**Escuela de Estudios de Postgrado**

**Facultad de Ingeniería**

**Universidad San Carlos de Guatemala**

**Maestría en Ingeniería para la Industria con**

**Especialización en Ciencias de la Computación.**

**Introducción a la Minería de Datos**

**M.A. Ingeniero Kevin Lajpop**

**PROYECTO**

**PARTE 1**

[**https://github.com/obduliogonzalez/proyecto\_1\_nogl**](https://github.com/obduliogonzalez/proyecto_1_nogl)

**Néstor Obdulio González López**

**Carné: 999013150**

**Proyecto 1 de Minería de Datos**

**Objetivo**

El objetivo de este proyecto es aplicar técnicas de minería de datos para analizar un conjunto de datos relacionado con faltas judiciales en Guatemala. A través de este análisis, se espera descubrir patrones y relaciones significativas, identificar grupos relevantes y desarrollar propuestas concretas que puedan contribuir a una mejor comprensión y abordaje de las problemáticas judiciales en el contexto guatemalteco.

**Conjunto de Datos**

El conjunto de datos utilizado en este proyecto corresponde a registros de faltas judiciales en Guatemala, disponible en el siguiente enlace: https://www.ine.gob.gt/bases-de-datos/faltas-judiciales/. Este dataset incluye información sobre los tipos de faltas, fechas, ubicaciones y otras variables relevantes para el análisis.

Fuente adicional de datos: Si es necesario, se buscarán fuentes adicionales para complementar el análisis y proporcionar una perspectiva más amplia sobre la problemática.

**Descripción General**

Este proyecto aplicará distintas técnicas de minería de datos para descubrir patrones y segmentar la información sobre faltas judiciales en Guatemala. Se abordarán los siguientes aspectos:

Reglas de Asociación Apriori: Descubrimiento de patrones frecuentes y relaciones entre variables.

Reglas de Asociación FP-Growth: Extracción de patrones adicionales y relaciones entre variables mediante otro enfoque de asociación.

Análisis de Clúster (K-Means): Segmentación de los datos en grupos relacionados para una mejor comprensión de las faltas judiciales y sus características.

**1. Reglas de Asociación Apriori**

Aplicando el algoritmo Apriori, se buscarán asociaciones entre variables del dataset.

**Configuración del algoritmo:** Definir el soporte y la confianza mínimos para identificar patrones significativos.

**Patrones interesantes identificados:** A continuación, se presentan algunos patrones descubiertos (se deben definir al menos 4):

**Patrón 1:** [Describir la relación entre variables, por ejemplo, "Las faltas de tipo A tienden a ocurrir con mayor frecuencia en el mes X."]

**Patrón 2:** [Explicar otra relación encontrada, como "Las faltas reportadas en la región Y están asociadas con el tipo de falta B."]

**Patrón 3:** [Otra observación importante]

**Patrón 4:** [Observación adicional]

**Interpretación y relevancia:** Explicar cómo estos patrones ayudan a comprender la problemática de las faltas judiciales y cómo podrían influir en decisiones o intervenciones. Por ejemplo, si se encuentra que ciertas faltas ocurren más en ciertas regiones o tiempos, podrían implementarse estrategias preventivas en esos lugares o períodos.

**2. Reglas de Asociación FP-Growth**

El algoritmo FP-Growth se aplicará para identificar más patrones de asociación, utilizando un método alternativo que puede descubrir patrones diferentes o adicionales a los hallados con Apriori.

**Configuración del algoritmo:** Establecer los parámetros de soporte y confianza.

Patrones interesantes identificados:

**Patrón 1:** [Describir la relación entre variables, por ejemplo, "Las faltas de tipo C suelen estar vinculadas con el factor Z."]

**Patrón 2:** [Otra relación significativa encontrada]

**Patrón 3:** [Observación importante]

**Patrón 4:** [Relación adicional relevante]

Interpretación y relevancia: Discutir cómo estos patrones complementan o refuerzan los hallazgos del Apriori y qué nuevas percepciones ofrecen sobre la problemática judicial.

**3. Análisis de Clúster**

Para el análisis de clúster, se empleará el algoritmo K-Means para identificar grupos dentro del conjunto de datos que compartan características comunes.

Configuración del algoritmo: Seleccionar el número de clústeres apropiado mediante el método del codo o similar.

**Grupos identificados:**

**Clúster 1:** [Describir las características de este grupo, como tipo de falta, frecuencia, ubicación.]

**Clúster 2:** [Características de este grupo]

**Clúster 3:** [Características adicionales]

Interpretación: Analizar cómo los grupos identificados pueden ayudar a entender y clasificar diferentes tipos de faltas judiciales. Por ejemplo, si se observa un clúster con faltas frecuentes en ciertas zonas, esto podría indicar la necesidad de reforzar las medidas de prevención en esas áreas.

**Visualización:** Incluir gráficos de los clústeres para una representación visual de los resultados.

**4. Propuestas**

A partir de los análisis de patrones y clústeres, se presentan propuestas para mejorar la situación de las faltas judiciales en Guatemala:

**Propuesta 1:** Implementación de campañas de prevención en las áreas con mayor frecuencia de faltas, según lo indicado por los patrones de asociación y clústeres.

**Propuesta 2:** Mejora en la seguridad en los períodos o áreas identificadas como de alto riesgo, basándose en los patrones temporales observados.

**Propuesta 3:** Desarrollo de programas de capacitación para las autoridades locales en las zonas con mayor incidencia de faltas, promoviendo estrategias de intervención temprana.

**Justificación y viabilidad:** Cada propuesta se basa en los hallazgos del análisis de datos y se valida con documentación científica y un análisis del contexto guatemalteco, para asegurar su aplicabilidad y relevancia.