



Nombre: Camila Caicedo

Curso: GR1CC

Fecha de entrega: 28/01/2026

Actividad extracurricular 07b: GPUs Hopper vs Blackwell

Instrucciones

Investigue sobre las diferencias entre las arquitecturas Hopper y Blackwell.

Característica	Hopper	Blackwell
Generación	Anterior a Blackwell	Más reciente y avanzada
Enfoque principal	IA y HPC de alto rendimiento	IA a gran escala y máxima eficiencia
Eficiencia energética	Alta	Aún mayor que Hopper
Tensor Cores	Muy avanzados	Mejorados y optimizados
Soporte de formatos numéricos	FP64, FP32, TF32, FP16, BF16, INT8	Todos los de Hopper + mejor rendimiento en formatos de baja precisión
Rendimiento en IA	Muy alto	Superior, especialmente en modelos grandes
Escalabilidad	Alta	Más optimizada para sistemas multi-GPU
Consumo energético por operación	Mayor que Blackwell	Menor, más eficiente

Preguntas de análisis

- ¿Cuál es la diferencia entre FP32 vs TF32?

Característica	FP32	TF32
Nombre completo	Floating Point 32 bits	Tensor Float 32
Precisión	Alta (23 bits de mantisa)	Menor (10 bits de mantisa)
Rango de valores	Amplio	Igual que FP32
Velocidad	Más lento	Mucho más rápido en Tensor Cores
Uso principal	Cálculos científicos, entrenamiento tradicional	Entrenamiento acelerado en GPUs modernas
Exactitud de resultados	Muy alta	Suficientemente alta para redes neuronales



ESCUELA POLITÉCNICA NACIONAL
FACULTAD DE INGENIERÍA EN SISTEMAS
MÉTODOS NUMÉRICOS



Impacto en rendimiento	Menor rendimiento	Mayor rendimiento y eficiencia
------------------------	-------------------	--------------------------------

- **¿Qué representaciones de datos soportan estas GPUs (FP64, FP32, INT8)?**

Formato	Bits	Precisión	Rango	Uso principal	Ventaja principal
FP64	64	Muy alta	Muy amplio	Simulaciones científicas, HPC	Máxima precisión
FP32	32	Alta	Amplio	Entrenamiento tradicional	Buen balance entre precisión y rendimiento
TF32	32	Media (mantisa reducida)	Igual a FP32	Entrenamiento acelerado en GPUs modernas	Mucha mayor velocidad que FP32
FP16	16	Media	Limitado	Entrenamiento e inferencia en IA	Reduce memoria y aumenta velocidad
BF16	16	Media	Amplio (como FP32)	Entrenamiento de redes neuronales	Mejor estabilidad que FP16
INT8	8	Baja	Limitado	Inferencia rápida	Muy rápido y bajo consumo
INT4	4	Muy baja	Muy limitado	Inferencia ultra rápida	Máxima eficiencia y menor uso de memoria

Las GPUs de las arquitecturas Hopper y Blackwell soportan diversas representaciones de datos, entre ellas FP64 para cálculos científicos de alta precisión, FP32 para entrenamiento estándar de redes neuronales, y formatos de menor precisión como FP16, BF16, INT8 e INT4, que se usan principalmente para acelerar la inferencia y reducir el uso de memoria.

- **¿Por qué la nueva arquitectura prefiere representaciones numéricas con menor precisión?**

La nueva arquitectura prefiere representaciones numéricas con menor precisión porque permiten realizar operaciones más rápidas, consumir menos energía y almacenar más datos en menos espacio.



ESCUELA POLITÉCNICA NACIONAL
FACULTAD DE INGENIERÍA EN SISTEMAS
MÉTODOS NUMÉRICOS



Además, en tareas de inteligencia artificial, estas reducciones de precisión no suelen afectar de forma significativa el rendimiento final de los modelos, lo que hace el proceso más eficiente y económico.