Gráficas Útiles en el Entrenamiento

Curso: Computación Visual

- - Tomar decisiones informadas
- Optimizar el rendimiento del modelo



Por qué visualizar el entrenamiento?



X Solo métricas finales

Accuracy: 95%

¿Pero cómo llegamos ahí?



✓ Con visualización

Vemos la evolución completa:

- ¿Está aprendiendo bien?
- ¡Se está estancando?
- ¡Hay sobreajuste?

Las gráficas cuentan la historia completa del entrenamiento

Gráfica de Pérdida (Loss)

- Training Loss
- Validation Loss



Epochs →

- Loss (entrenamiento) Qué tan bien ajusta los datos vistos
- Loss (validación) Qué tan bien generaliza el modelo

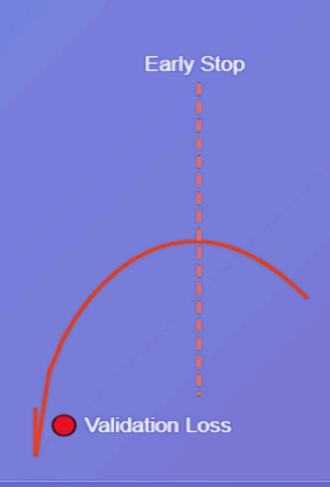
↑ Si validación sube mientras entrenamiento baja → OVERFITTING

Gráfica de Precisión (Accuracy)



- Accuracy de entrenamiento: Rendimiento en datos conocidos
- Accuracy de validación: Capacidad de generalización
- Gap grande: Indica sobreajuste
- P Una red puede tener 99% en entrenamiento pero 60% en validación





¿Cómo funciona?

- Monitorea la pérdida de validación
- II Si no mejora por N épocas consecutivas → STOP
- Guarda el mejor modelo automáticamente
- Previene el sobreajuste de forma automática

Learning Rate Scheduler

Learning Rate Decay

Epochs →

ReduceLROnPlateauReduce LR cuando el loss se estanca

StepDecay Reduce LR cada X épocas

CosineAnnealing LR sigue una curva coseno

Q Otras Visualizaciones Útiles



Ver qué clases se confunden más entre sí



Evaluar rendimiento detallado por clase



Comparar input → predicción → ground truth



Visualizar qué aprende cada capa

Herramientas de Visualización



Matplotlib

Para: Gráficas rápidas locales

Pros: Simple, integrado con Python



TensorBoard

Para: Monitoreo en tiempo real

Pros: Interactivo, escalable



Weights & Biases

Para: Experimentos colaborativos

Pros: Comparación, seguimiento

