

Nombre: Dana Carolina Ramírez Velázquez

Código: 220286547

División: Tecnologías para la integración Ciber-Humana

Carrera: Ingeniería en computación

Materia: Seminario de Inteligencia Artificial

Tarea: Practica 2 Ejercicio 2

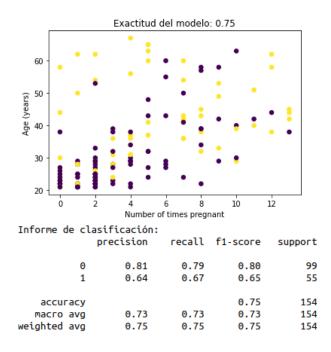
Fecha: 06/11/23

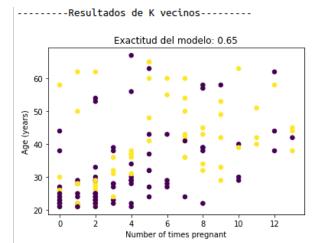
Introducción

Para esta práctica se pondrán a prueba los diferentes clasificadores investigados en el ejercicio anterior, implementandolos en los mismos datos para hacer una comparación para tener una idea más específica de las ventajas y desventajas de cada uno de ellos aplicados a un ejemplo real. Así mismo se utilizarán diferentes datasets para estas pruebas y analizaremos como son los resultados en cada uno de los casos.

Desarrollo

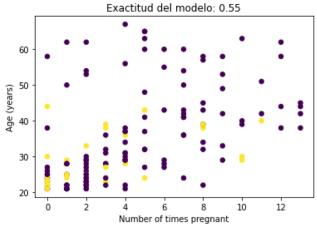
- Los clasificadores utilizados para esta práctica Regresión logística (Logistic Regression), K-Vecinos Cercanos (K-Nearest Neighbors), Maquinas Vector Soporte (Support Vector Machines), Naive Bayes
- Utilizaremos la librería de sklearn para facilitar el uso de los clasificadores.
- Resultados del dataframe de diabetes:



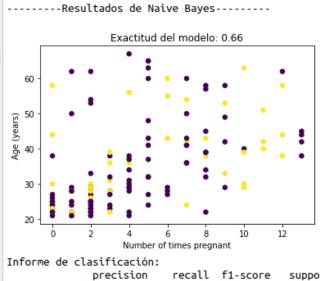


Informe de d	lasificación: precision	recall	f1-score	support
6	0.76	0.66	0.71	99
1	0.51	0.64	0.56	55
accuracy	/		0.65	154
macro avo	0.64	0.65	0.64	154
weighted avo	0.67	0.65	0.66	154

-----Resultados de Maquinas vector soporte-----

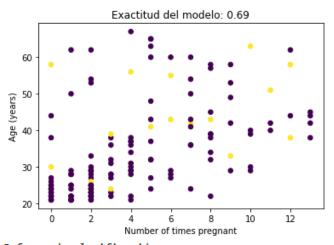


Informe de c	lasificación: precision	recall	f1-score	support
0		0.77 0.16	0.69 0.21	99 55
accuracy macro avg weighted avg	0.45	0.47 0.55	0.55 0.45 0.52	154 154 154



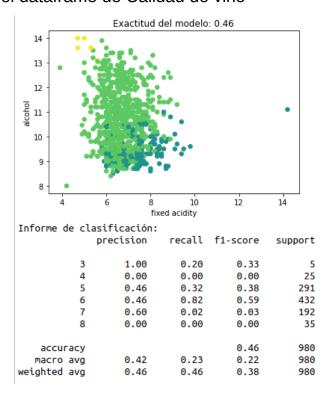
support 0 0.73 0.75 0.74 99 1 0.53 0.51 0.52 55 154 0.66 accuracy 0.63 0.63 154 macro avg 0.63 weighted avg 0.66 0.66 0.66 154

-----Resultados de Red Neuronal------

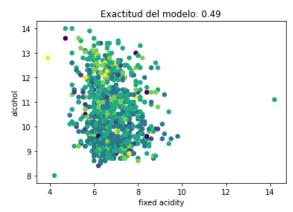


Informe de	de clasificación: precision		recall	f1-score	support
	0	0.69	0.93	0.79	99
	1	0.67	0.25	0.37	55
ассига	су			0.69	154
macro a	ivg	0.68	0.59	0.58	154
weighted a	ivg	0.68	0.69	0.64	154

· Resultados del dataframe de Calidad de vino

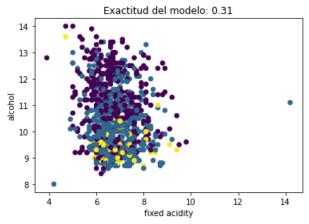


------Resultados de K vecinos-----

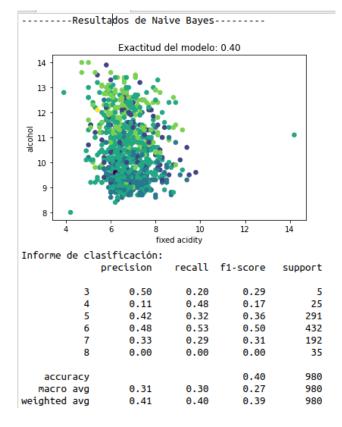


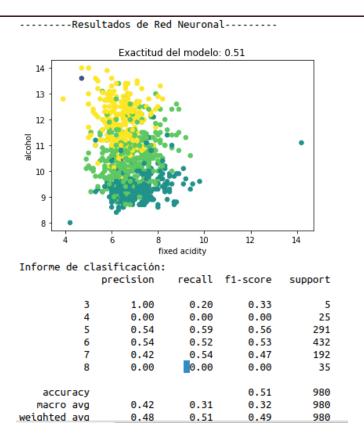
Informe de	clasifi	.cación:			
	precision		recall	f1-score	support
	3	0.12	0.20	0.15	5
	4	0.07	0.12	0.08	25
	5	0.48	0.51	0.49	291
	6	0.55	0.59	0.57	432
	7	0.50	0.35	0.41	192
	8	0.43	0.17	0.24	35
ассига	су			0.49	980
macro a	vg	0.36	0.32	0.33	980
weighted a	va	0.50	0.49	0.49	980

-----Resultados de Maquinas vector soporte-----



Informe o	le cla	sificación:			
		precision	recall	f1-score	support
	3	0.00	0.00	0.00	5
	4	0.00	0.00	0.00	25
	5	0.21	0.31	0.25	291
	6	0.43	0.48	0.45	432
	7	0.00	0.00	0.00	192
	8	0.01	0.03	0.02	35
accur	асу			0.31	980
macro	avg	0.11	0.14	0.12	980
weiahted	ava	0.25	0.31	0.27	980





Conclusiones:

En el caso del dataframe de diabetes, podemos notar que la regresión logística es el clasificador con el que se obtuvo un resultado un resultado más preciso y por otro lado, el clasificador de máquina vector soporte, obtuvo menos precisión.

En el caso del dataframe de la calidad del vino, Una red neuronal desempeñó un mejor trabajo que todos los otros clasificadores, y el que peor lo hizo fue, igualmente, el de máquina de vector soporte.

Había un tercer dataframe que no mostró resultados, esto debido a que los datos que se tenían no eran los indicados para ninguna de estas maneras de clasificar, gracias a esto sabemos que estos clasificadores NO son aplicables en cualquier tipo de dataset, es necesario conocer los datos que tenemos y que se puede, o no, lograr con estos.

Referencias:

• Mathivet, V. (2018). Inteligencia artificial para desarrolladores: conceptos e implementación en c. Ediciones ENI..

- Boden, M. A. (2017). Inteligencia artificial. Turner.
- Cerrillo Martínez, A. (2019). El impacto de la inteligencia artificial en el derecho administrativo; nuevos conceptos para nuevas realidades técnicas?.
- Leyva-Vázquez, M., & Smarandache, F. (2018). Inteligencia Artificial: retos, perspectivas y papel de la Neutrosofía. Infinite Study.
- Leyva-Vázquez, M., & Smarandache, F. (2018). Inteligencia Artificial: retos, perspectivas y papel de la Neutrosofia. Infinite Study.