

Modelos Generativos Profundos

Clase 7: Arquitectura Transformer y LLMs (parte I)

Fernando Fêtis Riquelme Otoño, 2025

Facultad de Ciencias Físicas y Matemáticas Universidad de Chile

Clase de hoy

Variaciones en la arquitectura Transformer

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- Bloque feed forward: función de activación, MoE.
- · Conexiones residuales y dropout.
- Arquitectura original: seq2seq.

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- Bloque feed forward: función de activación, MoE.
- Conexiones residuales y dropout.
- Arquitectura original: seq2seq.

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- · Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- Bloque feed forward: función de activación, MoE.
- Conexiones residuales y dropout.
- Arquitectura original: seq2seq.

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- · Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- Bloque feed forward: función de activación, MoE.
- · Conexiones residuales y dropout.
- Arquitectura original: seq2seq.

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- · Bloque feed forward: función de activación, MoE.
- Conexiones residuales y dropout.
- Arquitectura original: seq2seq.

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- · Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- · Bloque feed forward: función de activación, MoE
- · Conexiones residuales y dropout.
- Arquitectura original: seq2seq.

- Tokenización: tokens espaciales, problema de tokenización, BPE, SentencePiece.
- Positional encoding: absoluto, relativo, sinusoidal, RoPE, inducido por masking.
- · Mecanismos de normalización: LayerNorm, RMSNorm.
- Mecanismos de atención: atención cruzada, atención de Badhanau, scaled dot-product, Sliding window attention, atención diferencial.
- Bloque feed forward: función de activación, MoE.
- · Conexiones residuales y dropout
- · Arquitectura original: seq2seq.

- · Función de pérdida.
- Técnicas de optimización: Implementaciones eficientes, entrenamiento distribuido, cuantización, heurísticas.
- Fine tuning: LoRA, pruning, destilación, instruction fine tuning.
- · Train set y evaluación
- · Inferencia: beam search, nucleus sampling

- · Función de pérdida.
- **Técnicas de optimización:** Implementaciones eficientes, entrenamiento distribuido, cuantización, heurísticas.
- Fine tuning: LoRA, pruning, destilación, instruction fine tuning.
- Train set y evaluación.
- · Inferencia: beam search, nucleus sampling

- · Función de pérdida.
- Técnicas de optimización: Implementaciones eficientes, entrenamiento distribuido, cuantización, heurísticas.
- Fine tuning: LoRA, pruning, destilación, instruction fine tuning.
- Train set y evaluación.
- · Inferencia: beam search, nucleus sampling

- · Función de pérdida.
- Técnicas de optimización: Implementaciones eficientes, entrenamiento distribuido, cuantización, heurísticas.
- Fine tuning: LoRA, pruning, destilación, instruction fine tuning.
- · Train set y evaluación.
- · Inferencia: beam search, nucleus sampling

- · Función de pérdida.
- Técnicas de optimización: Implementaciones eficientes, entrenamiento distribuido, cuantización, heurísticas.
- Fine tuning: LoRA, pruning, destilación, instruction fine tuning.
- · Train set y evaluación
- · Inferencia: beam search, nucleus sampling.

- · Propiedades emergentes.
- Scaling laws
- Prompting
- Consideraciones éticas.
- · Algunos modelos tipo Transformer

- Propiedades emergentes.
- Scaling laws.
- Prompting
- Consideraciones éticas.
- · Algunos modelos tipo Transformer

- Propiedades emergentes.
- Scaling laws
- · Prompting.
- · Consideraciones éticas
- · Algunos modelos tipo Transformer

- · Propiedades emergentes.
- Scaling laws
- Prompting
- · Consideraciones éticas.
- Algunos modelos tipo Transformer

- Propiedades emergentes.
- Scaling laws
- Prompting
- Consideraciones éticas
- · Algunos modelos tipo Transformer.

Modelos Generativos Profundos Clase 7: Algunas cosas sobre la arquitectura Transformer y los LLMs I