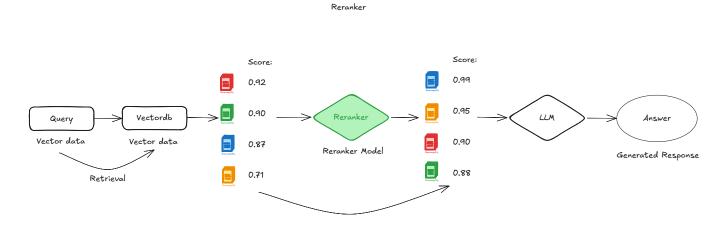
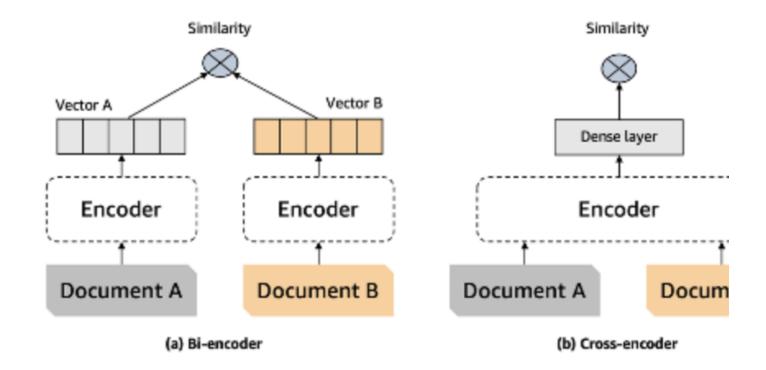
리랭커(Reranker)



개요

Reranker(리랭커)는 현대적인 두 단계 검색 시스템(Two-Stage Retrieval System)에서 사용되는 핵심 컴 포넌트 입니다. 대규모 데이터셋에서 효율적이고 정확한 검색을 수행하기 위해 설계되었으며, 주로 첫번째 단계에서 Retriever 가 찾아낸 문서들의 순위를 재조정 하는 역할을 합니다. Reranker 는 검색 시스템의 두 번째 단계에서 작동하며, 초기 검색 결과의 정확도를 향상시키는 것을 목표로 합니다. Retriever 단계에서 대규모 문서 집합에서 관령성 있는 후보 문서들을 빠르게 추출한 후 Reranker 단계에서 이 후보 문서들을 더 정교하게 분석하여 최종적으로 순위를 결정합니다.

작동 원리



Reranker와 Retrieval의 차이점 및 장단점

Retrieval은 주어진 질문에 대해 관련 있는 문서를 빠르게 찾아내는 데 중점을 둡니다. 반면 Reranker는 Retrieval 단계에서 찾은 문서들을 LLM을 이용하여 질문과의 관련성을 재평가하고 순위를 조정하여 더 정확한 결과를 제공하는 데 집중합니다.

1. Retrieval

• 장점:

- 빠른 속도: 일반적으로 벡터 검색이나 BM25와 같은 효율적인 알고리즘을 사용하여 빠르게 문서를 검색합니다.
- 광범위한 검색: 대규모 데이터셋에서도 효과적으로 작동합니다.

• 단점:

- 정확도: 질문과 문서 간의 의미론적 유사성을 완벽하게 파악하지 못할 수 있습니다.
- 맥락 이해 부족: 질문의 맥락을 고려하지 않고 단순히 키워드 매칭에 의존하는 경향이 있습니다.

2. Reranker

• 장점:

- 높은 정확도: LLM을 사용하여 질문과 문서의 의미론적 유사성을 정확하게 평가합니다.
- 맥락 이해: 질문의 맥락을 고려하여 문서의 순위를 조정합니다.

● 단점:

- 속도: LLM을 사용하기 때문에 Retrieval에 비해 속도가 느립니다.
- 계산 비용: LLM 사용에 따른 계산 비용이 발생합니다.

bi-encoder(Retrieval)와 cross-encoder (Reranker)의 주요 차이점

1. 입력 방식:

- bi-encoder: 질문과 문서를 각각 별도로 인코딩하여 두 개의 벡터를 생성합니다.
- cross-encoder: 질문과 문서 쌍을 **동시에** 입력으로 받아 하나의 벡터를 생성하거나 관련성 점수를 출력합니다.

2. 작동 방식:

- **bi-encoder:** 질문과 문서를 각각 인코딩한 후, 두 벡터 사이의 유사도 (cosine similarity 등)를 계산 하여 관련성을 평가합니다.
- cross-encoder: 질문과 문서를 함께 분석하여 둘 사이의 의미론적 유사성을 직접적으로 평가합니다.

3. 장단점:

특징	bi-encoder	cross-encoder
정확도	상대적으로 낮음	상대적으로 높음
속도	빠름	느림
계산 비용	낮음	높음
맥락 이해	제한적	뛰어남
활용	초기 검색, 대규모 데이터셋	Reranker, 정밀한 검색

4. 핵심 차이:

- bi-encoder는 질문과 문서를 독립적으로 처리하여 각각의 의미를 파악합니다.
- cross-encoder는 질문과 문서를 함께 처리하여 둘 사이의 상호 작용과 맥락을 고려합니다.

비유를 통해 이해해 보세요:

- bi-encoder: 두 사람의 외모를 각각 사진으로 보고 닮은 정도를 판단하는 것과 같습니다.
- cross-encoder: 두 사람을 직접 만나 대화를 나눠보고 서로 얼마나 잘 맞는지 판단하는 것과 같습니다.

결론적으로, bi-encoder는 빠른 속도와 낮은 계산 비용이 장점이지만, cross-encoder는 더 정확하고 맥락을 잘 이해하는 장점이 있습니다. 따라서, 검색 시스템에서는 bi-encoder를 사용하여 빠르게 후보 문서를 찾고, cross-encoder (reranker)를 사용하여 정확도를 높이는 방식을 결합하여 사용하는 경우가 많습니다.

Two-Stage Retrieval System 방식 (Retrieval + Reranker)의 장점

Retrieval과 Reranker를 함께 사용하는 2-Stage 방식은 각각의 장점을 결합하여 더욱 효과적인 검색 시스템을 구축할 수 있습니다.

- 높은 정확도와 효율성: Retrieval을 통해 빠르게 후보 문서를 찾고, Reranker를 통해 정확도를 높일 수 있습니다.
- 유연성: Retrieval과 Reranker를 독립적으로 구성하고 최적화할 수 있습니다.
- **향상된 사용자 경험:** 더욱 정확하고 관련성 높은 검색 결과를 제공하여 사용자 만족도를 높일 수 있습니다.

2-Stage 방식의 작동 예시:

- 1. 사용자가 질문을 입력합니다.
- 2. Retrieval 단계에서 벡터 검색을 사용하여 질문과 관련 있는 후보 문서 10개를 빠르게 찾습니다.
- 3. Reranker 단계에서 LLM을 사용하여 10개의 후보 문서를 질문과의 관련성에 따라 재정렬합니다.
- 4. 재정렬된 문서 목록을 사용자에게 제공합니다.

이처럼 2-Stage 방식은 Retrieval의 효율성과 Reranker의 정확성을 결합하여 최적의 검색 결과를 제공하는 데 효과적인 방법입니다.