

Juan Camilo Niño - 1202498

Nicolás Acevedo - 1202520

CRITERIOS DE DISEÑO DEL MODELO

- Arquitectura MLP para clasificación binaria
- Entrada: imágenes 28x28 (784 características)
- Normalización [-1, 1] para estabilidad numérica
- Capas densas con activación ReLU
- Optimización balanceando rendimiento y eficiencia computacional

EXPLORACIÓN DE HIPERPARÁMETROS

- Número de capas y neuronas por capa: [256], [256,128], [512,256,128]
 - Función de activación: ReLU y LeakyReLU
 - Optimizador: SGD y Adam
 - Tasa de aprendizaje: 0.01, 0.001, 0.0001
 - Tamaño de batch: 64, 128, 256

CONFIGURACION ELEGIDA

El mejor rendimiento se obtuvo con una configuración de 1 capa oculta ([256]), activación ReLU, optimizador Adam, tasa de aprendizaje 0.001 y batch size de 128. Esta configuración ofreció la mejor precisión en el conjunto de validación sin signos marcados de sobreajuste.

~ T	 Top-5 configuraciones por accuracy de validación 													
0	#@title Top-5 configuraciones por accuracy de validación df_results.head(5)													
		hidden_layers	activation	optimizer	1r	batch_size	p_drop	val_acc						
	0	[256]	relu	adam	0.001	128	0	0.897436						
	1	[256]	relu	sgd	0.010	128	0	0.884615						
	2	[256]	leakyrelu	adam	0.001	64	0	0.884615						
	3	[256, 128]	relu	sgd	0.010	128	0	0.871795						
	4	[256, 128]	relu	adam	0.001	128	0	0.858974						

RENDIMIENTO DEL MODELO

El modelo seleccionado se reentrenó con más épocas (30) y se evaluó en el conjunto de prueba. Los resultados mostraron una generalización estable con una accuracy aproximada del 80.13%. El modelo mantiene un buen equilibrio entre precisión y recall, aunque el recall de la clase positiva puede mejorarse con técnicas de balanceo de clases o modelos más complejos.

Reporte de c	lasificación precision		Mejor mode: f1-score	lo support	
e	0.7037	0.4524	0.5507	42	
1		0.9298	0.8724	114	
accuracy	,		0.8013	156	
macro avg	0.7627	0.6911	0.7116	156	
weighted avg	0.7899	0.8013	0.7858	156	

MÉTRICAS PRINCIPALES EN EL CONJUNTO DE TEST:

RENDIMIENTO DEL MODELO



LA MATRIZ DE CONFUSIÓN REFLEJÓ UN DESEMPEÑO CONSISTENTE CON ESTOS VALORES, MOSTRANDO QUE EL MODELO DETECTA BIEN LOS CASOS NEGATIVOS, PERO REQUIERE MEJORAS PARA IDENTIFICAR POSITIVOS CON MAYOR PRECISIÓN.

GENERALIZACIÓN Y ANÁLISIS

- Buen rendimiento global, pero dificultades para identificar positivos
- Indicadores de desbalance de clases
- Modelo estable en validación y test
- Precisión aceptable para MLP básico

CONCLUSIONES Y MEJORAS

- Modelo MLP cumple con los objetivos del proyecto
- Resultados sólidos con bajo costo computacional
- Áreas de mejora:
- Ajuste del umbral de clasificación
- Balanceo de clases
- Migración a CNN para mejorar recall