# **AMAZON COMMAND SYSTEM**

# Amazon 데이터셋 기반 추천 시스템 설계 프로젝트

# 프로젝트 개요

해당 프로젝트는 Amazon 데이터셋을 기반으로 고객 맞춤형 추천 시스템을 설계하고 구현하는 작업입니다.

Amazon은 전세계적으로 가장 큰 전자상거래 플랫폼 중 하나로, 방대한 고객 리뷰와 제품 데이터를 보유하고 있습니다. 이번 프로젝트에서는 이러한 데 이터를 SQL만을 사용하여 분석하고, 고객의 구매 경험을 향상시킬 수 있는 추천 시스템의 기초를 설계하는 것이 목표입니다.

# 데이터셋 소개

데이터셋 링크 : Amazon Sales Dataset

Amazon Sales Dataset

This dataset is having the data of 1K+ Amazon Product's Ratings and Reviews



k https://www.kaggle.com/datasets/karkavelrajaj/amazon-sales-dataset

# 데이터셋 구조

필드명	설명
product_id	제품의 고유 식별자
product_name	제품의 이름
category	제품이 속한 카테고리 정보
discounted_price	할인된 가격
actual_price	정가
discount_percentage	할인율
rating	제품의 평균 평점
rating_count	평점에 투표한 사람 수
about_product	제품에 대한 간단한 설명
user_id	리뷰를 작성한 사용자의 고유 식별자 (쉼표로 구분된 여러 사용자)
user_name	리뷰를 작성한 사용자 이름 (쉼표로 구분된 여러 사용자)
review_id	리뷰의 고유 식별자 (쉼표로 구분된 여러 리뷰)
review_title	리뷰 제목 (쉼표로 구분된 여러 리뷰 제목)
review_content	리뷰 내용 (쉼표로 구분된 여러 리뷰 내용)
img_link	제품 이미지 URL
product_link	제품 페이지 URL

# 데이터 샘플 (LIMIT 10)

bquxjob\_72c707d5\_19912527148.csv

# 데이터 샘플 점검 결과

- category
  - 전부 기가 들어있고**, 양옆 공백 없이** "A|B|C" 형태
- 리뷰 5개 컬럼 (user\_id, user\_name, review\_id, review\_title, review\_content)
  - 구분자는 행마다 및 와 및 가 섞여 있음
  - 。 쉼표 주변 공백 통일 후 SPLIT(;') 으로 전개
  - SAFE\_OFFSET 을 활용하여 최대 길이를 기준으로 한 인덱싱 진행하여 누락/오버런 없이 전개 예정

• 할인

o discount\_percentage 는 비율 형태로 아래와 같이 2가지로 나누어 제공

 $\rightarrow$  discount\_frac(0~1) : **0.48**  $\rightarrow$  discount\_pct(0~100) : **48** 

• 링크 컬럼(img\_link, product\_limk)는 분석 팩트에서 활용이 불가능하여 제외

# 생성된 테이블

# ▼ 정제 스테이징

```
CREATE OR REPLACE TABLE `long-ceiling-470102-p4.amazon.products_stg`
CLUSTER BY product_id AS
SELECT
 product_id,
 TRIM(product_name) AS product_name,
 TRIM(category) AS category,
TRIM(about_product) AS about_product,
-- 이미 FLOAT 형이라고 가정: 그대로 통과
discounted_price,
actual_price,
discount_percentage AS discount_frac,
ROUND(discount_percentage * 100, 1) AS discount_pct,
 -- rating_count만 FLOAT64로 정규화 (문자 'nan'도 NULL 처리)
 WHEN LOWER(CAST(rating_count AS STRING)) = 'nan' THEN NULL
 ELSE CAST(rating_count AS FLOAT64)
END AS rating_count,
-- 리뷰 원본(전개용)
user_id,
user_name,
review_id,
review_title,
review_content,
 -- 링크는 보존(분석 팩트에서 제외)
img_link,
product_link
FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.data`;
```

⊞	produ	ucts_stg	Q 7	리 다음	에서 열기 🕶			: C	
<	스키미	세부정보	미	보기	테이블 탐색기	프리뷰	통계	계보 :	>
	<b>〒 필터</b> 속성 이름 또는 값 입력								
								3	
	필드 이름			유형	모드	키	대조	기본값	
		product_id		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		product_name		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		category		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		about_product		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		discounted_price	)	FLOAT	NULLABLE	-	-	-	
		actual_price		FLOAT	NULLABLE	-	-	-	
		discount_frac		FLOAT	NULLABLE	-	-	-	
		discount_pct		FLOAT	NULLABLE	-	-	-	
		rating		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		rating_count		FLOAT	NULLABLE	-	-	-	
		user_id		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		user_name		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		review_id		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		review_title		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		review_content		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		img_link		STRING	NULLABLE	-	-	-	
		product_link		STRING	NULLABLE	-	-	-	

## ▼ 카테고리 브릿지

CREATE OR REPLACE TABLE `long-ceiling-470102-p4.amazon.product\_categories`
CLUSTER BY product\_id, category AS
SELECT
product\_id,
cat AS category
FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.products\_stg`,
UNNEST(SPLIT(REGEXP\_REPLACE(category, r'\s\*\|\s\*', '|'), '|')) AS cat
WHERE NULLIF(TRIM(cat), '') IS NOT NULL;



### ▼ 리뷰 전개

```
CREATE OR REPLACE TABLE `long-ceiling-470102-p4.amazon.product_reviews`
CLUSTER BY product_id, user_id AS
WITH split AS (
SELECT
product_id,
--- 쉼표 주변 공백 표준화 후 split
SPLIT(REGEXP_REPLACE(COALESCE(user_id, ''), r'\s*,\s*', ','), ',') AS user_id_arr,
SPLIT(REGEXP_REPLACE(COALESCE(user_name, ''), r'\s*,\s*', ','), ',') AS user_name_arr,
SPLIT(REGEXP_REPLACE(COALESCE(review_id, ''), r'\s*,\s*', ','), ',') AS review_id_arr,
SPLIT(REGEXP_REPLACE(COALESCE(review_title, ''), r'\s*,\s*', ','), ',') AS review_title_arr,
```

```
{\tt SPLIT}({\tt REGEXP\_REPLACE}({\tt COALESCE}({\tt review\_content, ''}), \, {\tt r'} {\tt s*, s*', \, ','}, \, {\tt ','}) \, \, {\tt AS \, review\_content\_arr})
 FROM 'long-ceiling-470102-p4.amazon.products_stg'
),
lens AS (
 SELECT
  product_id,
  user_id_arr, user_name_arr, review_id_arr, review_title_arr, review_content_arr,
  ARRAY_LENGTH(user_id_arr) AS n_uid,
  ARRAY_LENGTH(user_name_arr) AS n_uname,
  ARRAY_LENGTH(review_id_arr) AS n_rid,
  ARRAY_LENGTH(review_title_arr) AS n_rtitle,
  ARRAY_LENGTH(review_content_arr) AS n_rcontent,
  LEAST(
   ARRAY_LENGTH(user_id_arr),
   ARRAY_LENGTH(user_name_arr),
   ARRAY_LENGTH(review_id_arr),
   ARRAY_LENGTH(review_title_arr)
  ) AS n_core
 FROM split
),
expanded AS (
 SELECT
  I.product id.
  pos,
  I.user_id_arr[SAFE_OFFSET(pos)]
                                      AS user_id,
  l.user_name_arr[SAFE_OFFSET(pos)] AS user_name,
  I.review_id_arr[SAFE_OFFSET(pos)] AS review_id,
  I.review_title_arr[SAFE_OFFSET(pos)] AS review_title,
  I.review_content_arr[SAFE_OFFSET(pos)] AS review_content
 FROM lens AS I,
 UNNEST(GENERATE_ARRAY(0, I.n_core - 1)) AS pos
 WHERE I.n_core > 0
SELECT
 product_id,
 NULLIF(TRIM(user_id), '') AS user_id,
 NULLIF(TRIM(user_name), '') AS user_name,
 NULLIF(TRIM(review_id), '') AS review_id,
 NULLIF(TRIM(review_title), '') AS review_title,
 NULLIF(review_content, '') AS review_content
FROM expanded
-- 추천/분석의 안정성을 위해 핵심키 존재 보장
WHERE NULLIF(TRIM(user_id), '') IS NOT NULL
 AND NULLIF(TRIM(review_id), '') IS NOT NULL
QUALIFY ROW_NUMBER() OVER (
 PARTITION BY product_id, review_id
 ORDER BY pos
) = 1;
```



## ▼ 고객 수/리뷰 수 집계

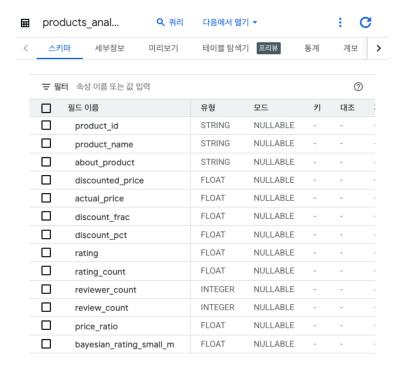
```
CREATE OR REPLACE TABLE `long-ceiling-470102-p4.amazon.product_reviewers` AS
SELECT
product_id,
COUNT(DISTINCT user_id) AS reviewer_count,
COUNT(DISTINCT review_id) AS review_count
FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.product_reviews`
GROUP BY product_id;
```



# ▼ 분석용 팩트

```
CREATE OR REPLACE TABLE `long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics`
CLUSTER BY product_id AS
WITH p AS (
 SELECT
  product_id,
  product_name,
  about_product,
  discounted_price,
  actual_price,
  discount_frac,
  discount_pct,
  -- rating: STRING → FLOAT64
  SAFE_CAST(NULLIF(rating, '') AS FLOAT64) AS rating_f,
  -- rating_count: 'nan' 방지
  SAFE_CAST(NULLIF(LOWER(CAST(rating_count AS STRING)), 'nan') AS FLOAT64) AS rating_count_f
 FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.products_stg`
),
params AS (
 SELECT
  AVG(rating_f) AS C,
  GREATEST(1.0, LEAST(5.0,
   CAST(APPROX_QUANTILES(rating_count_f, 100)[OFFSET(50)] AS FLOAT64)
  )) AS m
```

```
FROM p
)
SELECT
 p.product_id,
 p.product_name,
 p.about_product,
 p.discounted_price,
 p.actual_price,
 p.discount_frac,
 p.discount_pct,
 -- 정규화된 노출 컬럼
 p.rating_f AS rating,
 /* ↓↓↓ 예외 처리: reviewer_count=1 && rating 존재 && rating_count NULL → rating_count를 rating으로 대체 */
  WHEN p.rating_f IS NOT NULL
     AND p.rating_count_f IS NULL
     AND r.reviewer_count = 1
  THEN p.rating_f
  ELSE p.rating_count_f
 END
            AS rating_count,
 r.reviewer_count,
 r.review_count,
 SAFE_DIVIDE(p.discounted_price, NULLIF(p.actual_price, 0)) AS price_ratio,
 /* 베이지안(소 m): 보정된 rating_count 사용 */
 CASE
  WHEN p.rating_f IS NULL THEN NULL
  ELSE (
   (p.rating_f *
     CASE
     WHEN p.rating_f IS NOT NULL
        AND p.rating_count_f IS NULL
        AND r.reviewer_count = 1
      THEN p.rating_f
     ELSE p.rating_count_f
     END
   + params.C * params.m)
   (
    COALESCE(
     CASE
      WHEN p.rating_f IS NOT NULL
         AND p.rating_count_f IS NULL
         AND r.reviewer_count = 1
      THEN p.rating_f
      ELSE p.rating_count_f
     END, 0
    ) + params.m
 END AS bayesian_rating_small_m
FROM p
CROSS JOIN params
LEFT JOIN `long-ceiling-470102-p4.amazon.product_reviewers` r
USING (product_id);
```



### ▼ 카탈로그

CREATE OR REPLACE TABLE 'long-ceiling-470102-p4.amazon.catalog\_light' AS SELECT product\_id, product\_name, category, about\_product FROM 'long-ceiling-470102-p4.amazon.products\_stg';



## 1. 추천 시스템 이름

- → "리뷰를 많이 남긴 상품들이에요" / "최대 할인율 기반 추천 시스템"
- 2. 추천 시스템의 테마: 추천 시스템의 고유 컨셉에 대한 설명
- → 고객이 최대한의 할인율을 적용받을 수 있도록 할인율과 평점을 결합한 추천을 제공합니다.
- 3. 구현 로직: SQL 쿼리 설명 및 주요 로직 설명
- → SQL 코드 첨부
- 4. 결과
- : 추천 결과의 샘플을 출력하고, 이에 대해서 간단하게 설명해주세요.
- → 빅쿼리 화면을 캡처하여 이미지를 제출하고, 이에 대해서 간단히 설명해주세요.

# 추천 시스템

# 1. Modu Box (오늘의 특가 상품)

### 테마

최소한의 품질을 보장하면서 최대 할인을 제공하는 일일 특가 상품 (쿠팡 골드 박스 모티브)

# 구현 로직

## S (상황)

• 정가 대비 실구매가가 낮은 상품 & 평점/리뷰를 통한 최소 품질을 보장하도록 필터링

#### T (과제)

• 큰 할인율, 가격 타당성, 기본 품질을 동시에 만족하는 상위 20개 상품 추출

### A (행동)

- products\_analytics , product\_reviewers 를 product\_id 로 JOIN
  - 。 리뷰어에 대한 데이터를 활용해야하기 때문에
- p.price\_ratio BETWEEN 0 AND 0.80
  - 。 정가의 80% 이하인 가격으로 할인 최소 기준을 잡음
- COALESCE(p.rating, 0) >= 3.5
  - 최소 품질선을 지키기 위해서 평점 3.5 이상인 제품 필터링
- COALESCE(r.reviewer\_count, 0) >= 1
  - 。 실제 리뷰어가 존재해야 신뢰성이 높아지기에 리뷰어 필터링

# R (결과)

• 최소 평점 + 리뷰 확보 + 큰 할인율(내림차순 정렬) 상품 상위 20개 추출

```
SELECT
p.product_id,
p.product_name,
p.actual_price,
p.discounted_price,
p.discount_pct,
ROUND(p.price_ratio,2) as price_ratio,
ROUND(COALESCE(p.bayesian_rating_small_m, p.rating),2) AS score_quality,
p.rating,
p.rating_count,
r.reviewer_count
FROM 'long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics' p
LEFT JOIN 'long-ceiling-470102-p4.amazon.product_reviewers' r USING(product_id)
WHERE p.discount_frac IS NOT NULL
AND p.price_ratio BETWEEN 0 AND 0.80
                                         -- 실가 ≤ 정가의 80%
AND COALESCE(p.rating, 0) >= 3.5
                                        -- 최소 품질선
AND COALESCE(r.reviewer_count, 0) >= 1 -- 실제 리뷰어 존재
ORDER BY p.discount_frac DESC,
    score_quality DESC,
    COALESCE(r.review_count,0) DESC
LIMIT 20;
```



# 2. 카테고리별 상위 5개

## 테마

카테고리 별 상위 5개의 적당한 품질과 가격대의 상품 추천

## 구현 로직

### S (상황)

- 하나의 상품이 여러 카테고리 태그에 속하는 멀티 라벨
- 단순 인기순은 왜곡 가능성이 있어, 최소 품질선(평점/리뷰)과 가격 이상치 제거(price\_ratio)가 필요
- 태그별로 공정한 비교를 위해 태그 내에서만 순위를 매겨야 함

#### T (과제)

- 모든 카테고리 태그에 대해 신뢰성 있는 조건을 충족하는 상품을 태그별 상위 5개로 안정적으로 선발
- 동점/동률 시에도 결과가 흔들리지 않도록 결정적 정렬 규칙을 적용

#### Δ (해도)

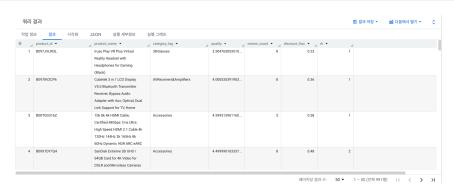
- pc CTE: product\_categories 에서 category 를 **태그 단위로 정규화(TRIM)** 하여 (product\_id, category\_tag) 브리지 구성
- scored CTE: products\_analytics 와 pc 를 product\_id 로 JOIN → 각 상품에 카테고리 태그와 품질/리뷰/할인 지표를 결합
- ranked CTE:
  - 。 안전 필터:
    - COALESCE(rating, 0) >= 3.5 → 최소 품질선 확보
    - COALESCE(review\_count, 0) >= 1 → 실제 리뷰 확보
    - price\_ratio > 0 AND price\_ratio <= 1 → 정가 대비 할인가 **이상치 제거**
  - 품질 스코어: COALESCE(bayesian\_rating\_small\_m, rating) → 소수 리뷰 과대평가를 억제
  - 태그별 순위 부여:
    - ROW\_NUMBER() OVER (PARTITION BY category\_tag ORDER BY 품질 DESC, review\_count DESC, discount\_frac DESC, product\_id ASC)
    - 품질 → 표본 크기 → 할인(가성비) 순으로 정렬, 마지막에 product\_id ASC 로 **타이브레이크**
- 최종: rk <= 5 만 반환, ORDER BY category\_tag, rk 로 태그별 Top-5를 깔끔히 정렬

#### R (결과)

- 각 **카테고리 태그마다 평점 3.5+ & 리뷰≥1**을 만족하고, **가격 이상치가 제거된 상위 5개** 상품을 제공
- 한 상품이 여러 태그에 속하면 각 태그 랭킹에서 독립적으로 노출

```
WITH pc AS (
 SELECT product_id, TRIM(category) AS category_tag
 FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.product_categories`
),
scored AS (
 SELECT p.*, pc.category_tag
 FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics` p
 JOIN pc USING (product_id)
),
ranked AS (
 SELECT
  product_id,
  product_name,
  category_tag,
  COALESCE(bayesian_rating_small_m, rating) AS quality,
  review_count,
  discount_frac,
  ROW_NUMBER() OVER (
   PARTITION BY category_tag
   ORDER BY
    COALESCE(bayesian_rating_small_m, rating) DESC,
    review_count DESC,
    discount_frac DESC,
    product_id ASC
 ) AS rk
 FROM scored
 WHERE COALESCE(rating, 0) >= 3.5
  AND COALESCE(review_count, 0) >= 1
```

```
AND price_ratio > 0 AND price_ratio <= 1
)
SELECT *
FROM ranked
WHERE rk <= 5
ORDER BY category_tag, rk;
```



# 3. 가성비 큐레이터

# 테마

메이저 베스트셀러 대신 **리뷰 수는 적지만(1~5개) 평점이 높은** 상품을 발굴합니다. 가성비 큐레이터 페르소나를 겨냥해 **조용히 좋은 제품**을 표면화하고, 가격 비정상치는 배제해 신뢰도를 확보

# 구현 로직

## S(상황)

- 전체적으로 리뷰 표본이 작아 단순 평점만 보면 과대평가 위험이 있음
- 그래도 숨은 고평점 상품을 발견해 보여주고 싶음

# T(과제)

- **평점은 높고(≥4.0)**, **리뷰 수는 1~5개** 수준인 상품 중
- \*가격 타당성(price\_ratio∈(0,1])\*\*을 만족하며 **품질 점수**가 높은 순으로 상위 20개 추천

### A(행동)

- products\_analytics (p)와 product\_reviewers (r) 조인으로 평점/리뷰/가격 지표 결합
- 품질 점수는 quality = COALESCE(bayesian\_rating\_small\_m, rating) 로 소수 리뷰 과대평가를 완만히 억제(스무딩 없으면 원평점 사용)
- 필터:
  - COALESCE(p.rating, 0) >= 4.0 → 고평점
  - COALESCE(r.review\_count, 0) BETWEEN 1 AND 5 → 소수 리뷰
  - o p.price\_ratio > 0 AND p.price\_ratio <= 1 → 가격 이상치 제거
- 정렬: quality DESC, p.discount\_frac DESC 로 품질 우선, 동률 시 **할인 많은 순**

### R(결과)

- 리뷰는 적지만 만족도가 높은 상품을 상위 20개 반환
- 지금은 덜 알려졌지만 써본 사람들은 만족한 아이템을 빠르게 탐색 가능

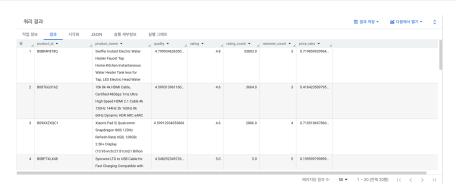
```
SELECT

p.product_id,
p.product_name,

COALESCE(p.bayesian_rating_small_m, p.rating) AS quality,
p.rating,
p.rating_count,
r.reviewer_count,
p.price_ratio

FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics` p
```

LEFT JOIN `long-ceiling-470102-p4.amazon.product\_reviewers` r USING(product\_id)
WHERE COALESCE(p.rating, 0) >= 4.0
AND COALESCE(r.review\_count, 0) BETWEEN 1 AND 5
AND p.price\_ratio > 0 AND p.price\_ratio <= 1
ORDER BY quality DESC, p.discount\_frac DESC
LIMIT 20;



# 4. 비슷한 가격대의 상위 대안

## 테마

**같은 범주의 유사 가격대** 중 **품질(평점)이 더 좋은** 대체 상품을 제안합니다. 지금 보는 제품과 비슷하지만 더 좋은 선택을 빠르게 보여주는 **업셀/대체 제안** 용 추천

# 구현 로직

#### S(상황)

- 사용자는 특정 상품을 보고 있음
- 같은 범주(쿼리에서는 leaf\_category ) 안에서 **가격이 크게 벗어나지 않으면서** 더 좋은 품질의 대안을 보고 싶어 함

### T(과제)

• 대상 상품과 같은 범주이고 할인가가 ±20% 이내이며 품질이 같거나 더 높은 후보 중 상위 20개를 정렬해 제시

## A(행동)

- cur CTE: 입력 product\_id (예: 'BO7XJWTYM2')의 가격/평점/품질 스코어( quality = COALESCE(bayesian\_rating\_small\_m, rating) )와 범주( leaf\_category )를 추출
- pool CTE: 전체 상품의 동일 지표를 준비
- 본문:
  - 자기 자신 제외: q.product\_id!= c.product\_id
  - 같은 범주만: q.leaf\_category = c.leaf\_category
  - o 가격 근접: q.discounted\_price BETWEEN c.discounted\_price \* 0.8 AND c.discounted\_price \* 1.2
  - 품질 우위/동급: q.quality >= c.quality
  - 정렬: **품질 내림차순 → 가격 차이(절대값) 오름차순**으로 "더 좋고, 가격은 비슷한" 후보를 우선
- 안전장치 제안(옵션): price\_ratio ∈ (0,1] 필터, COALESCE 로 결측 방어, 타이 브레이크(product\_id ASC) 추가 등.

## R(결과)

- 현재 상품과 같은 범주에서 더 좋거나 같은 품질이면서 가격이 비슷한 상위 20개 대체 후보를 반환
- 상세 페이지의 대체/업셀 영역에 그대로 노출 가능

```
WITH cur AS (

SELECT

p.product_id,

p.product_name,

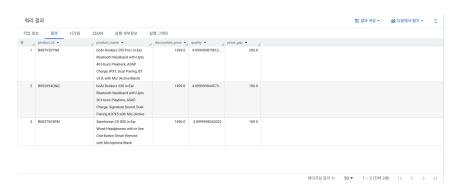
p.discounted_price,

p.rating,

COALESCE(p.bayesian_rating_small_m, p.rating) AS quality,

REGEXP_EXTRACT(cl.category, r'([^]]+)$') AS leaf_category
```

```
FROM 'long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics' p
 JOIN `long-ceiling-470102-p4.amazon.catalog_light` cl USING(product_id)
 WHERE p.product_id = 'B07XJWTYM2'
),
pool AS (
 SELECT
  p.product_id,
  p.product_name,
  p.discounted_price,
  COALESCE(p.bayesian_rating_small_m, p.rating) AS quality,
  REGEXP_EXTRACT(cl.category, r'([^|]+)$') AS leaf_category
 FROM 'long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics' p
 JOIN `long-ceiling-470102-p4.amazon.catalog_light` cl USING(product_id)
SELECT
 q.product_id,
 q.product_name,
 q.discounted_price,
 ABS(q.discounted_price - c.discounted_price) AS price_gap
FROM pool q
CROSS JOIN cur c
WHERE q.product_id != c.product_id
 AND q.leaf_category = c.leaf_category
 AND q.discounted_price BETWEEN c.discounted_price * 0.8 AND c.discounted_price * 1.2
 AND q.quality >= c.quality
ORDER BY q.quality DESC, price_gap ASC
LIMIT 20;
```



# 5. 예산 내 상위 품질 제품

### 테미

**예산이 빡빡한 사용자**를 위해**, 최소 품질선**을 지키면서 **예산(≤ 200)** 안에서 가장 가성비가 좋은 상품을 뽑아주는 리스트. 평점과 리뷰수(신뢰도), 그리고 할인율까지 동시에 고려해 싸고도 믿을 만한 후보를 추천

# 구현 로직

## S(상황)

- 사용자는 예산 제약이 명확함(≤ 200)
- 단순히 싸기만 한 상품은 품질 문제가 있을 수 있으므로 평점/리뷰 기반 최소 품질선이 필요
- 할인율 표기가 다를 수 있어 **가격 일관성(price\_ratio)** 검증도 요구됨

### T(과제)

• 예산을 내 기본 품질(평점/리뷰)과 가격 타당성을 만족하는 상품 중, 가성비 점수 상위 20개를 선별

## A(행동)

- 소스: products\_analytics 에서 가격·평점·리뷰·할인 정보를 사용
- 하이브리드 점수( score\_hybrid ):

- (COALESCE(rating, 3.0) + 0.05 \* COALESCE(review\_count, 0)) \* (1 + 0.2 \* COALESCE(discount\_frac, 0))
- **평점**(품질) + **리뷰수**(신뢰도)를 합산하고, **할인 정도**에 비례해 소폭 가중
- COALESCE 로 결측치 방어(평점 결측 시 3.0 가정, 리뷰수/할인 결측 시 0)
- 필터:
  - o discounted\_price <= 200.0 → 예산 상한
  - rating >= 3.0 & review\_count >= 1 → 최소 품질선/신뢰성
  - o <u>price\_ratio</u> ∈ (0, 1] → 정가 대비 할인가 **이상치 제거**
- 정렬: score\_hybrid DESC 로 가성비 최적 후보 우선 노출

# R(결과)

- **예산 내**에서 **평점 3.0+ & 리뷰 ≥ 1**을 만족하고, **가성비 점수**가 높은 상위 **20개** 상품을 반환
- 평점·리뷰·할인 모두 반영되어 **현실적이고 설명 가능한** 리스트를 제공

```
WITH scored AS (
SELECT
 p.*,
  -- 간단 하이브리드 점수: 평점 + 리뷰수 가중
 (COALESCE(p.rating, 3.0) + 0.05 * COALESCE(p.review_count, 0)) *
 (1 + COALESCE(p.discount_frac,0) * 0.2) AS score_hybrid
FROM `long-ceiling-470102-p4.amazon.products_analytics` p
SELECT
product_id, product_name, discounted_price, rating, review_count, discount_frac,
score_hybrid
FROM scored
WHERE discounted_price IS NOT NULL
AND discounted_price <= 200.0
AND COALESCE(rating,0) >= 3.0
AND COALESCE(review_count,0) >= 1
AND price_ratio > 0 AND price_ratio <= 1
ORDER BY score_hybrid DESC
LIMIT 20;
```

