

팀장:전유태, 자료 수집가:이재준, 신뢰성 검증가:이지섭, 데이터 분석가:이예준

유튜브 알고리즘이 점수를 매기는 핵심 기준은 6가지입니다.

- 시청 지속 시간 (Retention Rate): 영상을 얼마나 오랫동안 끝까지 봤는지가 가장 중요합니다.
- 클릭률 (CTR, Click-Through Rate): 썸네일과 제목을 보고 얼마나 많은 사람이 영상을 클릭했는지 측정합니다.
- 사용자 반응 (Engagement): 좋아요, 댓글, 공유, 구독 전환 등 영상에 얼마나 적극적으로 반응했는지 확인합니다.
- 설문조사 (Satisfaction): 영상 시청 후 "이 동영상이 마음에 드셨나요?"와 같은 무작위 설문조사 점수를 반영합니다. 작동 방식 이해를 위한 실생활 예시
- 협업 필터링 (Collaborative Filtering): A라는 사용자가 1번, 2번, 3번 영상을 보고 만족했습니다. B라는 사용자가 1번, 2번 영상만 봤다면, 알고리즘은 B에게 아직 보지 않은 3번 영상을 추천합니다. ("나와 취향이 비슷한 다른 사람이 본 영상 추천")
- 콘텐츠 기반 필터링 (Content-based Filtering): 축구 하이라이트 영상을 자주 본 사용자에게 야구나 농구 같은 다른 스포츠 영상을 추천합니다. ("내가 좋아했던 영상과 유사한 카테고리 추천")

분석 결론 : 알고리즘은 인간의 편리를 위해 도입되었으나, 이용자가 평소에 관심 있는 주제나 선호하는 의견만 반복해서 추천하는 한계를 안고 있습니다. 이로 인해 우리는 마치 비누방울(필터 버블) 안에 갇힌 것처럼, 나와 생각이 다른 사람의 시각이나 새로운 정보를 접할 기회를 점점 잃어가고 있습니다. 나아가 이러한 시스템은 사회적 갈등을 깊게 만들고 플랫폼 간의 자극성 경쟁을 유발하는 원인이 되기도 합니다. 우리는 이러한 기술의 부작용에서 벗어나기 위해, 가끔은 일부러 내가 평소에 보지 않던 새로운 분야의 영상을 검색해서 시청하는 습관을 지녀야 합니다.

추천알고리즘의 미래 발전

가. 추천알고리즘은 단지 영상 시청기록 뿐 만이 아니라 지금 감정, 날씨, 분위기 등을 고려해 더욱 좋은 알고리즘이 될 것이다.

나. 내가 보고 싶은 영상이 없을 때, 알고리즘이 직접 그 상황을 파악하여 영상을 만들어 줄 것이다.

다. 추천알고리즘의 단점인 `필터버블`을 깨고, 좋아하던 분야 뿐 아니라 새로운 재미있어할 주제를 줄 것이다.

느낀점

전유태: 조사하기 전 알고리즘이 있는건 알고 있었지만 최근 쟁반 짜장 먹방을 먹고 싶다고 생각하고 핸드폰을 켰을 때 “어 왜 쟁반 짜장 영상이 나오지?” 생각을 했는데
지금 생각하니 내가 쟁반 짜장 영상을 많이 본 게 생각나 많이 본 것을 추천 하는게 신기했습니다.

이예준 : 유튜브가 추천하는 것만 보게 되는 필터 버블 현상을 알게 되었고, 앞으로는 추천해주는 영상만 보는 것이 아닌 다양한 지식을 검색하여 봐야겠다고 생각했습니다.

이지섭: 다음부터 유튜브를 볼 때 추천알고리즘의 원리를 이용해서 보고, 단점인 ‘필터버블’을 고려해서 새로운 검색어를 써봐야겠다고 생각했다.

이재준:알고리즘은 나의 시청 패턴을 보고 알고리즘으로 추천 영상을 띄워주는 기술이 신기해서 찾아보니 생각보다 더 많은 기술이 있다는 걸 알게 되어서 신기하고 좋은 경험이었습니다