#### PROYECTO: MODELOS DE MACHINE LEARNING

### 1. Limpieza de datos

La limpieza de datos es un proceso fundamental en cualquier proyecto de análisis y aprendizaje automático, ya que asegura que los datos sean precisos y adecuados para los modelos.

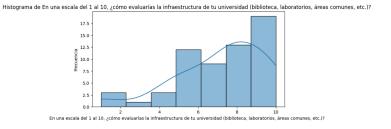
- Eliminación de columnas no relevantes: Se detectó que la columna Marca temporal no aportaba valor al análisis, por lo que se descartó al no contribuir a los objetivos del proyecto.
- **Corrección de ortografía:** Para las columnas categóricas que contenían texto, se llevó a cabo una corrección ortográfica utilizando la herramienta *language tool python*.
- Normalización de texto: Se llevaron a cabo varios procesos para estandarizar las respuestas textuales, eliminando acentos, caracteres especiales y puntuación. Además, se filtraron palabras comunes, como "el", "la" y "de", utilizando listas de stopwords de NLTK y spaCy. Para lograr un análisis más consistente, se aplicó lematización, transformando las palabras a su forma base, lo que permitió una mejor identificación de términos clave.
- **División de datos:** Las variables numéricas se utilizaron como características clave en tareas de agrupamiento y clasificación, mientras que las variables categóricas, que incluyen preguntas abiertas o respuestas en texto, fueron empleadas como etiquetas en los modelos

#### 2. Análisis Exploratorio de Datos (AED)

Se obtuvieron métricas fundamentales como:

- **Promedio:** Refleja el valor central de las variables numéricas.
- Mediana: Facilita la comprensión de la distribución cuando existen valores anómalos.
- Desviación estándar: Mide cuánto varían los datos en comparación con la media.

## Gráficos generados





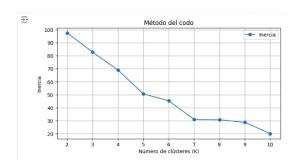
- 1. **Histogramas:** Fueron creados para estudiar la distribución de las variables cuantitativas, como la satisfacción general con la universidad.
- 2. **Nubes de palabras:** Se emplearon para analizar las respuestas en texto y resaltar las palabras más repetidas.

### 3. Modelo de agrupación: K-means

#### Estandarización

Primero, las variables numéricas fueron normalizadas con StandardScaler para asegurar la consistencia.

- 1. **Método del codo:** Se analizó la suma de las distancias desde los puntos a sus centroides para varios valores de K, valor de K que mostró una estabilización en la reducción de la inercia fue elegido como el número ideal de clústeres.
- 2. **Silhouette score:** Se calculó para evaluar qué tan bien se agrupan los elementos dentro de los clústeres y su distanciamiento entre sí.

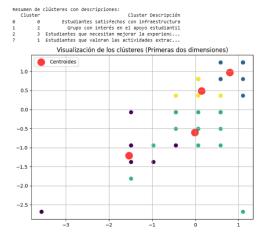




# Clústeres principales

Se identificaron cuatro clústeres principales, el primero compuesto por estudiantes interesados en actividades extracurriculares, el segundo por aquellos que buscan mejorar su experiencia académica, el tercero enfocado en el apoyo estudiantil, y el cuarto por estudiantes satisfechos con la infraestructura universitaria. Estos grupos ofrecieron información valiosa para segmentar a los estudiantes y comprender mejor sus necesidades.

#### Visualización



## 4. Modelo de clasificación: Naive Bayes

Los datos se separaron en dos conjuntos, el 80% se usó para entrenar el modelo y optimizar sus parámetros, y el 20% restante se reservó para probar el rendimiento del modelo y evitar el sobreajuste.

Se calcularon métricas esenciales como, la precisión, que mide el porcentaje de predicciones acertadas, el recall, que evalúa la habilidad del modelo para identificar correctamente cada clase, y F1-score, que combina precisión y recall, siendo especialmente útil en situaciones con clases desbalanceadas.



## Conclusión

El proyecto permitió descubrir patrones relevantes en los datos y explorar métodos avanzados de análisis y modelado. La aplicación de K-means resultó eficaz para clasificar a los estudiantes, identificando grupos que brindan una mejor comprensión de sus características y necesidades, como el interés en actividades extracurriculares y la satisfacción con la infraestructura. Este análisis resalta la importancia de utilizar modelos de machine learning para interpretar datos complejos, tanto numéricos como textuales, y obtener información valiosa para apoyar la toma de decisiones.