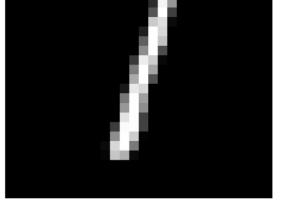


Definizioni e Obiettivo:

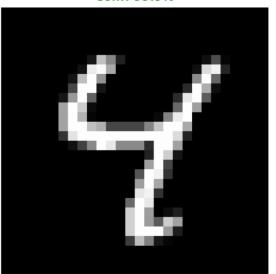
- -Overfitting: Modello che impara a memoria i dati di training, scarsa generalizzazione.
- -Dropout: Tecnica di regolarizzazione che disattiva casualmente neuroni durante il training per prevenire la co-adattazione e migliorare la generalizzazione.
- ·Obiettivo dello Studio: Valutare quantitativamente l'impatto del dropout su MLP con dataset di diversa complessità.

Metodologia e Setup

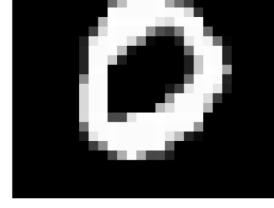
- •Dataset: MNIST (cifre) e Fashion-MNIST (abbigliamento) 28x28px, 10 classi.
- ·Architetture MLP:
- ·Singolo Strato Nascosto (784 \rightarrow 512 \rightarrow 10)
- ·Multi-Strato Nascosto (784 \rightarrow 512 \rightarrow 256 \rightarrow 128 \rightarrow 10)
- •Confronto: Senza Dropout (rate 0.0) vs. Con Dropout (rate 0.3 per confronti principali).
- •Parametri Chiave: Adam (lr=0.001), CrossEntropyLoss, Batch 128, 20 Epochs.
- •Metriche: Accuracy (Train/Test), Loss (Train/Test), Overfitting Gap.



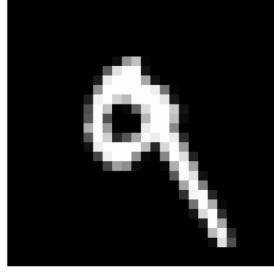
True: 4 Pred: 4 Conf: 99.9%



True: 0 Pred: 0 Conf: 100.0%



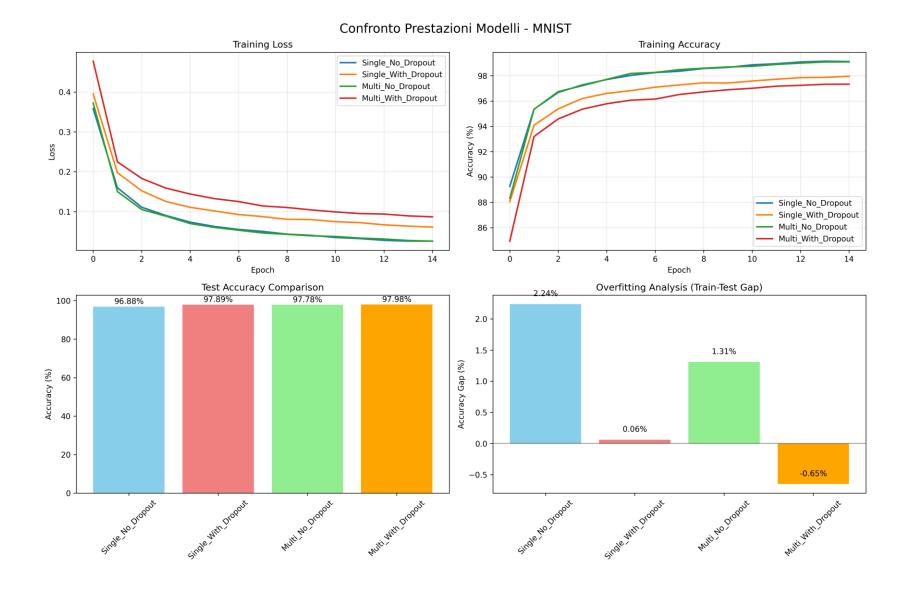
True: 9 Pred: 9 Conf: 99.9%



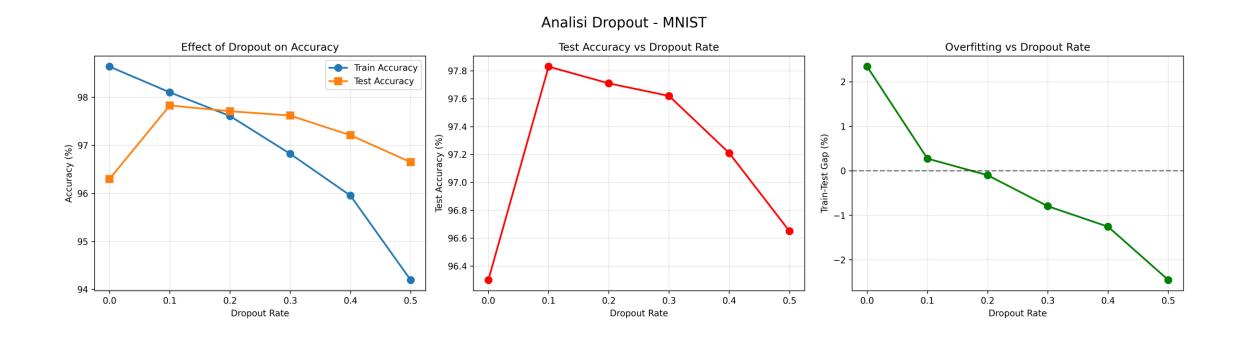
True: 6 Pred: 6 Conf: 100.0%



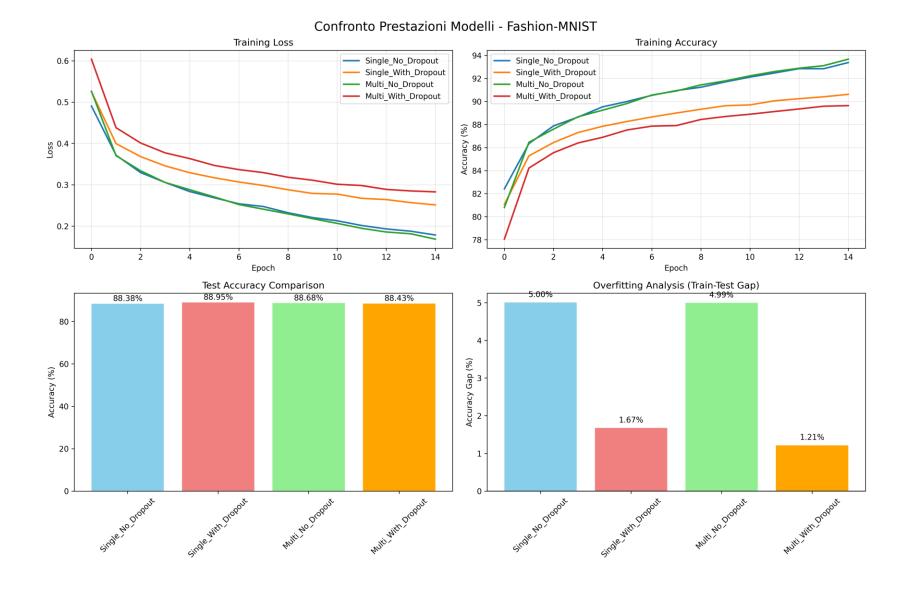
Prestazioni dei Modelli e Overfitting



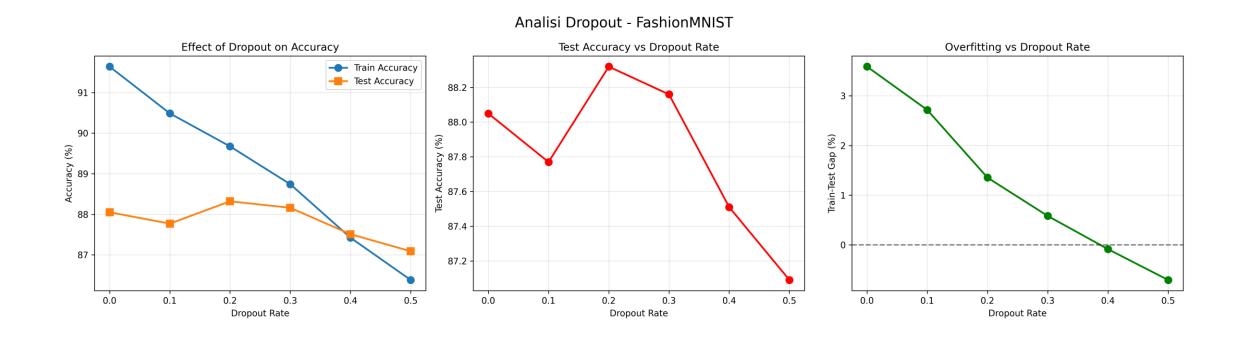
Come Varia la Performance al Variare del Dropout Rate



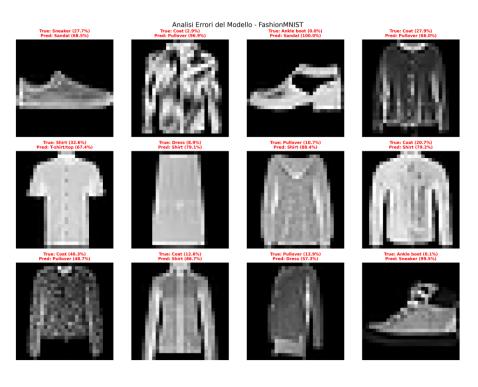
Prestazioni dei Modelli e Overfitting (Fashion-Mnist)



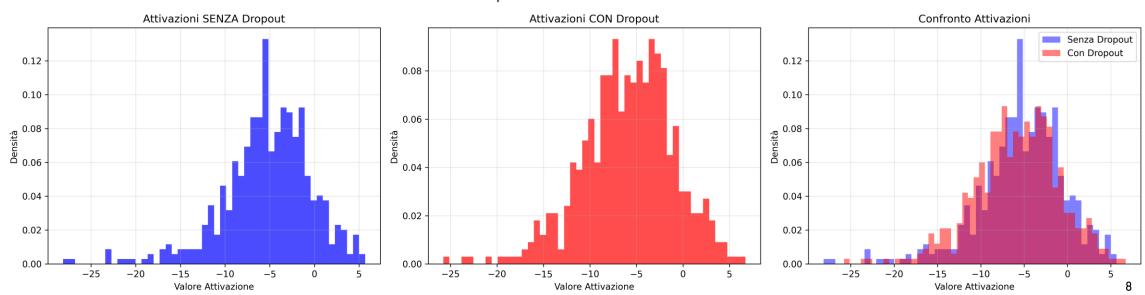
Come Varia la Performance al Variare del Dropout Rate (Fashion-Mnist)



Analisi delle Attivazioni e degli errori del modello



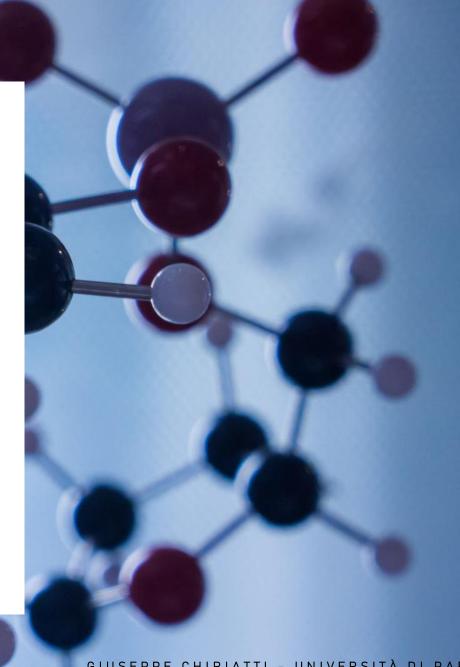
Effetto del Dropout sulle Attivazioni - FashionMNIST



Conclusioni e Lavori **Futuri**

·Conclusioni Principali:

- Il dropout è uno strumento valido ed efficace per la regolarizzazione degli MLP.
- ·Migliora la generalizzazione riducendo l'overfitting.
- ·Limitazioni: Studio su MLP e dataset specifici.
- ·Sviluppi Futuri: Test su CNN, altri dataset, interazione con altre tecniche.





Grazie per l'attenzione!