SQL 프로젝트(이택원)

#제출 형식

제출 템플릿

추천 시스템	내용					
추천 시스템 1	1. 추천 시스템 이름 → 파레토 프론티어 픽(Pareto Frontier: 가격↓·품질↑)추천시스템					
	2. 추천 시스템의 테마: 추천 시스템의 고유 컨셉에 대한 설명→ 같은 리프 카테고리 내에서 더 싸고(=할인가 낮음) 또는 더 좋고(=평점 높음) 한쪽이라도 열세 면 제외. 즉, 누구에게도 지지 않는(비지배) 제품만 고르는 다목적 최적화 추천합니다.					
	3. 구현 로직: SQL 쿼리 설명 및 주요 로직 설명→ SQL 코드 첨부					
	구현 로직 -leaf_cat = category 의 마지막 토큰 -(price, rating) 기준으로 지배 되는 제품 제거(NOT EXISTS 자기조인) -신뢰도 가중: rating_count 하한					
	파레토 프론티어 픽(Pareto Frontier: 가격↓·품질↑) #standardSQL WITH typed AS (
	SELECT product_id, product_name, ARRAY_REVERSE(SPLIT(CAST(category AS STRING), ' '))[SAFE_OFFSET(0)] AS					
	leaf_cat, SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(discounted_price AS STRING), r'[^0-9.]','') AS FLOAT64) AS price,					
	SAFE_CAST(CAST(rating AS STRING) AS FLOAT64) AS rating, SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(rating_count AS STRING), r',','') AS INT64) AS rating_count					
	FROM smiling-mark-468901-i5.recommendation_system.amazon), filt AS (
	SELECT * FROM typed WHERE leaf_cat IS NOT NULL AND price IS NOT NULL AND price > 0 AND rating IS NOT NULL AND rating_count IS NOT NULL AND rating_count >= 50),					
	pareto AS (SELECT a.* FROM filt a					
	WHERE NOT EXISTS (SELECT 1 FROM filt b					
	WHERE b.leaf_cat = a.leaf_cat AND b.price <= a.price					
	AND b.rating >= a.rating AND (b.price < a.price OR b.rating > a.rating) 엄격 지배)					
) SELECT leaf_cat, product_id, product_name, rating, rating_count, price					
	FROM pareto ORDER BY leaf_cat, rating DESC, price ASC, rating_count DESC LIMIT 50;					
	4. 결과: 추천 결과의 샘플을 출력하고, 이에 대해서 간단하게 설명해주세요. → 빅쿼리 화면을 캡처하여 이미지를 제출하고, 이에 대해서 간단히 설명해주세요. 결과 해석					
	카테고리별로 가격-품질 효율 최상단(프론티어)에 선 제품만 남아. 캡처 시 leaf_cat 별 상위 몇개를 보여주면 설득력↑. 파레토 프론티어: "카테고리별로 가격·품질 균형 최상위 만 남긴 결과입니다. '이보다 싸고 더 좋은' 제품이 같은 카테고리에 존재하지 않습니다."					
	파레토 프론티어 픽 (가격↓·품질↑, 누구에게도 지지 않는 제품) (주요 컬럼)					

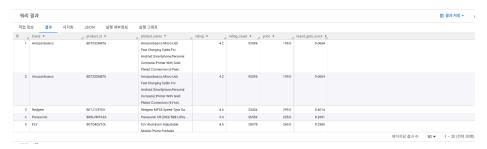
추천 시스템 내용 leaf_cat : 가장 하위 카테고리(예: "USBCables") product_id , product_name rating rating_count price : 할인가 (예시) USBCables | B08... | "케이블 X" | 평점 4.6 | 리뷰 3,200 | ₩19,900 같은 leaf_cat 안에서 **나보다 더 싸면서 평점도 더 높은** 제품이 **하나도 없기 때문에** 이 제품은 "프론티어"에 서 있어요. 즉, 가격-품질 면에서 **비지배(우수한 균형)** 상태입니다. 왜 고객에게 가치가 있나요? "가성비 좋고 평도 좋은 것"만 걸러 보여줍니다.**카테고리 안에서 최적 효율** 제품을 즉시 파악할 수 있습니다. 검증/주의점 (간단 체크) 검증: 같은 카테고리에서 이 제품보다 "가격↓ & 평점↑"인 제품이 실제로 없는지 2~3개 샘플을 수작업으로 확인해보세요.**주의**: 리뷰 수가 너무 적은 제품은 프론티어에 잘못 올라갈 수 있으므 로, 쿼리에서 rating_count >= 50 같은 **최소 표본 필터**가 이미 들어가 있습니다. 필요하면 100 으로 조정해도 좋습니다.

쿼리	결과							② 결과 저장 ▼	ai
작업 경	영보 결과 시각화	JSON 실행 세부정보	실행 그래프						
8	leaf_cat ▼ ↓	product_id •	product_name ▼	rating •	rating_count •	price •			
1	Condenser	B07688G5D8	Boya ByM1 Auxiliary Omnidirectional Lavaller Condenser Microphone with 20ft Audio Cable (Black)	4.0	68664	798.0			
2	Condenser	B07JF9B592	MAONO AU-400 Lavalier Auxiliary Omnidirectional Microphone (Black)	3.8	20218	478.0			
3	CompositionNotebooks	B086Q3QMFS	Classmate Drawing Book - Unruled, 40 Pages, 210 mm x 297 mm - Pack Of 4	4.5	4951	120.0			
4	CompositionNotebooks	B00P93X2H6	Classmate Pulse Spiral	4.1	1269	67.0			
							페이지당 결과 수:	50 ▼ 1 - 50 (전체 5	#0행)

추천 시스템 2 1. 추천 시스템 이름 → 롱테일 브랜드 젬(Long-tail Brand Gems) 추천시스템 2. 추천 시스템의 테마: 추천 시스템의 고유 컨셉에 대한 설명→ 유명 대형 브랜드가 아닌, 상품 수가 적지만 평균 평점이 높은 숨은 브랜드를 발굴하고 그 중 **대표작**을 추천합니다. 3. 구현 로직: SQL 쿼리 설명 및 주요 로직 설명→ SQL 코드 첨부 -브랜드 = product_name 의 **첫 단어**(간단 규칙) -브랜드별 아이템 수·평균 평점 집계 -소수 브랜드(예: 2~10개) & 평균 평점 상위만 남기고, 각 브랜드 대표작을 점수 (rating*log(1+rating_count))로 선정 #standardSQL WITH typed AS (SELECT product_id, product_name, SPLIT(TRIM(CAST(product_name AS STRING)), '')[SAFE_OFFSET(0)] AS brand, SAFE_CAST(CAST(rating AS STRING) AS FLOAT64) AS rating, SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(rating_count AS STRING), r',,'') AS INT64) AS rating_count, SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(discounted_price AS STRING), r'[^0-9.]',") AS FLOAT64) AS price FROM smiling-mark-468901-i5.recommendation_system.amazon brand_stats AS (SELECT brand, COUNT() AS n_items, AVG(rating) AS avg_rating FROM typed WHERE brand IS NOT NULL AND rating IS NOT NULL **GROUP BY brand** HAVING COUNT() BETWEEN 2 AND 10 AND AVG(rating) >= 4.2 candidates AS (**SELECT** (t.rating * LN(1 + t.rating_count)) / NULLIF(LN(1 + t.price), 0) AS brand_gem_score

FROM typed t

JOIN brand stats s USING (brand) WHERE t.rating IS NOT NULL AND t.rating_count IS NOT NULL AND t.rating_count >= 50 AND t.price IS NOT NULL AND t.price > 0 SELECT brand, product_id, product_name, rating, rating_count, price, ROUND(brand_gem_score, 4) AS brand_gem_score FROM candidates ORDER BY brand_gem_score DESC, rating_count DESC LIMIT 30: 4. 결과: 추천 결과의 샘플을 출력하고, 이에 대해서 간단하게 설명해주세요. → 빅쿼리 화면을 캡처하여 이미지를 제출하고, 이에 대해서 간단히 설명해주세요. 작지만 강한 브랜드의 에이스 제품이 상단. "브랜드 다양화·발굴" 관점의 큐레이션에 유용. **롱테일 브랜드 젬:** "대형 브랜드 외에도 **평판 좋은 소수 브랜드의 에이스**를 찾아 추천합니다(평점×리뷰· 가격 보정)." 롱테일 브랜드 젬 (작지만 강한 브랜드의 대표작) (주요 컬럼) brand : product_name 의 첫 단어로 추정(간단 규칙) product_id , product_name rating, rating_count, price brand_gem_score : (평점 × In(1+리뷰수)) / In(1+가격) BrandZ | B09... | "무선 이어폰 Z" | 평점 4.5 | 리뷰 820 | ₩49,000 | 점수 12.34 이 브랜드는 전체 상품 수가 적지만(롱테일), **브랜드 평균 평점이 높아** "숨은 강자"로 분류되고, 그중에 서도 이 제품이 리뷰 수와 평점 대비 가격 효율이 가장 뛰어나서 대표로 뽑혔습니다. 왜 고객에게 가치가 있나요? 유명 대형 브랜드 외에도 **품질 좋은 '숨은 보석'**을 발견시켜 줍니다.가격 대비 만족도가 높은 **새로 운 선택지**를 제공합니다. 검증/주의점 (간단 체크) 검증: 결과에서 특정 브랜드를 클릭해 동일 브랜드의 다른 제품 평점을 2~3개 비교해보면, **브랜드 평균** 이 실제로 높은지 확인됩니다.주의: 브랜드 추출을 첫 단어로 했기 때문에, "New", "2024" 같은 접두 어가 브랜드로 잡힐 수 있어요. 필요하면 REGEXP_REPLACE 로 전처리 추가 가능합니다.



추천 시스템 3 1. 추천 시스템 이름 → 스펙-대비-가격 헌터(Spec-per-Price: mAh/W) 추천시스템 2. 추천 시스템의 테마: 추천 시스템의 고유 컨셉에 대한 설명→ 설명/제목에서 정량 스펙(배터리 mAh 또는 충전기 W)을 뽑아 가격 대비 성능으로 랭킹을 추천합니다. (텍스트에 스펙이 없으면 자동 제외) 3. 구현 로직: SQL 쿼리 설명 및 주요 로직 설명→ SQL 코드 첨부 구현 로직 -텍스트에서 (\d{4,6})mAh , (\d{2,3})W 추출 - perf = spec_value / price -스펙 타입별('mAh', 'W') 평균·표준편차로 정규화 z-score -점수 = z * rating * log(1+rating_count) #standardSQL WITH base AS (product id, product name. LOWER(CONCAT(IFNULL(CAST(product_name AS STRING),''),'

```
',IFNULL(CAST(about_product AS STRING),''),' ',IFNULL(CAST(review_content AS
STRING)."))) AS txt.
SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(discounted_price AS STRING), r'[^0-9.]','') AS
FLOAT64) AS price,
SAFE_CAST(CAST(rating AS STRING) AS FLOAT64) AS rating,
SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(rating_count AS STRING), r',,'') AS INT64) AS
rating_count
FROM smiling-mark-468901-i5.recommendation_system.amazon
١.
specs AS (
SELECT product_id, product_name, price, rating, rating_count, 'mAh' AS spec_type,
{\tt SAFE\_CAST(REGEXP\_EXTRACT(txt, r'(\d\{4,6\})\sc mAh')} \ AS \ INT64) \ AS \ spec\_value
FROM base
SELECT product_id, product_name, price, rating, rating_count, 'W' AS spec_type,
SAFE_CAST(REGEXP_EXTRACT(txt, r'(\d{2,3})\sw(?:att)?') AS INT64) AS spec_value
FROM base
).
perf AS (
SELECT *, SAFE_DIVIDE(spec_value, NULLIF(price,0)) AS spec_per_price
FROM specs
WHERE spec_value IS NOT NULL AND price IS NOT NULL AND price > 0
AND rating IS NOT NULL AND rating_count IS NOT NULL AND rating_count >= 30
norm AS (
SELECT spec_type, AVG(spec_per_price) AS mu, STDDEV_SAMP(spec_per_price) AS sd
FROM perf GROUP BY spec_type
SELECT
p.spec_type, p.product_id, p.product_name,
p.rating, p.rating_count, p.price, p.spec_value,
ROUND(SAFE_DIVIDE(p.spec_per_price - n.mu, NULLIF(n.sd,0)), 3) AS z_perf,
ROUND(SAFE_DIVIDE(p.spec_per_price - n.mu, NULLIF(n.sd,0)) * p.rating * LN(1+
p.rating_count), 4) AS spec_value_score
FROM perf p
JOIN norm n USING (spec_type)
ORDER BY spec_value_score DESC
LIMIT 30;
4. 결과: 추천 결과의 샘플을 출력하고, 이에 대해서 간단하게 설명해주세요. → 빅쿼리 화면을 캡처하여 이미
지를 제출하고, 이에 대해서 간단히 설명해주세요.
결과 해석
mAh/원 또는 W/원 효율이 뛰어나고, 평판·리뷰가 받쳐주는 제품이 상단.
스펙-대비-가격: "텍스트에서 mAh/W 스펙을 추출해 전성비를 계산했습니다. 평균 대비 z-score가 큰 제
품이 상위에 위치합니다."
스펙-대비-가격 헌터 (mAh/원, W/원으로 성능/가격 비율)
(주요 컬럼)
spec_type : 'mAh' 또는 'W' (텍스트에서 추출된 스펙 단위)
spec_value : 숫자 스펙(예: 20000 mAh, 65 W)
price , rating , rating_coun
z_perf : 카테고리 전체 대비 성능/가격(z-score)
spec_value_score : 정규화 성능 × 평점 × In(1+리뷰수)
mAh | B07... | "보조배터리 A" | 20000 mAh | ₩24,900 | 평점 4.4 | 리뷰 2,100 | z_perf 1.8 | 점수
15.7
동일 스펙군에서 "mAh/원 효율"이 평균보다 1.8 표준편차나 높고, 평점·리뷰도 탄탄하니 가격 대비 성능이
매우 뛰어난니다.
왜 고객에게 가치가 있나요?
"전성비"가 좋은 제품을 빠르게 찾습니다.숫자로 명확해 초보자도 이해하기 쉬운 객관 지표입니다.
검증/주의점 (간단 체크)
검증: 결과 상위 2~3개 제품의 상세 페이지에서 **스펙 표기(예: 20000mAh/65W)**가 실제로 존재하는
지 확인하세요.주의: 텍스트에서 정규표현식으로 스펙을 추출하므로, 표기 방식이 다른 경우 놓칠 수 있습니
다. 필요하면 패턴을 (\d{1,2})\s?w → (\d+)\s?w(?:att)? 처럼 보강할 수 있습니다.
```

SQL 프로젝트(이택원) # 제출 형식



```
추천 시스템 4
                1. 추천 시스템 이름→
                호환성 범용 픽(Compatibility Breadth)추천시스템
                2. 추천 시스템의 테마: 추천 시스템의 고유 컨셉에 대한 설명→
                설명/후기에서 여러 기기군(iphone, android, ipad, samsung, pixel, ps5, switch, macbook,
                windows)을 동시에 지원하는지 확인해 호환성 폭이 넓은 제품을 추천합니다.
                3. 구현 로직: SQL 쿼리 설명 및 주요 로직 설명→ SQL 코드 첨부
                구현 로직
                -기기군 키워드별 매칭 → 고유 매칭 개수(breadth)
                -점수 = breadth * rating * log(1+rating_count) / log(1+price)
                -하한: breadth>=2 , rating>=4.0 , rating_count>=50
                #standardSQL
                WITH base AS (
                SELECT
                product id, product name.
                LOWER(CONCAT(IFNULL(CAST(about_product AS STRING),"),"
                ',IFNULL(CAST(review_content AS STRING),''),' ',IFNULL(CAST(product_name AS
                STRING)."))) AS txt.
                SAFE_CAST(CAST(rating AS STRING) AS FLOAT64) AS rating,
                SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(rating_count AS STRING), r',,'') AS INT64) AS
                rating_count,
                {\sf SAFE\_CAST}({\sf REGEXP\_REPLACE}({\sf CAST}({\sf discounted\_price}\;{\sf AS}\;{\sf STRING}),\; r'[^{0}-9.]','')\;{\sf AS}\;
                FLOAT64) AS price
                FROM smiling-mark-468901-i5.recommendation_system.amazon
                ),
                flags AS (
                SELECT
                product_id, product_name, rating, rating_count, price,
                SELECT DISTINCT lab FROM UNNEST([
                STRUCT('iphone' AS lab, REGEXP_CONTAINS(txt, r'\biphone\b') AS hit),
                ('android', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bandroid\b')),
                ('ipad', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bipad\b')),
                ('samsung', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bsamsung\b')),
                ('pixel', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bpixel\b')),
                ('ps5', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bps5\b')),
                ('switch', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bswitch\b')),
                ('macbook', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bmacbook\b')),
                ('windows', REGEXP_CONTAINS(txt, r'\bwindows\b'))
                1) WHERE hit
                ) AS hits
                FROM base
                product_id, product_name, rating, rating_count, price,
                ARRAY_LENGTH(hits) AS breadth,
                ROUND(ARRAY_LENGTH(hits) * rating * LN(1 + rating_count) / NULLIF(LN(1 + price), 0), 4)
                AS compat_breadth_score,
                hits
                FROM flags
                WHERE rating IS NOT NULL AND rating_count IS NOT NULL AND price IS NOT NULL AND
                AND ARRAY_LENGTH(hits) >= 2 AND rating >= 4.0 AND rating_count >= 50
                ORDER BY compat_breadth_score DESC
```

4. 결과: 추천 결과의 샘플을 출력하고, 이에 대해서 간단하게 설명해주세요. → 빅쿼리 화면을 캡처하여 이

미지를 제출하고, 이에 대해서 간단히 설명해주세요.

격과 해선

여러 생태계에 동시에 맞는 '범용' 제품이 상단. 실제 서비스에서 호환 질문이 많은 카테고리에 유용. 호환성 범용: "여러 생태계를 동시에 지원하는 제품일수록 점수가 높습니다. 선물/기관 구매에 적합합니다."

호환성 범용 픽 (여러 생태계 지원 제품)

(주요 컬럼)

hits : 감지된 기기 생태계 키워드 목록(예: ["iphone","android","windows"])

breadth: 매칭된 생태계 개수

rating, rating_count, price

compat_breadth_score : breadth × 평점 × In(1+리뷰수) / In(1+가격)

(예시)B08... | "허브/어댑터 Y" | hits=[iphone, android, windows] | breadth=3 | 평점 4.3 | 리뷰 980 | ₩34,900 | 점수 9.8

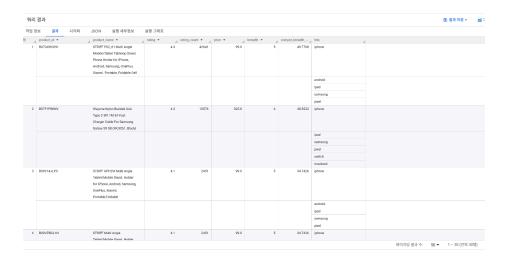
아이폰·안드로이드·윈도우 **모두**에서 쓸 수 있는 **범용성 높은** 제품이고, 평판/리뷰도 좋아서 **호환성 걱정이** 적은 선택입니다.

왜 고객에게 가치가 있나요?

내가 어떤 기기를 쓰든 **잘 맞는 제품**을 고를 수 있어요.선물/기업구매처럼 **사용 환경이 섞인 상황**에 특히 유용합니다.

검증/주의점 (간단 체크)

검증: 상위 결과 2~3개에서 제품 설명에 **실제 호환 문구**(예: "for iPhone/Android/Windows")가 있는지 확인하세요.**주의**: 키워드 세트는 예시입니다. "**Lightning**", "**Type-C**", "**MagSafe**" 등 **추가 키워드**를 넣 으면 탐지가 더 정확해집니다.



추천 시스템 5 1. 추천 시스템 이름→

정직한 할인 지수(Honest Deal Index) 추천 시스템

2. 추천 시스템의 테마: 추천 시스템의 고유 컨셉에 대한 설명→

카테고리 내 **정가 뻥튀기(가짜 세일)**를 걸러내고, **진짜로 유리한 가격/품질 조합**만 추천합니다.

3. 구현 로직: SQL 쿼리 설명 및 주요 로직 설명→ SQL 코드 첨부

구현 로직

-leaf_cat별 정가/할인가 중앙값

- markup_index = actual_price / med_actual_price (너무 높으면 제외)
- -점수 = discount_pct * (med_actual_price/actual_price) * rating * log(1+rating_count)

#standardSQL

WITH typed AS (

SELECT

product_id, product_name,

ARRAY_REVERSE(SPLIT(CAST(category AS STRING), '|'))[SAFE_OFFSET(0)] AS leaf_cat, SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(actual_price AS STRING), r'[^0-9.]','') AS FLOAT64) AS actual_price,

 ${\tt SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(discounted_price\ AS\ STRING),\ r'[^0-9.]','')\ AS\ FLOAT64)}$ AS\ price,

CASE

WHEN REGEXP_CONTAINS(CAST(discount_percentage AS STRING), r'%')

THEN SAFE_CAST(REPLACE(CAST(discount_percentage AS STRING), '%','') AS FLOAT64)/100 ELSE SAFE_CAST(CAST(discount_percentage AS STRING) AS FLOAT64)

```
END AS discount pct.
SAFE_CAST(CAST(rating AS STRING) AS FLOAT64) AS rating,
SAFE_CAST(REGEXP_REPLACE(CAST(rating_count AS STRING), r',;'') AS INT64) AS
rating_count
FROM smiling-mark-468901-i5.recommendation_system.amazon
),
leaf_med AS (
SELECT
leaf cat.
APPROX_QUANTILES(actual_price, 100)[OFFSET(50)] AS med_actual,
APPROX_QUANTILES(price, 100)[OFFSET(50)] AS med_price
FROM typed
WHERE leaf_cat IS NOT NULL AND actual_price IS NOT NULL AND price IS NOT NULL
GROUP BY leaf_cat
).
joined AS (
SELECT
t.*, m.med_actual, m.med_price,
SAFE_DIVIDE(t.actual_price, NULLIF(m.med_actual,0)) AS markup_index
FROM typed t JOIN leaf_med m USING (leaf_cat)
SELECT
product_id, product_name, leaf_cat, rating, rating_count, price, discount_pct,
ROUND(markup_index, 3) AS markup_index,
ROUND(discount_pct * SAFE_DIVIDE(med_actual, NULLIF(actual_price,0)) * rating * LN(1+
rating_count), 4) AS honest_deal_score
FROM joined
WHERE price IS NOT NULL AND price > 0 AND rating IS NOT NULL AND rating_count IS NOT
NULL
AND discount_pct IS NOT NULL AND discount_pct >= 0.05
AND markup_index <= 2.5
AND price <= med_price
ORDER BY honest_deal_score DESC, rating_count DESC
LIMIT 30:
4. 결과: 추천 결과의 샘플을 출력하고, 이에 대해서 간단하게 설명해주세요.→ 빅쿼리 화면을 캡처하여 이미지
를 제출하고, 이에 대해서 간단히 설명해주세요.
결과 해석
정가 뻥튀기 위험이 낮고, 실제로 카테고리 기준 대비 유리한 가격·평판을 가진 상품만 남습니다.
"카테고리 중앙값을 앵커로 삼아 정가 부풀림을 배제, 진짜 유리한 가격/품질을 보장합니다."
정직한 할인 지수 (가짜 세일 걸러내고 진짜 딜만)
(주요 컬럼)
leaf_cat : 하위 카테고리
price (할인가), discount_pct , rating , rating_count
markup_index : 내 정가 / 카테고리 정가 중앙값
(값이 너무 높으면 "정가 부풀리기" 의심)
honest_deal_score : 할인율 × (카테고리 정가중앙/내 정가) × 평점 × In(1+리뷰수)
조건: price <= 카테고리 할인가 중앙값 , markup_index <= 2.5
USBCables | BOA... | "케이블 Z" | price ₩7,900 | 할인 40% | 평점 4.4 | 리뷰 3,400 |
markup_index 1.2 | 점수 10.2
정가가 **카테고리 중앙값 근처(1.2배)**라 과한 부풀림이 아니고, 현재 할인가도 중앙값 이하, 평판/리뷰도 좋
아서 진짜 득템입니다.
왜 고객에게 가치가 있나요?
"정가를 부풀려 크게 할인하는 척"을 필터링합니다.카테고리 기준으로 진짜 유리한 가격을 가진 제품만 보여줍
니다.
검증/주의점 (간단 체크)
검증: 상위 2~3개 제품의 정가/할인가를 비슷한 카테고리 제품과 비교해 보세요. 실제로 중앙값보다 유리한지
눈으로도 확인됩니다.주의: 특정 카테고리의 표본 수가 너무 적으면 중앙값이 불안정합니다. 쿼리에서 표본 하
```

SQL 프로젝트(이택원) # 제출 형식

한(예: HAVING COUNT(*) >= 20)을 걸어둔 이유입니다.

