ALGORITMO K-MEANS PARA AGRUPAMIENTO DE SEGMENTOS EN SISMOGRAMAS MEDIANTE DESCRIPTORES: 2 CASOS DE ESTUDIO

Juan Manuel Jiménez Vergara

Pregrado en Geología

Curso: Herramientas Computacionales 2022-2

OBJETIVOS

- I. Segmentación de un sismograma mediante algoritmos de aprendizaje no supervisado (unsupervised machine learning), en este caso K-MEANS, y por descriptores estadísticos.
- 2. Determinar posibles cambios en el régimen de un sistema por medio de la evolución temporal de las "familias".
- 3. Determinar las características mas importantes de cada "familia".

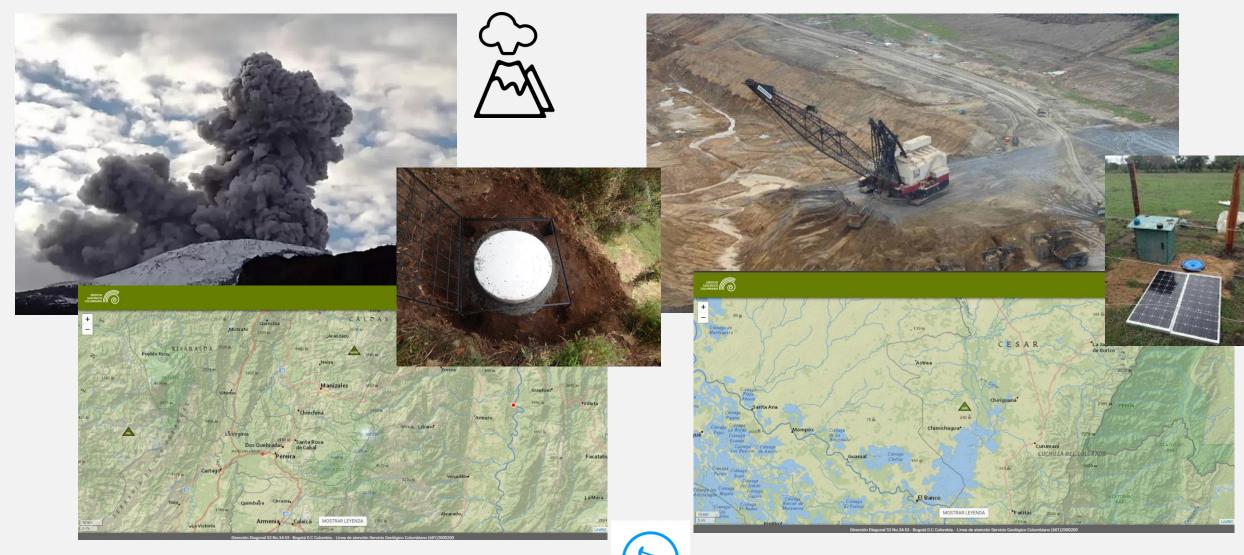
MOTIVACIÓN

Encontrar patrones en señales sísmicas capaces de brindar un conocimiento mayor de cambios en el régimen de un sistema, con miras a posible aplicación en el estudio de riesgo, en este caso, riesgo por actividad volcánica y sismicidad inducida.

CASOS DE ESTUDIO

Nevado del Ruiz (8-14 Nov 2022)

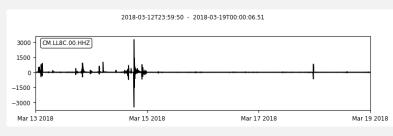
La Loma, Cesar (14 Marzo 2018)

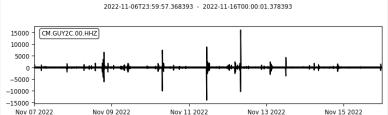


https://siigeo.sgc.gov.co/stations/detail/374

https://siigeo.sgc.gov.co/stations/detail/386

Señal Cruda



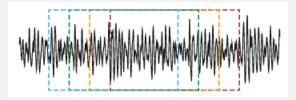


Dataframe con Descriptores de cada

segmento

- 1. Se escoge componente HHZ
- 2. Se filtra el ruido (highpass, 0, I Hz)

Señal Segmentada





Feature 1

window: Segmenta una serie temporal con un porcentaje de traslape (60,80)

Feature 1



Curtosis

Asimetría

Descriptores



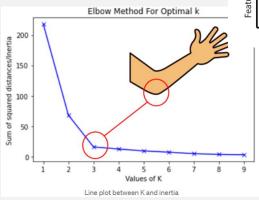
Asimetría Percentil 50



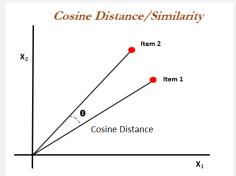
Feature 1

descrp: Da una lista de descriptores de la señal basado en : Watson, L. M. (2020). Using unsupervised machine learning to identify changes in eruptive behavior at Mount Etna, Italy. Journal of Volcanology and Geothermal Research,

Método del "codo"



Análisis



Update cluster

Feature 1

Señales Madre

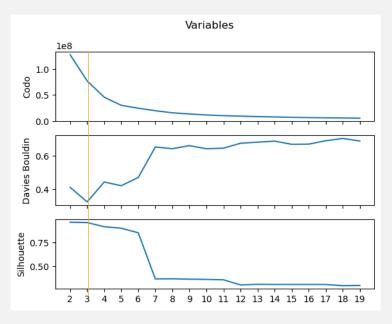
405, 107042.

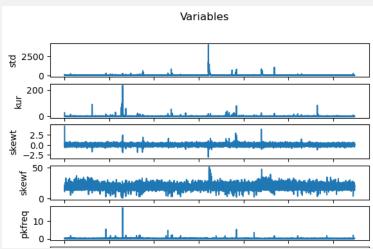


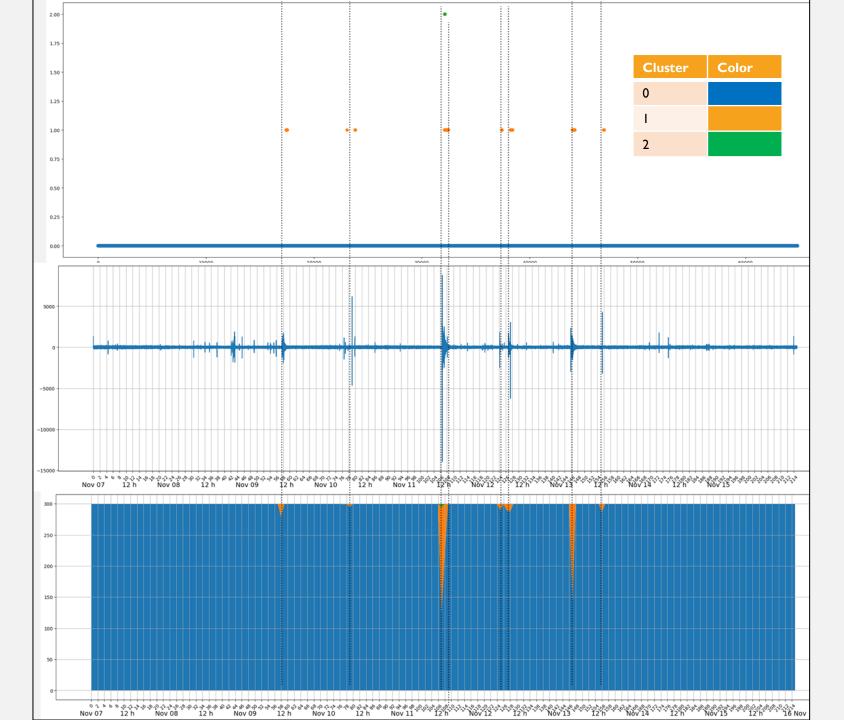
pd.DataFrame



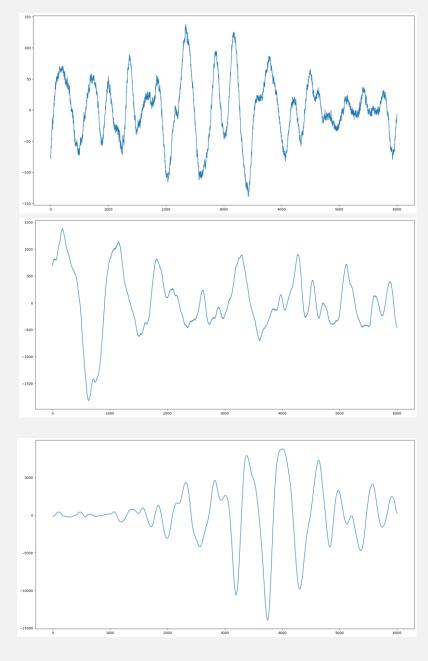
Caso I: Nevado del Ruiz







Caso I: Nevado del Ruiz

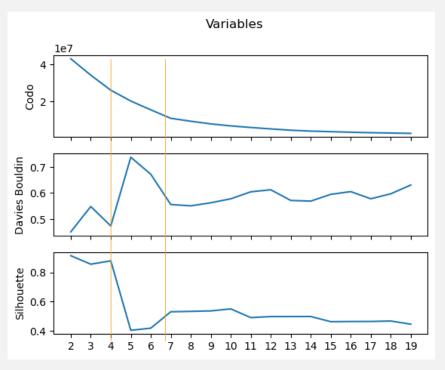


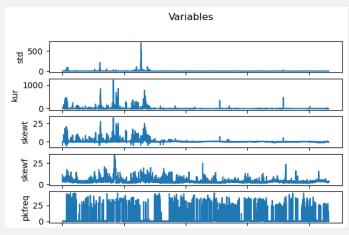
Familia 0

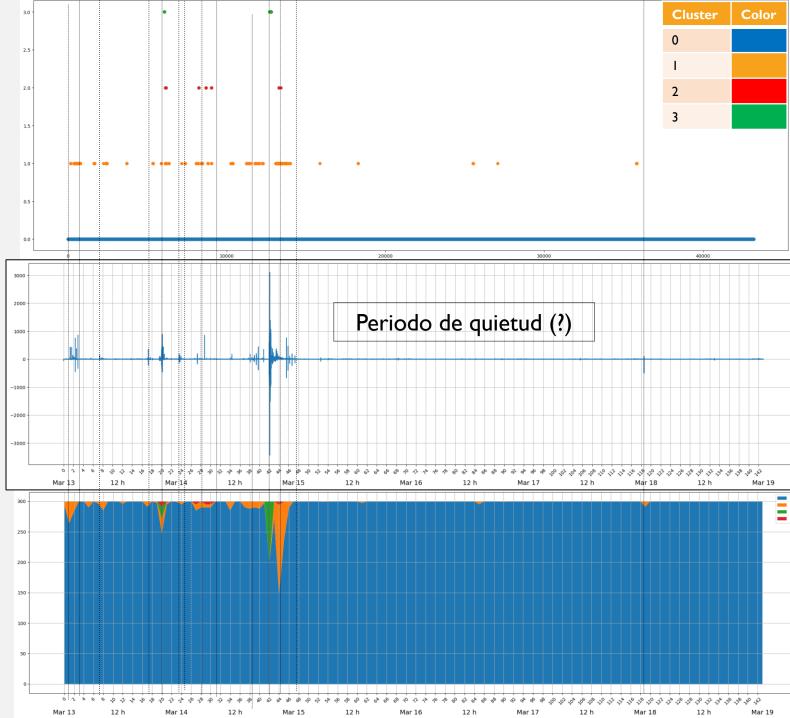
Familia I

Familia 2

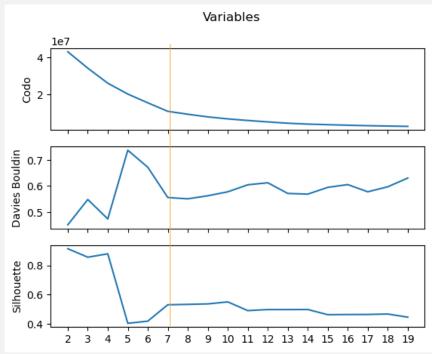
Caso II(I): La Loma, Cesar

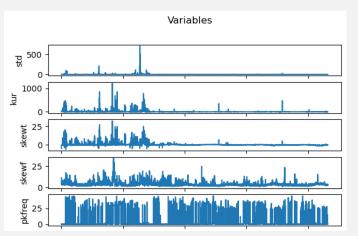


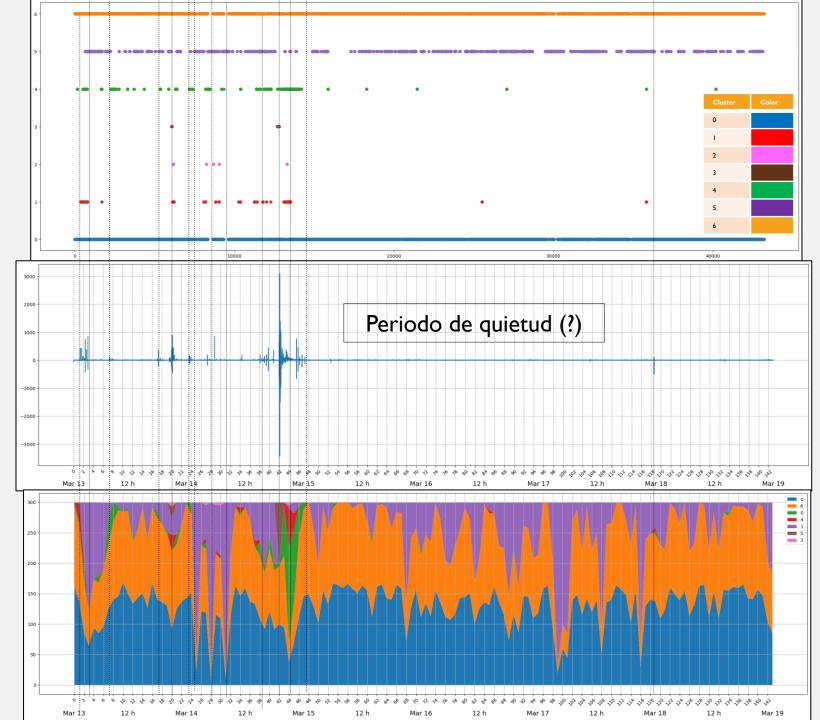




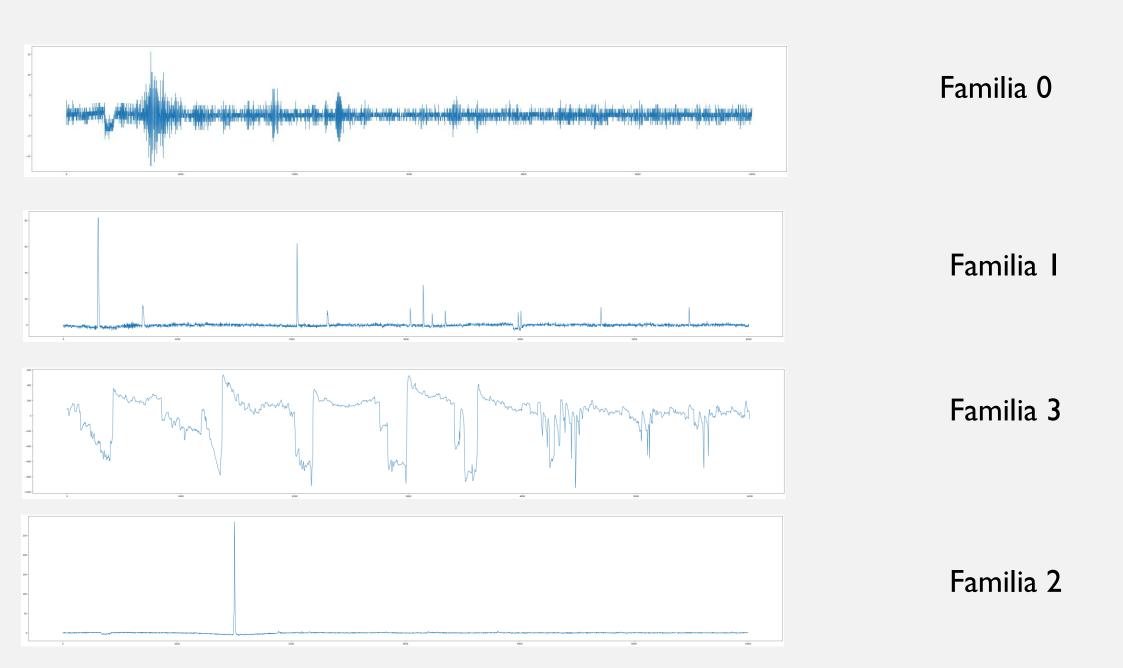
Caso II(2): La Loma, Cesar







Caso II: La Loma, Cesar



SIGUIENTES PASOS

- I. Añadir otros descriptores, por ejemplo, los contemplados en Cadena Ibarra, O. (2021)
- 2. .Posibilidad de una ventana de tiempo mas extensa, y una segmentación menor (mayor capacidad de computo).
- 3. Analizar de manera mas profunda las señales "madre" de cada familia
- 4. Correlacionar con eventos mas discretos (sismos, inyección de agua, flujos piroclásticos, etc).
- 5. Efectuar en otras zonas con calidad de datos mejor
- 6. Evaluar una ventana de frecuencias dependiendo el tipo de estudio

CONCLUSIONES

- 1. Se observan patrones los suficientemente diferentes para indicar anomalías a nivel sísmico.
- 2. Las señales cuentan con errores de carácter instrumental, los cuales pueden afectar la agrupación.
- 3. En algunos casos, hay discrepancia entre el método codo y los demás.

REFERENCIAS

- https://towardsdatascience.com/cheat-sheet-to-implementing-7-methods-for-selecting-optimal-number-of-clusters-in-python-89824leld6ad
- http://sismo.sgc.gov.co:8080/fdsnws/dataselect/1/builder
- Watson, L. M. (2020). Using unsupervised machine learning to identify changes in eruptive behavior at Mount Etna, Italy. Journal of Volcanology and Geothermal Research, 405, 107042.
- Cadena Ibarra, O. (2021). Modelos de fuente de sismicidad LP para la actividad del volcán Galeras 2004-2010 (Colombia). Universidad Nacional de Colombia.
- https://stackoverflow.com/questions/18424228/cosine-similarity-between-2number-lists