# Main Quest 2 템플릿

#### 평가 항목

#### 추천시스템 1

- 1. 추천시스템의 이름
- 2. 추천시스템의 테마 및 목적
- 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)
- 4. 결과
- 5. 참고자료

# 추천시스템 2

- 1. 추천시스템의 이름
- 2. 추천시스템의 테마 및 목적
- 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)
- 4. 결과
- 5. 참고자료

#### 추천시스템 3

- 1. 추천시스템의 이름
- 2. 추천시스템의 테마 및 목적
- 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)
- 4. 결과
- 5. 참고자료

# 추천시스템 4

- 1. 추천시스템의 이름
- 2. 추천시스템의 테마 및 목적
- 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)
- 4. 결과
- 5. 참고자료

# 추천시스템 5

- 1. 추천시스템의 이름
- 2. 추천시스템의 테마 및 목적
- 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)
- 4. 결과
- 5. 참고자료

회고

# 평가 항목

채점 기준	설명
1. 추천 시스템의 창의성과 복잡성	5가지의 추천 시스템 아이디어가 모두 독창적인가?
2. SQL 구현의 정확성 및 효율성	SQL 쿼리가 데이터의 목적에 맞게 설계되었는가?
3. 보고서 구성 및 설명력	논리적으로 추천 시스템 구현 로직을 설명했는가?

# 추천시스템 1

# 1. 추천시스템의 이름

• Keyword-Based Budget Finder

# 2. 추천시스템의 테마 및 목적

- 사용자가 입력한 특정 키워드(예 : Monitor)가 포함된 제품(제품명) 중에서 가장 저렴한 상품를 추천합니다.
- 첫 페이지에는 10개의 검색 결과를 보여 주고, 나머지 결과는 페이지로 나누어서 제공
- 검색 결과 노출 정보
  - 。 상품명(product\_name)
  - 。 상품 소개(about\_product)
  - 。 상품 링크(product\_link)
  - 。 할인 가격(discounted\_price)
- 상품 링크 클릭 시 해당 상품의 상세 페이지로 이동하여 상품 확인 및 즉각적인 구매 유도 가능.

# 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)

· Bigquery SQL

SELECT product\_name, about\_product, product\_link, discounted\_price FROM modulabs\_amazon.data WHERE product\_name LIKE '%Monitor%' ORDER BY discounted\_price ASC LIMIT 10;

• 사용자가 입력한 Keyword를 포함하고 있는 열을 조회하기 위해 WHERE 절에

LIKE "%(keyword)%" 적용

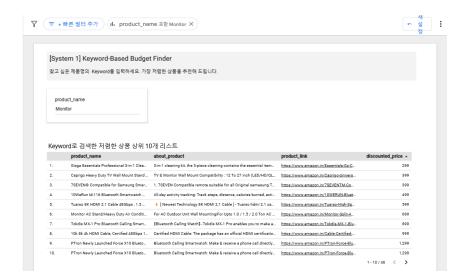
• sql문에서는 검색 결과 확인을 위해 상위 10개 조회 적용.

# 4. 결과

SQL 조회 결과



LookerStudio



#### 5. 참고자료

•

# 추천시스템 2

# 1. 추천시스템의 이름

• Top-Rated Product Spotlight

# 2. 추천시스템의 테마 및 목적

- 제품의 평점(rating)과 평점 개수(rating\_count)를 각각 10단계로 세분화하고 이 중 최상위 등급에 해당하는 제품만을 추천합니다.
- 품질과 신뢰도, 인기도 등과 관련 있는 rating, rating\_count 지표를 활용하여 고객들에게 명확하고 직관적인 상품 선택 옵션을 제공할 수 있음.
- 제품 할인 정보와 상세 페이지 링크를 같이 제공하여 즉각적인 구매 행동으로 이어질 수 있음.

#### 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)

• Bigquery 기본 sql문

```
WITH RankedData AS (
SELECT

NTILE(10) OVER (ORDER BY rating DESC) AS rating_Rank,

NTILE(10) OVER (ORDER BY rating_count DESC) AS rating_count_Rank,

rating, rating_count,

product_name, discounted_price, product_link

FROM modulabs_amazon.data
)

SELECT *

FROM RankedData
WHERE rating_Rank = 1 AND rating_count_RANK = 1;
```

• LookerStudio에서 활용할 임시 테이블 생성 sql문

```
CREATE OR REPLACE TABLE modulabs_amazon.res2 AS

SELECT

NTILE(10) OVER (ORDER BY rating DESC) AS rating_Rank,

NTILE(10) OVER (ORDER BY rating_count DESC) AS rating_count_Rank,

rating, rating_count,

product_name, discounted_price, product_link

FROM modulabs_amazon.data;
```

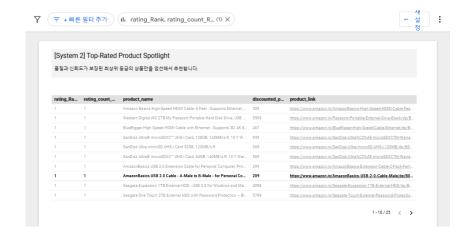
- rating과 rating\_count를 내림차순으로 정렬한 다음 NTILE(10) 적용
- 1: 최상위등급, 10: 최하위등급

#### 4. 결과

• SQL 조회 결과 : 총 25개



• LookerStudio 화면



\*\* TopRank 필터 적용



# 5. 참고자료

•

# 추천시스템 3

# 1. 추천시스템의 이름

Top User-Based Product Recommender

#### 2. 추천시스템의 테마 및 목적

• 가장 많은 리뷰를 남긴 고객이 구매한 상품 정보(상품명, 상품 가격, 상품 링크)를 추천합니다.

# 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)

- 구현 process
  - 。 raw data에서 "user\_id"(리뷰 작성자 아이디들) 컬럼의 데이터를 UNNEST 함수를 사용하여 개별 데이터 행으로 분리 → 임시 테이블(TMP)로 저장
  - 임시 테이블(TMP)에서 그룹 함수를 사용하여 사용자 아이디별 리뷰 개수, 구매액(상품 가격의 합으로 가정) 계산
  - 。 리뷰 개수와 구매액을 기준으로 내림차순 정렬 후 Top User 아이디 조회
  - 。 해당 user\_id로 리뷰 작성된 상품 정보를 조회 후 출력
- Bigquery sql 문

```
WITH TMP AS (
    SELECT *
    FROM modulabs_amazon.data,
    UNNEST(SPLIT(user_id, ',')) AS user_id_value
)

SELECT DISTINCT product_name, discounted_price, product_link

FROM TMP

WHERE user_id_value = (
    SELECT user_id_value
    FROM TMP

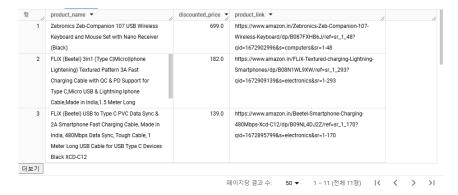
GROUP BY user_id_value

ORDER BY COUNT(product_id) DESC, SUM(discounted_price) DESC
LIMIT 1
)

ORDER BY discounted_price DESC;
```

# 4. 결과

• Query 실행 결과 : 모두 11개 상품 조회



#### 5. 참고자료

.

# 추천시스템 4

# 1. 추천시스템의 이름

Category-Wise Top-Rated Recommender

# 2. 추천시스템의 테마 및 목적

• 제품 카테고리별로 고객의 평점이 가장 높은 상위 5개 제품을 추천합니다.

# 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)

- 구현 process
  - 。 UNNEST() 함수를 'category' 컬럼에 적용하여 세부 카테고리 값을 가진 개별 데이터행 분리
  - GROUP BY와 ROW\_NUMBER 함수를 이용해서 세부 카테고리별로 평균 rating 상위 5개 상품 정보(product\_id)를 추출 → 임시 테이블 (res5) 생성
  - 。 (LookerStudio) 임시 테이블(res5)와 raw\_data를 **데이터 혼합(LEFT JOIN)**하여 "조인테이블\_5" 생성

- ∘ res5 데이트 테이블을 이용하여 컨트롤(드롭다운 목록) 생성
- 조인테이블5 데이터 테이블을 이용해서 드롭다운 목록에서 선택된 세부 카테고리의 상품 정보 출력
- Bigquery SQL 문

```
WITH TMP AS(
SELECT *,
CAST(rating AS FLOAT64) AS float_rating
FROM modulabs_amazon.data,
UNNEST(SPLIT(category, '|')) AS category_value
),
TMP_ranked AS (
SELECT category_value, product_id, AVG(float_rating) AS rating_avg,
ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY category_value ORDER BY AVG(float_rating) DESC) AS R_number
FROM TMP
GROUP BY category_value, product_id
)

SELECT DISTINCT category_value, product_id, rating_avg, R_number
FROM TMP_ranked
WHERE R_number <= 5
ORDER BY category_value, rating_avg DESC;
```

# 4. 결과

• res5 테이블 조회 결과



• 조인 테이블(res5 & raw\_data)에서 category\_value가 " Accessories"인 데이터 출력 결과



• Bigquery SQL 문

```
SELECT product_name, discounted_price, product_link, positive_score, negative_score, total_score, float FROM `modulabs_amazon.combined_data`

ORDER BY total_score DESC, float_rating DESC

LIMIT 20;
```

#### 5. 참고자료

.

# 추천시스템 5

# 1. 추천시스템의 이름

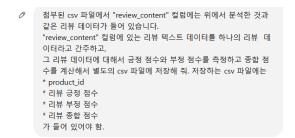
• Sentiment-Driven Recommender

### 2. 추천시스템의 테마 및 목적

• 고객들이 작성한 리뷰 테스트 데이터를 활용한 감정 분석을 통해 단순한 평점이나 판매량 이외에 보다 정교한 추천 시스템을 구현.

#### 3. 구현 로직 (코드, 쿼리 및 구조도)

• raw\_data의 "review\_content" 컬럼에 있는 데이터를 Chatgpt로 이용해서 긍정/부정/종합점수 분석을 진행함. (결과는 csv 파일로 다운로드





리뷰 텍스트 데이터에 대해서 정확한 감정 분석을 진행하기는 힘들지만, 감정 분석 결과에 대한 샘플 데이터를 얻는 다는 것에 만족을 할 수 밖에 없을 듯합니다.

• 위에서 얻은 리뷰 점수 데이터를 Bigquery에 테이블로 추가하고, raw\_data와 조인을 해서 하나의 테이블로 생성함. (combined\_data)

#### 4. 결과

• Bigquery 조회 결과 : total\_score DESC, float\_rating DESC / LIMIT 20



# 5. 참고자료

.

# 회고

# • 인사이트

- 。 기본적으로 단순한 raw data 이지만, 이런 저런 고민을 하면 좋은 추천 시스템에 대한 아이디어를 만들어 낼 수 있을 듯 합니다.
- 。 Looker Studio의 "컨트롤 드롭다운 목록" 기능을 활용하여 필터를 적용할 수 있음.

# • 회고

- 고객의 입장에서 어떤 추천 로직이 필요한지에 대해서 고민을 할 수 있는 좋은 프로젝트 였다고 생각합니다.
- 。 LookerStudio의 고급 기능 등을 좀 더 배워야 할 듯 합니다..