

## (IKM 23)

### 1. 문제 상황

- 기존 대화형 추천 시스템은 사용자 클릭/구매 데이터에 의존
- repeated item shortcut가 존재 → 이를 반복 추천하는 현상 발생

### 2. 연구를 위해 가정

- 대화속 맥락을 활용해 추천을 제공할 수 있다고 가정
- CRS는 콘텐츠/맥락 정보가 풍부하므로, (더보더 content/text 기반 재추천도 좋은 성과를 낸다고 가정

### 3. LLM 사용 방법과 이유

- Zero-shot Prompting: prompt + 대화 맥락 + 클릭 행동 요약을
- Post-processing (후처리): LLM이 생성한 결과를 데이터셋 내 아이템과 매칭하여랭킹216으로 반환

### 1. Domain

- 영화

### 2. Prompting

- T: 당신은 영화 추천 시스템이다.
- D: 20개의 추천 아이템만, 불필요한 말 없이
- S: 지금까지의 대화 기록

### 3. 후처리

- 생성된 영화 이름 → 실제 DB와 매칭 → 랭킹216

이 논문에서 LLM은 대화 속 언어적 맥락을 활용할 수 있다는 강점, 콜드스타트 아이템 상황에서 유리하다는 점, 파인튜닝 없이도 강력한 zero-shot 성능 때문에 사용되었습니다.

또한 생성된 추천 후보의 신뢰성은 IMDB 매칭률 (약 95%), 후처리를 통한 정량 평가 가능성, 여러 데이터셋에서 일관되게 높은 Recall 성능으로 뒷받침됩니다.

LLM이 생성한 결과를 그대로 쓰지 않고도 → DB에 없는  
ITEM은 매칭이 안되기 때문에 평가에서 제외  
95%가 생략 매칭됨