() para seleccionar las 150 fuentes con más títulos. Luego, crea una visualización con Matplotlib, mostrando la cantidad de títulos por fuente en un gráfico de barras.

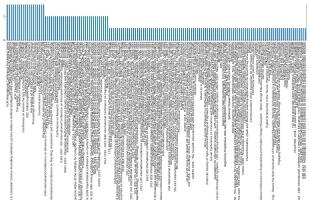


figure Articulos por titulo

7. Usando la funcion ('Source title') se cuenta el número de artículos de cada fuente. Luego, selecciona las 10 fuentes con más artículos y crea un gráfico de barras que muestra el número de artículos publicados por cada una de estas fuentes

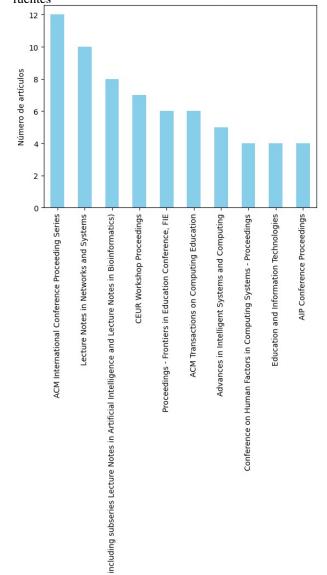


figure Fuentes con mas articulos

- 8. Es importante la función *clean_text*, está limpia el texto antes de realizar análisis de texto o procesamiento de lenguaje natural .Es decir, elimina la puntuación del texto, caracteres irrelevantes que no aportan significado al análisis. Además, filtra las palabras vacías, conocidas como stopwords. Este proceso ayuda a centrar el análisis en palabras relevantes.
- 9. Posteriormente se lleva a cabo un análisis de los títulos de los artículos en el DataFrame con el objetivo de identificar las palabras más frecuentes y relevantes en el texto. Luego, se cuenta la frecuencia de cada palabra en todos los títulos y se crea un DataFrame que contiene estas palabras junto con su frecuencia de aparición.

| _ | | | | | |
|--------------|---|------------------------------|--------------|-------------|------|
| Ž | | Word | Frequency | Rank | |
| (| 0 | web | 181 | 1.0 | 11. |
| • | 1 | learning | 132 | 2.0 | |
| 1 | 2 | development | 110 | 3.0 | |
| ; | 3 | using | 76 | 4.0 | |
| 4 | 4 | based | 37 | 5.0 | |
| | 5 | system | 35 | 6.0 | |
| (| 6 | teaching | 32 | 7.0 | |
| 7 | 7 | course | 32 | 7.0 | |
| 8 | В | design | 31 | 8.0 | |
| 5 | 9 | online | 29 | 9.0 | |
| 1 | 0 | education | 28 | 10.0 | |
| 1 | 1 | machine | 27 | 11.0 | |
| 1 | 2 | study | 27 | 11.0 | |
| 13 | þ | figure Palabi programming | as mas frecu | entes 25 | 12.0 |
| 14 | | students | 8 | 25 | 12.0 |
| 15 | | information | 1 | 25 | 12.0 |
| 16 | | analysis | 3 | 22 | 13.0 |
| 17 | | conference | 9 | 21 | 14.0 |
| 18 | | applications | 3 | 20 | 15.0 |
| 19 | | application | 1 | 20 | 15.0 |

figure Palabras mas frecuentes

10. Utilizando la biblioteca WordCloud, se crea una nube de palabras donde el tamaño de cada palabra está determinado por su frecuencia en el texto. En esta visualización, las palabras más frecuentes, lo que permite identificar rápidamente los temas de interés en los títulos de los artículos.

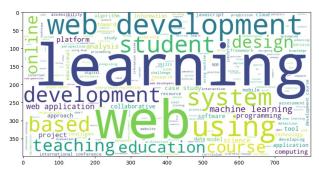


figure Nubes de palabras

11. Se utiliza la biblioteca Matplotlib para crear un gráfico de barras que muestra las 25 palabras más frecuentes en el DataFrame word_df. Se ordena el DataFrame por la frecuencia de las palabras en orden descendente y se seleccionan las 25 palabras más frecuentes nombradas anteriomente. Luego, se utiliza el método plot() del DataFrame para generar el gráfico de barras. Esta visualización da una representación clara de las palabras más frecuentes en el DataFrame..

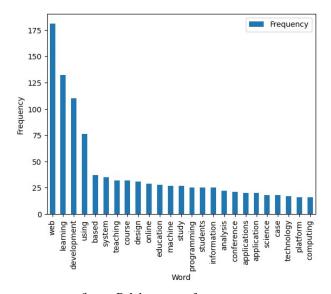


figure Palabras mas frecuentes

12. Se realiza un análisis detallado de los títulos de los artículos, enfocándose en identificar aquellos que contienen un mayor número de palabras clave predefinidas. Luego, utilizando un objeto Counter, cuenta las frecuencias de las palabras clave en los títulos y selecciona las 15 más comunes para el análisis. Se define una función count_keywords para determinar cuántas de estas palabras clave están presentes en cada título. Finalmente, se visualizan los 10 principales artículos con la mayor

cantidad de palabras clave a través de un gráfico de barras.

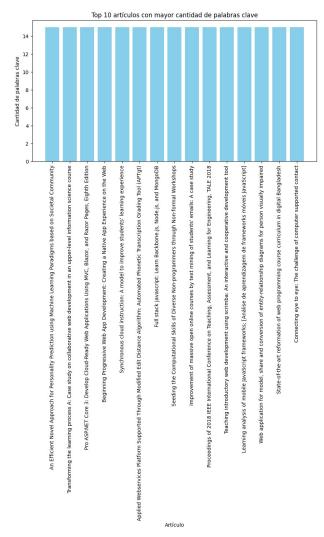


figure Articulo con palabras mas frecuentes

13. Ya previamente ordenado por el recuento de palabras clave para seleccionar los abstracts de los 10 artículos principales. Luego, usando la función llamada *summarize_abstract* que resume cada abstract en tres oraciones clave. Posteriormente, aplica esta función de resumen a cada abstract seleccionado utilizando el método apply, generando así una serie de resúmenes para los abstracts de los artículos seleccionados. Finalmente, muestra cada resumen.



figure Resumenes

14. Al haber identificado los articulo más relevantes y el conteo de la palabras claves en sus títulos. Se selecciona el resumen de los 10 artículos junto con su título esto se almacena en el DataFrame y posteriormente se visualiza.

This is efficient tool aproach for recombing residents using melants traveling proxigan based on desirable converges controlling and south accordingly and solid anothering wealth to solid but the United States the Island owers to see district excessing below as "bester." This innovative idea or Theorem Controlling and the Island over the tool and receive excessing them as "bester." This innovative idea or Itself and the Island of Island o

figure Resumenes

16. Se crea un conjunto de palabras vacías (stopwords) en inglés usando NLTK. stopwords.words('english') carga un conjunto predefinido de stopwords en inglés de NLTK, que luego se convierte en un conjunto de Python con set(). Con este conjunto, puedes filtrar stopwords de un texto en inglés durante el procesamiento de lenguaje natural.

IV. CONCLUSIONES

- La revisión de los 457 artículos de Scopus reveló tendencias en el aprendizaje y desarrollo web, como el uso creciente de inteligencia artificial y metodologías ágiles para mejorar las experiencias de aprendizaje.
- El análisis detallado en Google Colab permitió filtrar los artículos más relevantes para el tema de investigación, asegurando que solo se consideraran aquellos con descubrimientos significativos y alineados con nuestros objetivos.
- 3. El enfoque estructurado y el uso de herramientas avanzadas en el análisis demostraron ser efectivos para identificar artículos adecuardos, subrayando la importancia de metodologías sistemáticas en la investigación académica.

V. REFERENCIAS

- 1. Google Colab. (s/f). Google.com. Recuperado
 el 18 de mayo de 2024, de https://
 colab.research.google.com/drive/
 14wYv3mCZS06YXt33dwjYf3xpZjTGtfut?hl=es
- 2. Login para acceso remoto a bases de datos Fundación Universitaria Konrad Lorenz. (s/f). Edu.co:2222. Recuperado el 18 de mayo de 2024, de https:// recursosvirtuales.konradlorenz.edu.co: 2222/search/form.uri?display=basic