



**NOMBRE**: WALTER RAUL PEREZ MACHINENA

**MATRICULA**: 1603647

**GRUPO**: 003

NOMBRE ACTIVIDAD: MODELO DE CLASIFICACION

**NUMERO DE ACTIVIDAD**: 3

MATERIA: APRENDIZAJE AUTOMATICO

**DOCENTE**: JOSE ANASTACIO HERNANDEZ SALDAÑA





# Contenido

Introducción	3
Hallazgos	4
Grafica	5
Conclusiones	6
Referencias	6





## Introducción

En esta actividad se considero una base de datos sobre eficiencia energética en los 12 diferentes formas de construcción de edificios, que considera 8 variables descriptivas, donde una de ellas es categórica y dos variables objetivo, siendo una para la calefacción y otra para el enfriamiento.

En este caso nuestra variable objetivo es una discreta que es la X6, por referirse a la orientación del edificio.

Se busca obtener un modelo de clasificación utilizando modelos de regresión lineal como (knn, decisión tree, svn, logistic regression) para identificar cual es el mejor modelo utilizando también validación cruzada (cross-validation) entre varias modelos.

Tabla de variables						
Nombre de la variable	Role	Tipo	Descripción			
X1	Característica	Continuo	Compacidad relativa			
X2	Característica	Continuo	Área de superficie			
Х3	Característica	Continuo	Área de la pared			
X4	Característica	Continuo	Área del techo			
X5	Característica	Continuo	Altura total			
Х6	Característica	Entero	Orientación			
Х7	Característica	Continuo	Área de acristalamiento			
Х8	Característica	Entero	Distribución del área de acristalamiento			
Y1	Objetivo	Continuo	Carga de calefacción			
Y2	Objetivo	Continuo	Carga de enfriamiento			





# Hallazgos

Modelo	Cross validation accuracy
KNN	0.04 (+/- 0.04)
Arbol de Decision	0.01 (+/- 0.03)
SVN	0.18 (+/- 0.07)
Logistic Regression	0.22 (+/- 0.07)

Considerando la información obtenida el mejor modelo es: Logistic Regression.

Además de que el Accuracy es de: 0.1363

Este accuracy significa que el modelo no esta prediciendo correctamente la mayoría de las veces.

Se realiza matriz de confusión.

5	24	5	8
2	11	3	10
5	24	2	13
7	30	2	3

Aquí se muestra como las predicciones se distribuyen en las clases reales.

Y se muestra un reporte de clasificación.

Classification	Report:			
	precision	recall	f1-score	support
2	0.26	0.12	0.16	42
3	0.12	0.42	0.19	26
4	0.17	0.05	0.07	44
5	0.09	0.07	0.08	42
accuracy			0.14	154
macro avg	0.16	0.16	0.13	154
weighted avg	0.16	0.14	0.12	154

En este reporte podemos visualizar cual clase tiene mas precisión, siendo ella la numero 2, de la misma manera se visualiza el Recall, el cual señala que las

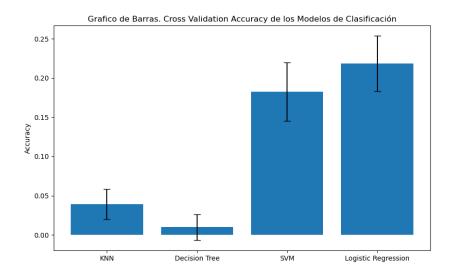




instancias de la clase 3 fueron correctamente identificadas, con el F1 podemos identificar que se tiene un rendimiento muy bajo que no sobre pasa el 0.19.

En la ultima columna podemos ver el número de ocurrencias.

#### Grafica



En esta grafica podemos visualizar que el modelo de Logistic Regression, es el mejor modelo en este caso





## Conclusiones

Con esta actividad logramos determinar el mejor modelo aplicable para nuestros datos es **Logistic Regression**, si bien tiene un porcentaje pobre, en cuestión de los modelos utilizados es el mejor de ellos. Se hizo uso de todos los modelos mencionados en la rubrica con la finalidad de identificar que modelo seria el mejor para este caso de estudio. Se hizo uso de la validación cruzada entre varios modelos según el criterio utilizado.

# Referencias

Guido, A. C. (2016). Introduction to Learning with Python. California: O'REILLY.

Xifara, A. T. (21 de 07 de 2024). *archive.ics.uci*. Obtenido de https://archive.ics.uci.edu/dataset/242/energy+efficiency

Material de Clase.