

MUSINSA

랭킹 결정요인 및 트렌드 분석

목차

01. 연구 배경

- 주제 선정 배경
- 가설 설정

03. 데이터 분석 / 시각화

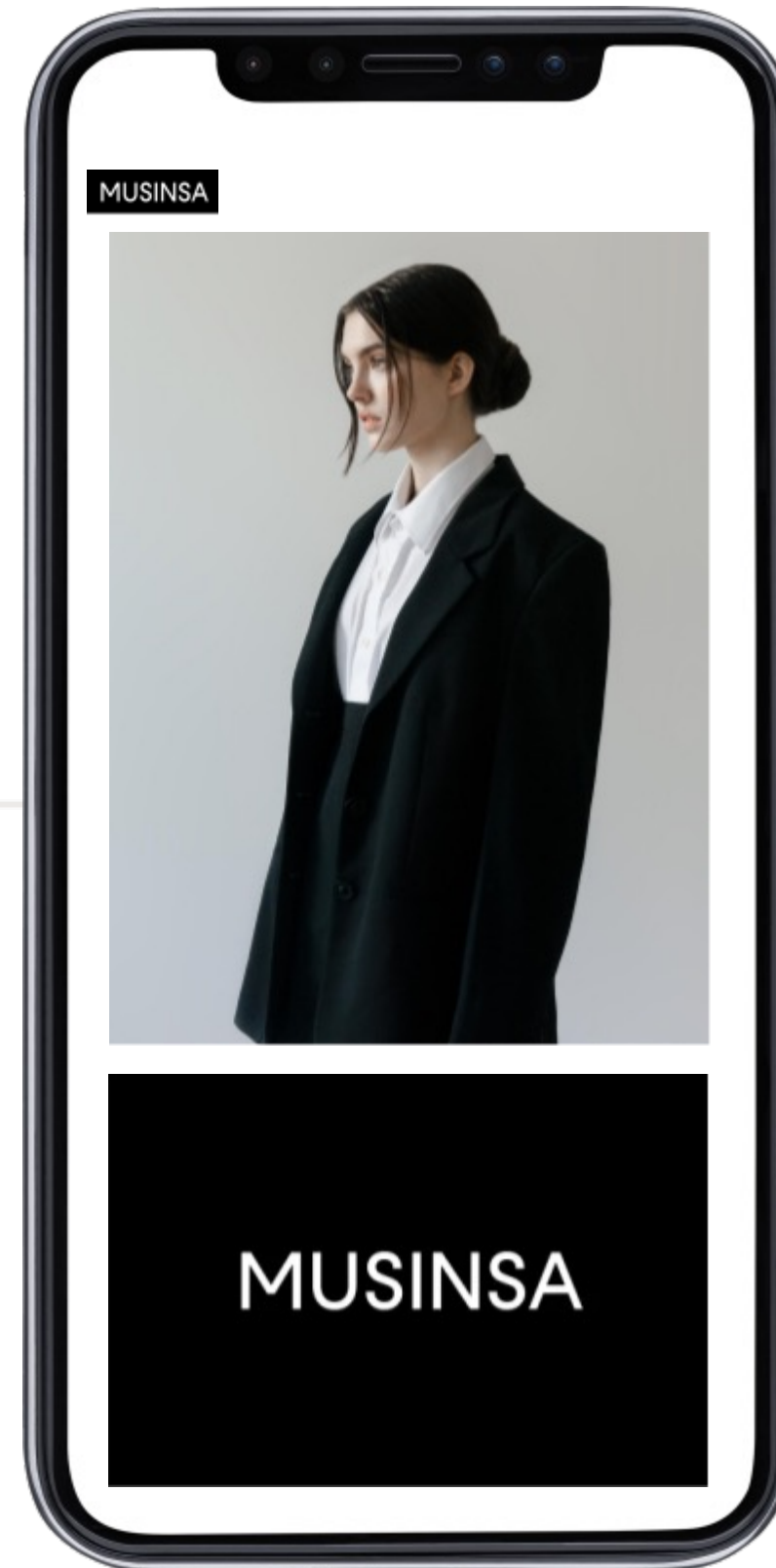
- 다중회귀분석
- 토픽모델링

02. 데이터 탐색

- 월간 랭킹 크롤링 데이터
- 전처리 전 데이터
- 전처리 후 데이터

04. 결론

- 활용방안 및 기대효과



1. 연구배경

- 주제 선정 및 가설 설정



소비자들은 사이트에서 제공하는
랭킹 시스템을 참고하여 구매를 결정



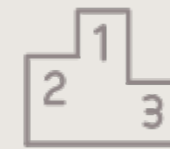
랭킹은 매출, 판매 수량, 구매후기 수,
조회수를 반영한 공식에 의해 선정



각 요인들이 순위에 어느 정도의
영향을 미치는지 분석



가설 설정



1.

평점, 조회수, 좋아요는
실제 구매로 이어지지 않을 수 있음
→ 순위와 상관관계가 높지 않을 것



2.

구매후기 개수는 실구매와
직접적인 연관이 있음
→ 순위와 상관관계가 높을 것

2. 데이터 탐색



2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링

크롤링 준비

```
import pandas as pd
import requests
from bs4 import BeautifulSoup as bs
from tqdm import tqdm
import time
from selenium import webdriver
from selenium.webdriver.common.by import By
from selenium.webdriver.chrome.options import Options
```

```
chrome_options = Options()
# headless 설정
chrome_options.headless = True
```

```
def musinsa_rank(category_num, page_num):
    url = f"https://www.musinsa.com/ranking/best?period=month&age=ALL&mainCategory={category_num}&subCategory=&leafCategory=&price=&golf=false&kids=false&newProduct=false&exclusive=false&discount=false&soldOut=false&page={page_num}&viewType=small&priceMin=&priceMax="
    response = requests.get(url)
    html = bs(response.text, 'lxml')
    musinsa_rank_df = rbnl(html)

    return musinsa_rank_df
```

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링

순위/상품명/URL/브랜드명

```
def rbnl(html):
    musinsa_rank_df = pd.DataFrame()

    #순위 뽑기
    rank_html = html.select('#goodsRankList > li > p')
    rank_no_list = []

    for i in rank_html:
        rank_no_list.append(i.string.strip())

    musinsa_rank_df['순위'] = rank_no_list

    #링크와 의류명 뽑기
    link_name_html = html.select('#goodsRankList > li > div.li_inner > div.article_info > p.list_info > a')
    link_list = []
    name_list = []

    for i in link_name_html:
        link_list.append(i['href'])
        name_list.append(i['title'])

    musinsa_rank_df['상품명'] = name_list
    musinsa_rank_df['URL'] = link_list
```

```
#브랜드 이름 뽑기
brand_html = html.select('#goodsRankList > li > div.li_inner > div.article_info > p.item_title > a')
brand_list = []

for i in brand_html:
    brand_list.append(i.string)

musinsa_rank_df['브랜드'] = brand_list

#상세 페이지 크롤링
musinsa_rank_df2 = specific_info(link_list)

#데이터 프레임 옆으로 합치기
musinsa_rank_df = pd.concat([musinsa_rank_df, musinsa_rank_df2], axis=1)

return musinsa_rank_df
```

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링

조회수/누적 판매량/좋아요/구매후기/평점

```
#조회수 가져오기
view_html=html_2.find_all("strong", {"id":"pageview_1m"})
if len(view_html)==0:
    view="0"
else:
    view=view_html[0].get_text()
view_list.append(view)

#누적 판매량 가져오기
sales_html=html_2.find_all("strong", {"id":"sales_1y_qty"})
if len(sales_html)==0:
    sales="0"
else:
    sales=sales_html[0].get_text()
sales_list.append(sales)

#좋아요 수 가져오기
like_html=html_2.find_all("span", {"class": "prd_like_cnt"})
if len(like_html)==0:
    like="0"
else:
    like=like_html[0].get_text()
like_list.append(like)
```

```
#구매후기 개수 가져오기
buy_html=html_2.find_all("span", {"id":"review_total"})
if len(buy_html)==0:
    buy="0"
else:
    buy=buy_html[0].get_text()
buy_list.append(buy)

#평점 가져오기
score_html=html_2.find_all("span", {"class": "prd-score__rating"})
if len(score_html)==0:
    score="0"
else:
    score=score_html[0].get_text()
score_list.append(score)
```

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링

웹 크롤링 후 CSV 파일로 저장 → 데이터 프레임 형식으로 불러오기

```
df=pd.read_csv('/content/drive/MyDrive/WEIT_Final project/musinsa_ranking_category18_.csv', encoding='cp949')

df.head()
```

	순위	상품명	URL	브랜드	품번	조회수	좋아요	구매후기 개수	평점	누적판매량
0	1위	센테니얼 85 로우 - 화이트:블루 / IF5419	https://www.musinsa.com/app/goods/3030422?loc=...	아디다스	IF5419	17.9만 회 이상	26,990	674	4.8	3.8천 개 이상
1	2위	슈퍼스타 - 화이트:블랙 / EG4958	https://www.musinsa.com/app/goods/1622068?loc=...	아디다스	EG4958	8.3만 회 이상	31,953	6,154	4.9	1.4만 개 이상
2	3위	XT-6 GTX - 블랙:에보니:루나 락 / L41663500	https://www.musinsa.com/app/goods/2992063?loc=...	살로몬 스포츠스타일	L41663500	7.8만 회 이상	7,194	1,957	4.9	4.2천 개 이상
3	4위	클럽 C 85 빈티지 - 크림 / DV6434	https://www.musinsa.com/app/goods/2741233?loc=...	리복	RXSOXXCVUE1	8.4만 회 이상	17,894	2,429	4.9	9천 개 이상
4	5위	조그 100 2 (4E) - 블랙:블랙 / TJG138-9090	https://www.musinsa.com/app/goods/969541?loc=g...	아식스	TJG138-9090	10.4만 회 이상	47,042	28,716	4.9	2.9만 개 이상

columns
: 순위, 상품명, URL, 브랜드, 품번, 조회수, 좋아요, 구매후기 개수, 평점, 누적판매량

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링 <전처리 전 데이터>

조회수 0회 / 누적판매량 0개
= 결측치

필요하지 않은 열
= 품번, URL

조회수, 좋아요 수, 구매후기 개수, 누적판매량
= object type

```
df.isnull().sum()
```

순위	0
상품명	0
URL	0
브랜드	0
품번	0
조회수	956
좋아요	0
구매후기 개수	0
평점	0
누적판매량	2186

```
df[['URL', '품번']]
```

	URL	품번
0	https://www.musinsa.com/app/goods/3030422?loc=...	IF5419
1	https://www.musinsa.com/app/goods/1622068?loc=...	EG4958
2	https://www.musinsa.com/app/goods/2992063?loc=...	L41663500
3	https://www.musinsa.com/app/goods/2741233?loc=...	RXSOXXCVUE1
4	https://www.musinsa.com/app/goods/969541?loc=g...	TJG138-9090
...
4495	https://www.musinsa.com/app/goods/2505218?loc=...	499535
4496	https://www.musinsa.com/app/goods/2505203?loc=...	499527
4497	https://www.musinsa.com/app/goods/2691741?loc=...	CKSO2F512BK
4498	https://www.musinsa.com/app/goods/1532416?loc=...	732200
4499	https://www.musinsa.com/app/goods/1075814?loc=...	AJK7345CAEN

4500 rows × 2 columns

```
df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>  
RangeIndex: 4500 entries, 0 to 4499  
Data columns (total 10 columns):  
#   Column                Non-Null Count  Dtype  
---  ---                -  
0   순위                  4500 non-null   object  
1   상품명                4500 non-null   object  
2   URL                   4500 non-null   object  
3   브랜드                4500 non-null   object  
4   품번                  4500 non-null   object  
5   조회수                3544 non-null   object  
6   좋아요                4500 non-null   object  
7   구매후기 개수         4500 non-null   object  
8   평점                  4500 non-null   float64  
9   누적판매량            2314 non-null   object
```

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링 <전처리 후 데이터>

결측치 제거: 'NaN' → 0

```
df = df.fillna(0)
df.isnull().sum()
```

순위	0
상품명	0
브랜드	0
조회수	0
좋아요	0
구매후기 개수	0
평점	0
누적판매량	0

필요하지 않은 열 제거

```
df=df.drop(['품번','URL'], axis=1)
```

```
df.columns
```

```
Index(['순위', '상품명', '브랜드', '조회수', '좋아요', '구매후기 개수', '평점', '누적판매량'], dtype='object')
```

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링 <전처리 후 데이터>

조회수 / 좋아요 / 구매후기 개수 / 누적판매량

df

	순위	상품명	브랜드	조회수	좋아요	구매후기 개수	평점	누적판매량	
0	1위	센테니얼 85 로우 - 화이트:블루 / IF5419	아디다스	17.9만 회 이상	26,990	674	4.8	3.8천 개 이상	
1	2위	슈퍼스타 - 화이트:블랙 / EG4958	아디다스	8.3만 회 이상	31,953	6,154	4.9	1.4만 개 이상	
2	3위	XT-6 GTX - 블랙:에보니:루나 락 / L41663500	살로몬 스포츠스타일	7.8만 회 이상	7,194	1,957	4.9	4.2천 개 이상	
3	4위	클럽 C 85 빈티지 - 크림 / DV6434	리복	8.4만 회 이상	17,894	2,429	4.9	9천 개 이상	
4	5위	조그 100 2 (4E) - 블랙:블랙 / TJG138-9090	아식스	10.4만 회 이상	47,042	28,716	4.9	2.9만 개 이상	
...	
4495	4496위	TENNIS WOMAN LACET - HIBISCUS	벤시몽	0	20	0	0.0	0	
4496	4497위	TENNIS WOMAN ELLY - PALE PINK	벤시몽	0	69	0	0.0	0	
4497	4498위	[US] 남성 PURE CLASSIC Sneakers (BLACK) CKSO2F512BK	챔피온	200회 이상	29	5	5.0	0	
4498	4499위	메이크 런닝화(WT)	프로월드컵	0	93	7	5.0	50개 미만	
4499	4500위	이스트 YEAST Ecru_Navy	베이크솔	100회 이상	89	2	5.0	0	

4500 rows × 8 columns

2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링 <전처리 후 데이터>

조회수, 좋아요 수, 구매후기 개수, 누적판매량 → 쉼표 & 문자 제거 → float type

```
def convert_view_count(count_str):
    if isinstance(count_str, float):
        return count_str
    count_str = count_str.replace(',', '') # 쉼표 제거
    if '만' in count_str:
        count = count_str.split('만')[0]
        count = float(count) * 10000
    elif '천' in count_str:
        count = count_str.split('천')[0]
        count = float(count) * 1000
    else:
        count = float(re.sub(r'^0-9','',count_str))
    return int(count)

df['조회수'] = df['조회수'].apply(convert_view_count)
```

```
def convert_view_count(count_str):
    if isinstance(count_str, float):
        return count_str
    count_str = count_str.replace(',', '') # 쉼표 제거
    if '만 개' in count_str:
        count = count_str.split('만')[0]
        count = float(count)*10000
    elif '천 개' in count_str:
        count = count_str.split('천')[0]
        count = float(count)*1000
    else:
        count = float(re.sub(r'^0-9','',count_str))
    return int(count)

df['누적판매량'] = df['누적판매량'].apply(convert_view_count)
```

```
def convert_count(count_str):
    count_str = float(re.sub(r'^0-9','',count_str))
    return int(count_str)

df['구매후기 개수'] = df['구매후기 개수'].apply(convert_count)

def convert_count(count_str):
    count_str = float(re.sub(r'^0-9','',count_str))
    return int(count_str)

df['좋아요'] = df['좋아요'].apply(convert_count)
```


2. 데이터 탐색

- 무신사 카테고리별 월간 랭킹 크롤링 <전처리 후 데이터>

순위 → 회귀분석을 위해 연속형으로 변경

```
import re
def convert_count(count_str):
    count_str = float(re.sub(r'^0-9','',count_str))
    return int(count_str)
df['순위'] = df['순위'].apply(convert_count)
```

```
def rank_to_score(rank):
    max_rank = 1
    min_rank = 4500
    score = (max_rank - rank) / (max_rank - min_rank)
    return score
```

```
df['순위']=df['순위'].apply(rank_to_score)
```

```
list_rank = df['순위'].to_list()
reversed_rank = list_rank[::-1]
df['순위'] = reversed_rank
reversed_rank
df
```

순위	
0	1.000000
1	0.999778
2	0.999555
3	0.999333
4	0.999111
...	...
4495	0.000889
4496	0.000667
4497	0.000445
4498	0.000222
4499	-0.000000

```
df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 4500 entries, 0 to 4499
Data columns (total 8 columns):
 #   Column                Non-Null Count  Dtype  
---  -
 0   순위                  4500 non-null   float64
 1   상품명                4500 non-null   object  
 2   브랜드                4500 non-null   object  
 3   조회수                4500 non-null   float64
 4   좋아요                4500 non-null   int64   
 5   구매후기 개수         4500 non-null   int64   
 6   평점                  4500 non-null   float64
 7   누적판매량            4500 non-null   float64
dtypes: float64(4), int64(2), object(2)
memory usage: 281.4+ KB
```

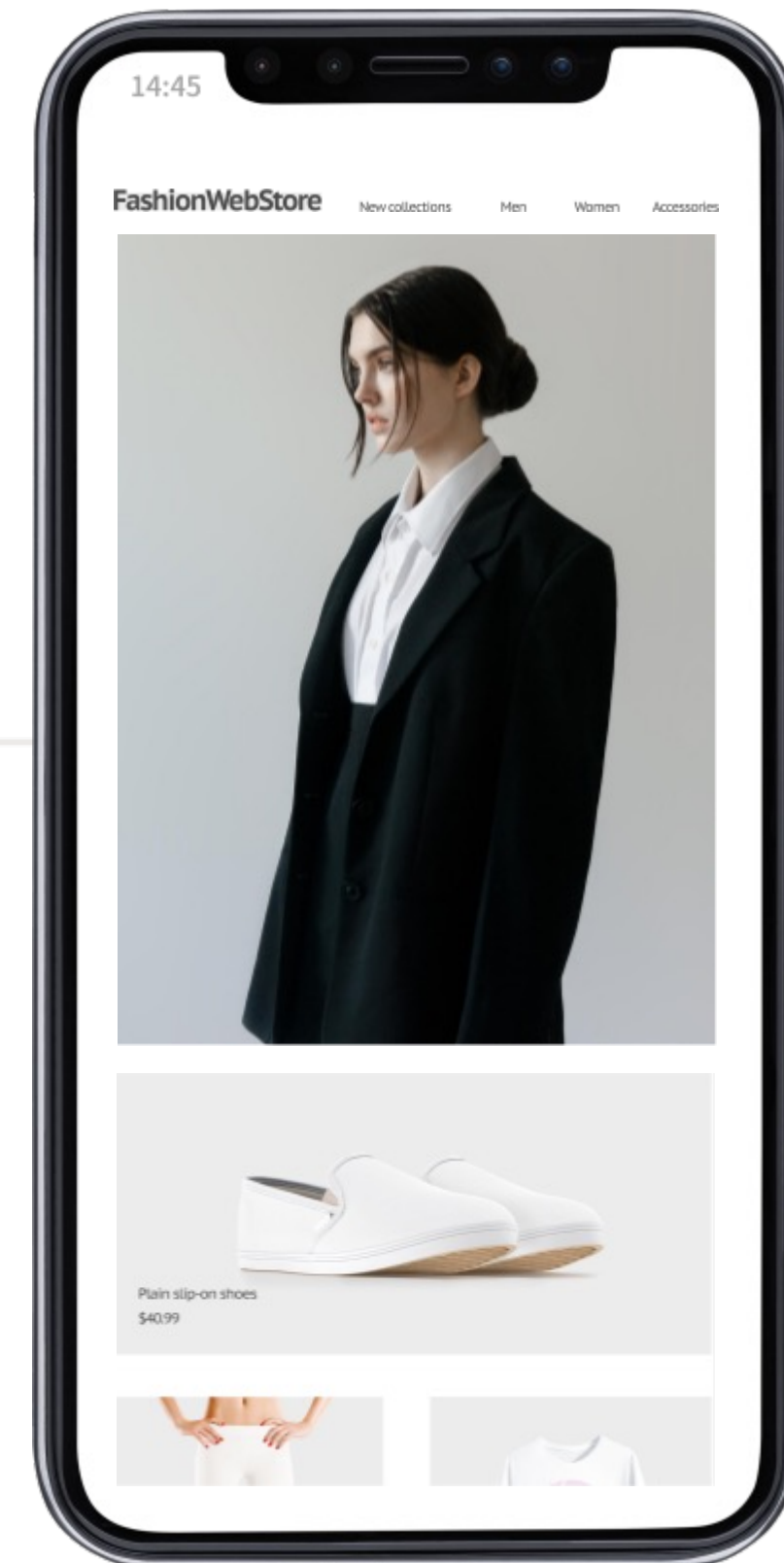
3. 데이터 분석 & 시각화

3-1. 다중회귀분석

3-1-1. 순위 포함 회귀분석

3-1-2. 순위 제외 회귀분석

3-2. 토픽 모델링



다중회귀분석

- 순위 포함 회귀분석

- 독립변수

조회수, 누적판매량, 평점
좋아요 수, 구매후기 개수

- 종속변수

순위

- 분석 결과

```
1 X = df[['평점', '조회수', '누적판매량', '구매후기 수', '좋아요 수']]
2 y = df['순위']
3
4 from sklearn.model_selection import train_test_split
5 from sklearn.linear_model import LinearRegression
6
7 X_train, X_test, y_train, y_test=train_test_split(X,y, test_size=0.2, random_state=42)
8
9 lr = LinearRegression()
10 lr.fit(X_train, y_train)
11
12 from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
13
14 y_pred = lr.predict(X_test)
15 mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
16 r2=r2_score(y_test, y_pred)
17
18 print('MSE',mse)
19 print('R-squared', r2)
```

```
✓ MSE 0.07914163023745659
  R-squared 0.08270043376368441
```

상의
R-squared
0.08270043376368441

하의
R-squared
0.2929021032358327

스니커즈
R-squared
0.3000446701809504

신발
R-squared
0.22042376427874544

다중회귀분석

- 순위 포함 회귀분석 & Heatmap

- 독립변수

조회수, 누적판매량, 평점
좋아요 수, 구매후기 개수

- 종속변수

순위

- 상관계수 그래프

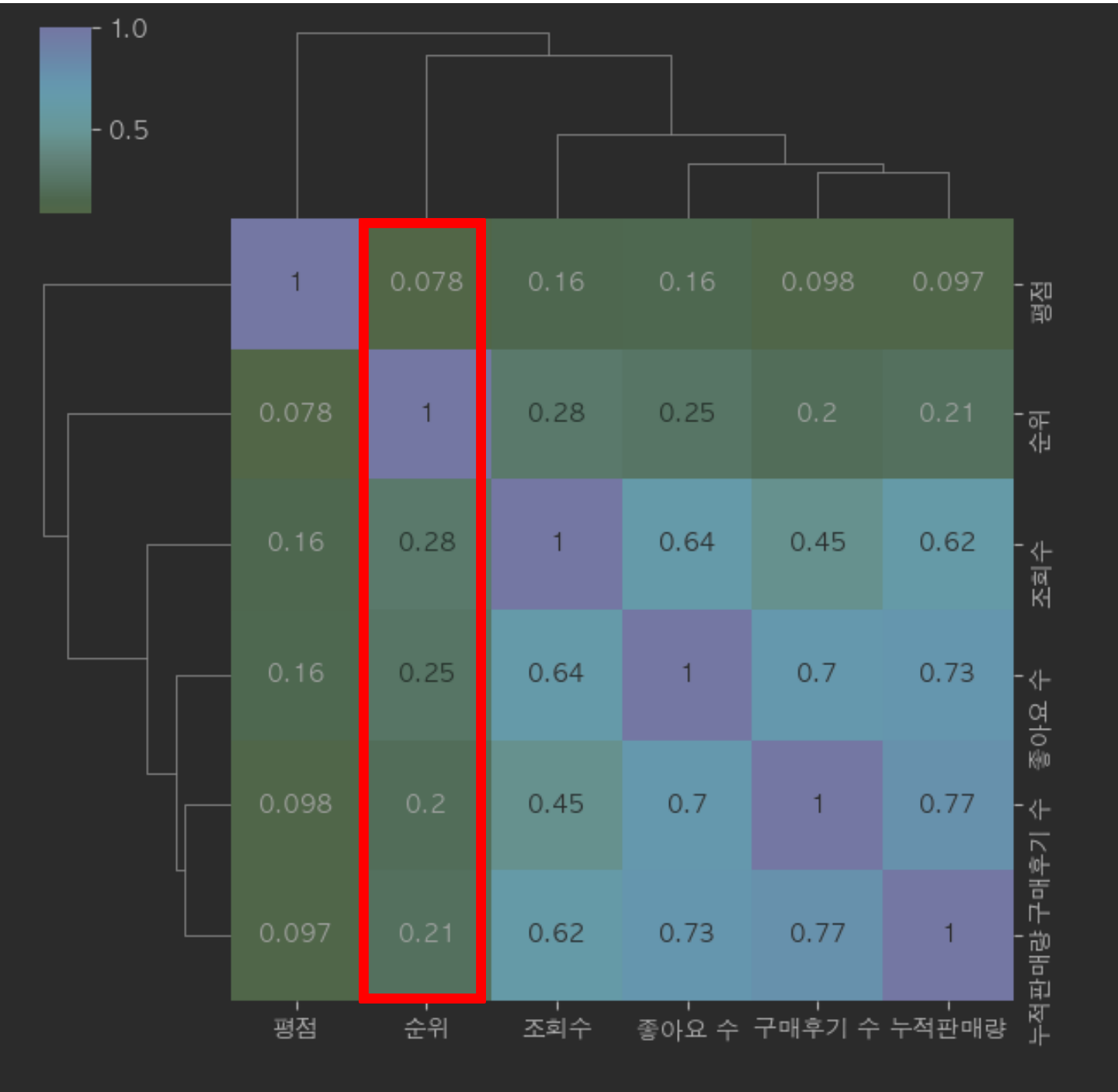
- Heatmap

```
# 상관계수 그래프
import seaborn as sns
from matplotlib import rc
rc('font', family = 'AppleGothic')

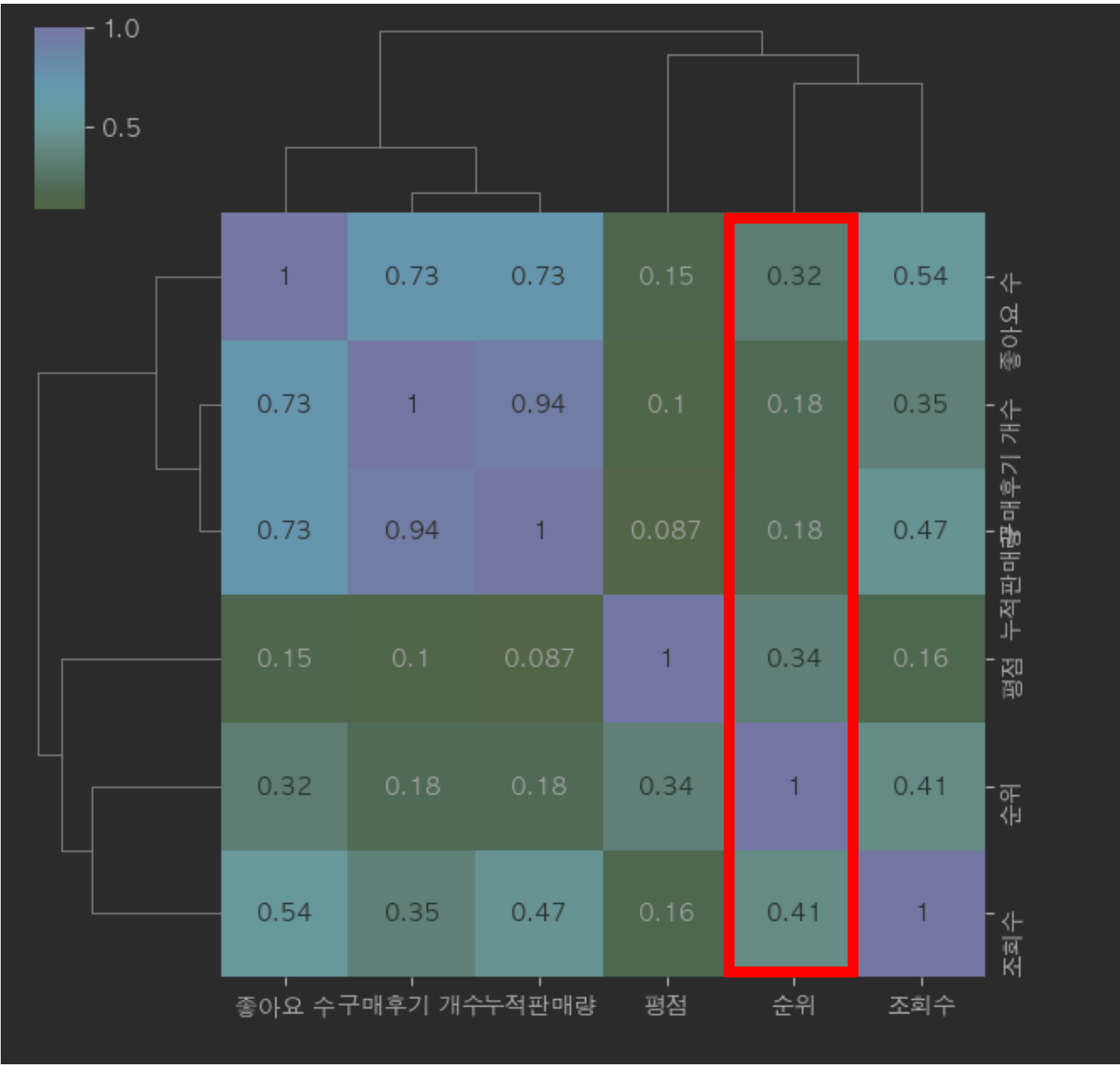
fig = sns.clustermap(df_corr,
                     annot = True,
                     cmap = 'crest',)
fig.fig.set_size_inches(6,6)
```


다중회귀분석

- 순위 포함 회귀분석 & Heatmap



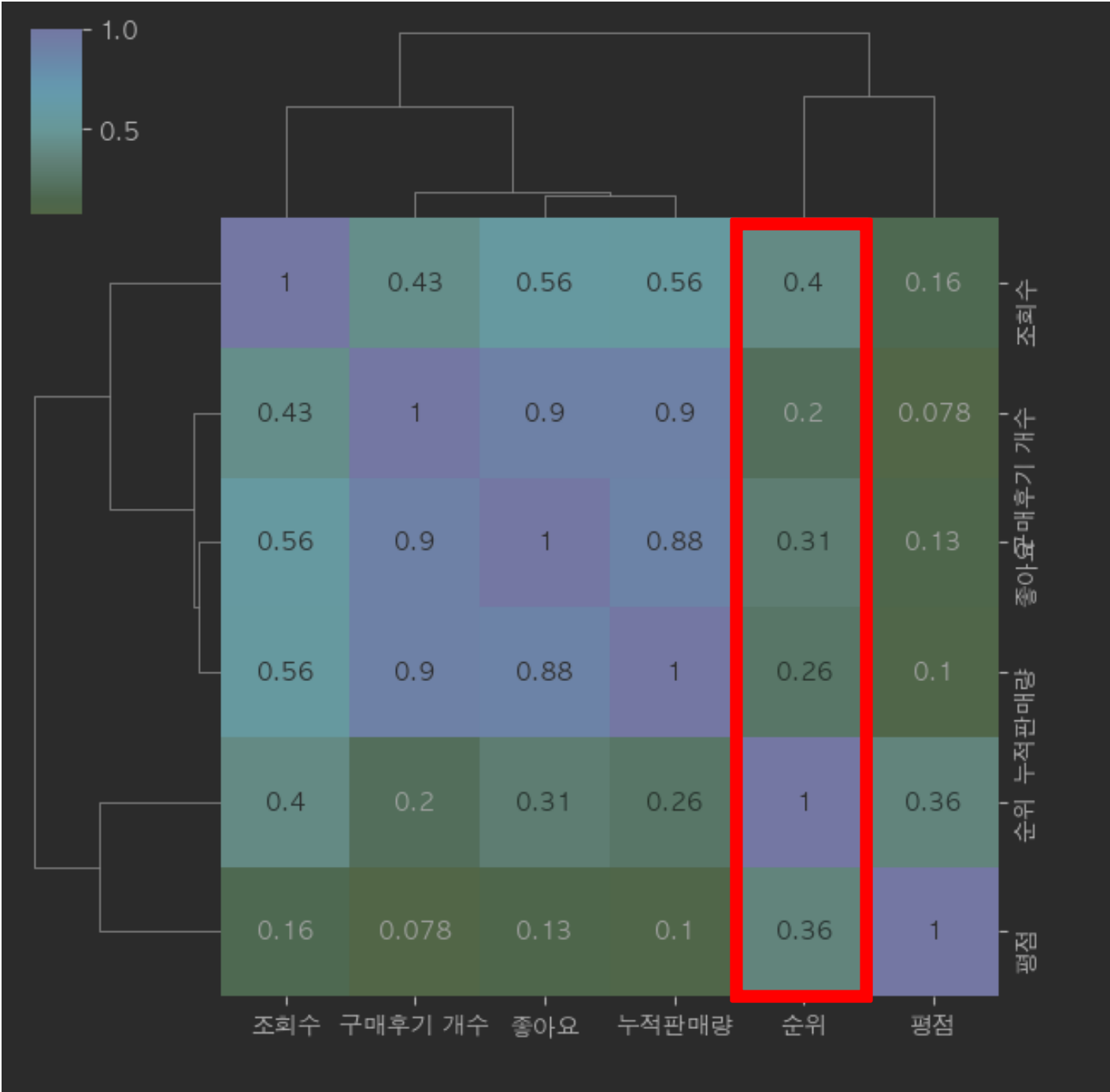
상의



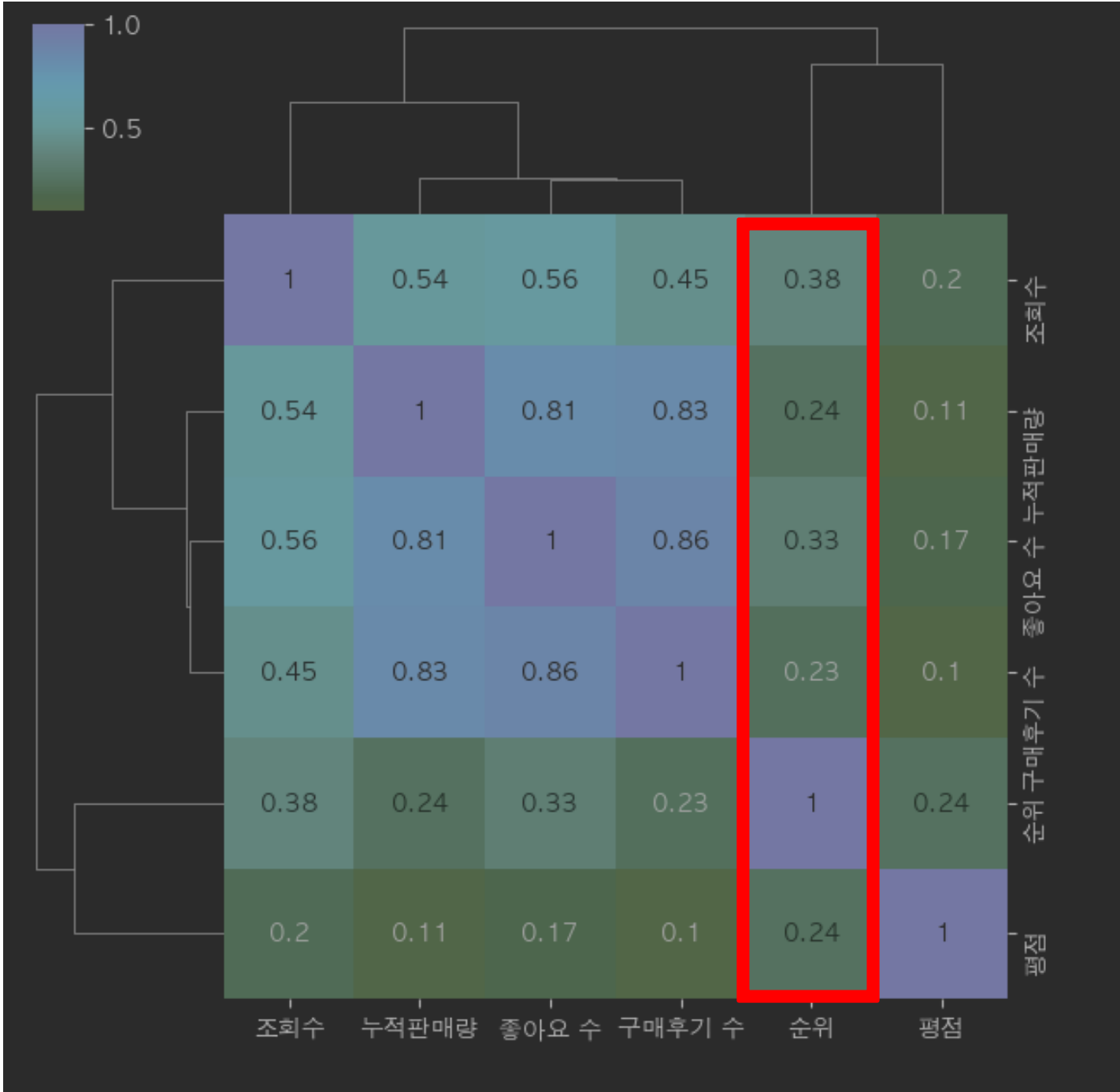
하의

다중회귀분석

- 순위 포함 회귀분석 & Heatmap



스니커즈



신발

다중회귀분석

- 순위 제외 회귀분석

- 독립변수

조회수, 좋아요 수,
구매후기 개수, 평점

- 종속변수

누적판매량

- 분석 결과

```
1 X = df[['평점', '조회수', '구매후기 수', '좋아요 수']]
2 y = df['누적판매량']
3
4 from sklearn.model_selection import train_test_split
5 from sklearn.linear_model import LinearRegression
6
7 X_train, X_test, y_train, y_test=train_test_split(X,y, test_size=0.2, random_state=42)
8
9 lr = LinearRegression()
10 lr.fit(X_train, y_train)
11
12 from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
13
14 y_pred=lr.predict(X_test)
15 mse=mean_squared_error(y_test, y_pred)
16 r2=r2_score(y_test, y_pred)
17
18 print('MSE',mse)
19 print('R-squared', r2)
```

▼ MSE 6182800.327133722
R-squared 0.73182028276286

MSE 527900.4595807663
R-squared 0.7021481120419162

상의
R-squared
0.73182028276286

하의
R-squared
0.5925887840601495

스니커즈
R-squared
0.8997768824228625

신발
R-squared
0.7021481120419162

다중회귀분석

- 순위 제외 회귀분석 & Heatmap

- 독립변수

조회수, 좋아요 수,
구매후기 개수, 평점

- 종속변수

누적판매량

- 상관관계그래프

- Heatmap

```
df = df.drop('순위', axis=1)
df_corr = df.corr()

# 상관관계수 그래프
import seaborn as sns
from matplotlib import rc
rc('font', family = 'AppleGothic')

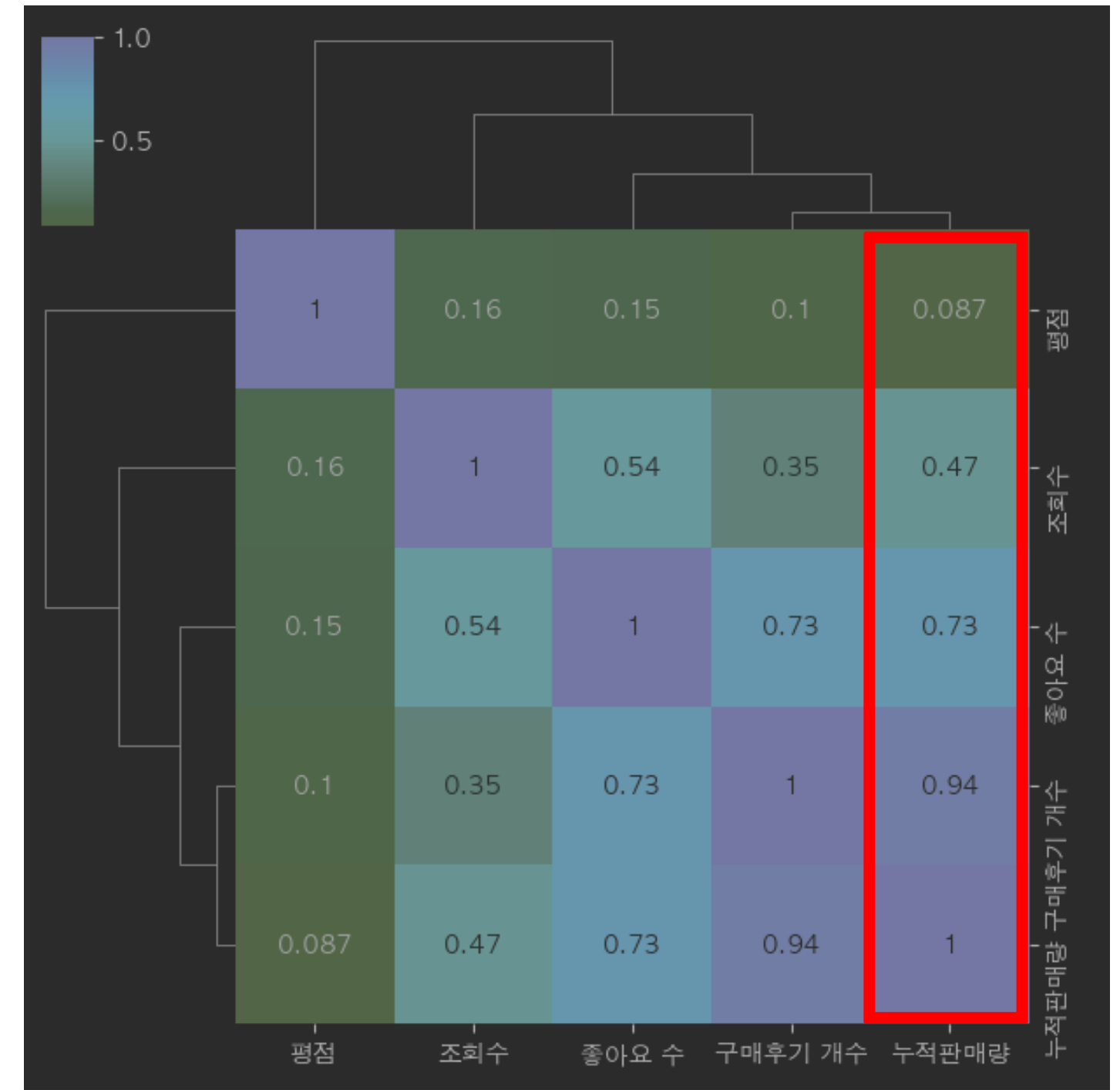
fig = sns.clustermap(df_corr,
                     annot = True,
                     cmap = 'crest',)
fig.fig.set_size_inches(6,6)
```


다중회귀분석

- 순위 제외 회귀분석 & Heatmap



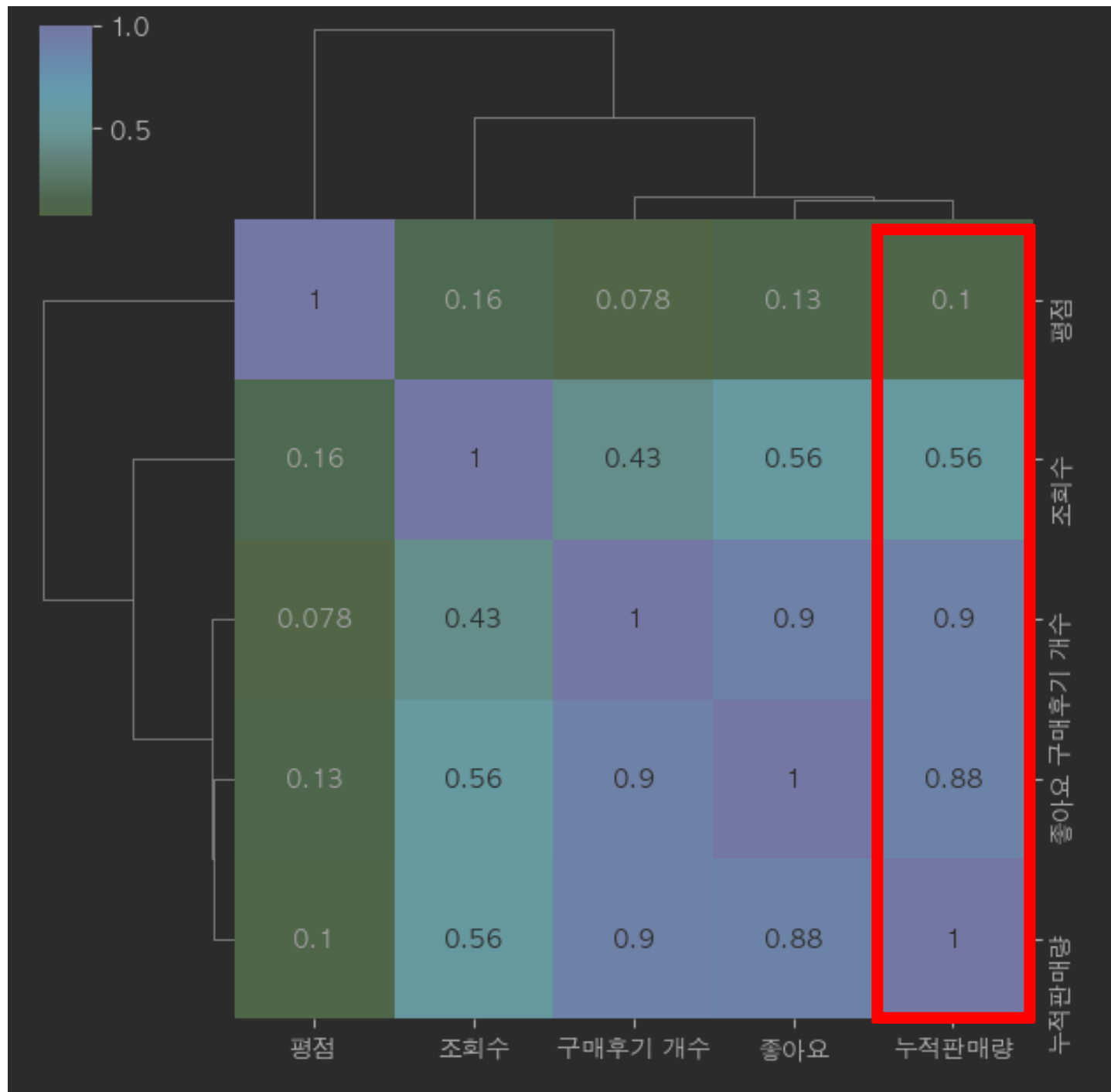
상의



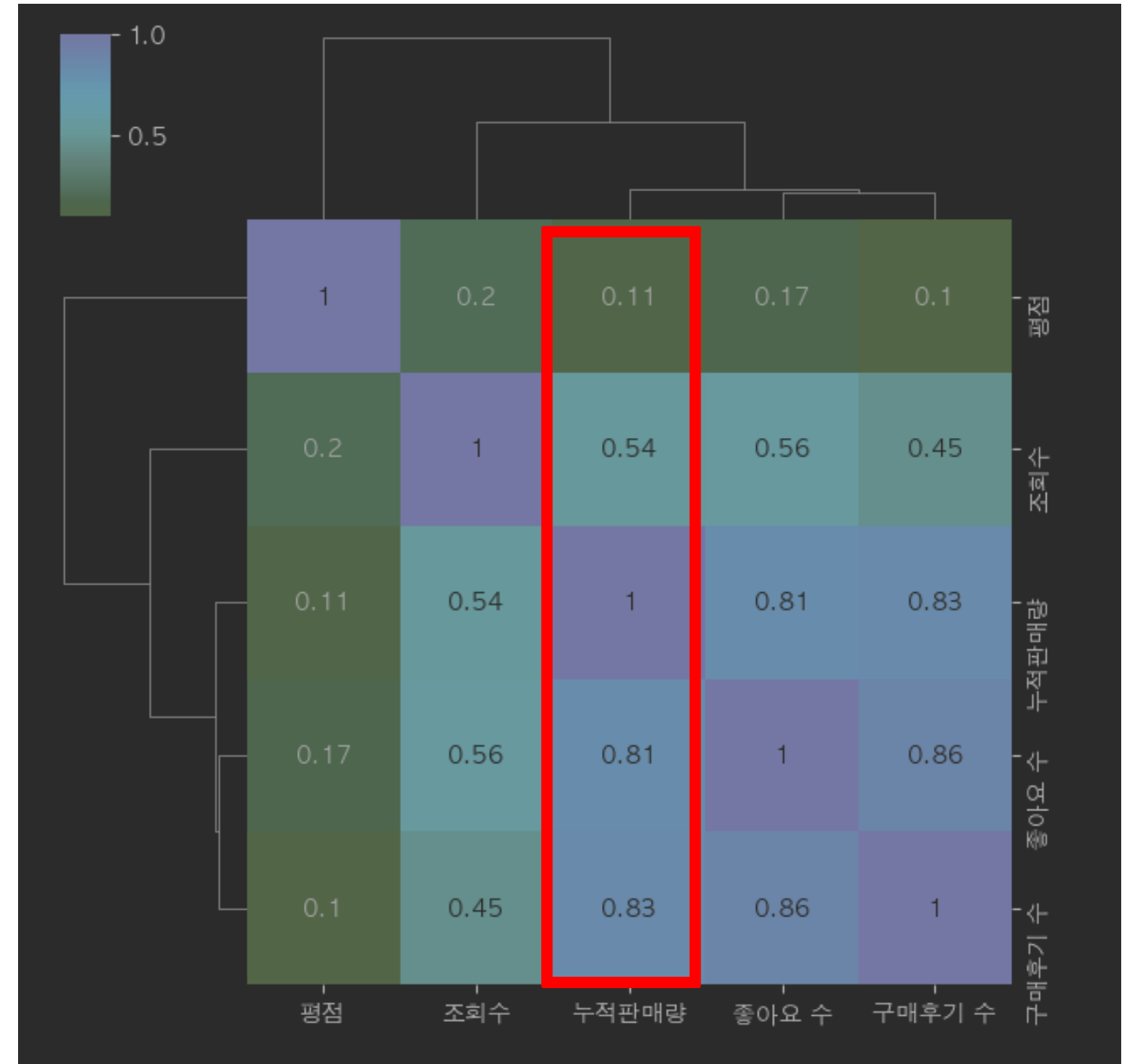
하의

다중회귀분석

- 순위 제외 회귀분석 & Heatmap



스니커즈



신발

다중회귀분석

- R squared



상의

0.0827 → 0.7318



스니커즈

0.3000 → 0.8997



하의

0.2929 → 0.5925



신발

0.2204 → 0.7021



토픽모델링

- Top 10 상품명, 브랜드

```
# '상품명'과 '브랜드명' 열에 적용
df['상품명'] = df['상품명'].apply(preprocess)
df['브랜드명'] = df['브랜드명'].apply(preprocess)
import numpy as np
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.decomposition import LatentDirichletAllocation
# 이 코드는 10개의 토픽을 추출하고, 각 토픽별로 가장 관련성이 높은 단어 10개를 출력합니다. 이를 바탕으로 문서의 주제를 파악할 수 있습니다.

# 상품명과 브랜드명을 하나의 문서로 합치기
docs = df['상품명'] + ' ' + df['브랜드명']

# TfidfVectorizer를 사용하여 문서에서 단어의 출현 빈도를 벡터화
tfidf = TfidfVectorizer(stop_words='english')
doc_vectors = tfidf.fit_transform(docs)

# LatentDirichletAllocation를 사용하여 토픽 모델링 수행
num_topics = 10 # 추출할 토픽의 수
lda = LatentDirichletAllocation(n_components=num_topics, random_state=42)
lda.fit(doc_vectors)

# 토픽별로 가장 관련성이 높은 단어 10개 출력
feature_names = tfidf.get_feature_names()
for topic_idx, topic in enumerate(lda.components_):
    print("Topic #{}:".format(topic_idx))
    print(" ".join([feature_names[i]
                    for i in topic.argsort()[::-1]]))
```


토픽모델링

- Top 10 상의



Topic #0:

하프 니트 셔츠 카라 블랙 color 수아레 피그먼트 집업 hoodi

Topic #1:

커버낫 로고 맨투맨 티셔츠 어센틱 mmlg 블랙 엠엠엘지 후디 네이비

Topic #2:

코드그래피 로고 cgp set 아치 하프집업 럭비 선택 리트리버클럽 예스아이씨

Topic #3:

아웃스탠딩 hoodi 데님 디파트먼트 phyps 에듀케이션 피지컬 디스이즈네버댓 워싱 셔츠

Topic #4:

shirt 티셔츠 하프 에센셜 집업 오버핏 유니온블루 laundri denim black

Topic #5:

arch hoodi 예일 black logo 23ss 트위치 tone tshirt small

Topic #6:

와릿이즌 logo 아디다스 classic knit 마리떼 엔젤 블랙 sweatshirt half

Topic #7:

폴로 랄프 로렌 셔츠 슬림핏 블루 저지 long sleeve 스웨터

Topic #8:

오버핏 dan 예일 crewneck univ 필루미네이트 니트 black sweatshirt navi

Topic #9:

스탠다드 무신사 크루 티셔츠 오버사이즈 긴팔 블랙 반팔 니트 스웨트셔츠

토픽모델링

- Top 10 하의



Topic #0:

와이드 팬츠 테이크이지 데님 베이직 우먼스 블랙 조거팬츠 엠엘비 쏘파노

Topic #1:

팬츠 와이드 데님 블랙 스웨트 카고 스탠다드 세미 파라슈트 그레이

Topic #2:

pant denim wide black cargo blue tuck 유니폼브릿지 wash sweat

Topic #3:

와이드 팬츠 카고 데님 시그니처 블랙 인디고 크롭 립스탑 기획

Topic #4:

팬츠 와이드 데님 jean 세미와이드 워시드 데님팬츠 black denim 블랙

Topic #5:

팬츠 black pant 코닥 데님 슬림 조거 테이퍼드 우븐 beig

Topic #6:

팬츠 와이드 카고 밴딩 블랙 코튼 오디너리홀리데이 데님 지퍼 나일론

Topic #7:

조거 팬츠 엠브로 로고 pant 트레셔 주앙옴므 숏츠 예일 4부

Topic #8:

pant 트래블 워크샵 belt 그레이 knee 로드 black 아웃스탠딩 엔젤

Topic #9:

스파오 데일리지 fatigu 라퍼지스토어 데님팬츠 카펜터 데님 윈드셀 맥우드건 팬츠

토픽모델링

- Top 10 스니커즈



Topic #0:

스니커즈 벨롭 니트 블랙 아키클래식 화이트 휠라 엔에프엘 독일군 고어텍스

Topic #1:

아디다스 포럼 로우 스니커즈 오즈위고 컨버스 light militari 화이트 라이트

Topic #2:

스니커즈 폴로 로렌 랄프 레더 오토리 메달리스트 스웨이드 푸마 캔버스

Topic #3:

반스 화이트 블랙 스니커즈 밀리터리 어센틱 스탠다드 클래식 아식스 하이

Topic #4:

슈퍼스타 화이트 아디다스 스니커즈 스케쳐스 언다이드롬 맥스쿠셔닝 남성 반스 이소

Topic #5:

리복 아이더 화이트 스니커즈 캐치볼 하이크 그레이 클럽 엘에이알 독일군

Topic #6:

디스커버리 익스페디션 프로스펙스 캐치볼 플러스 오리지날 노스페이스 v2 버킷 2365

Topic #7:

오니츠카타이거 캔버스 스니커즈 이피티 dive 멕시코 66 블랙 슈펜 슈탠다드

Topic #8:

여성 스케쳐스 워크 스니커즈 남성 white 수페르가 sneaker 화이트 미즈노

Topic #9:

엠엘비 ny 스니커즈 black white 빅볼청키 코닥 청키 ivori 오니츠카타이거

토픽모델링

- Top 10 신발



Topic #0:

블랙 슈즈 bayaband 샌들 부츠 여성 크록스 프리미엄 slide 스쿼어

Topic #1:

엘칸토 남성 샌들 여성 블랙 인텐스 마썸 골스튜디오 grabiti balance

Topic #2:

크록스 classic clog 공용 성인 bk 블랙 baya 여성 platform

Topic #3:

닥터마틴 블랙 스무스 에스티코 1461 브라운 구두 3홀 로퍼 슬라이드

Topic #4:

사뿐 메리제인 boot 1cm 플랫폼슈즈 마크모크 5cm 오리지널 스쿼어 2cm

Topic #5:

슬라이드 블랙 flat 락피쉬웨더웨어 소가죽 샌들 하루타 커스텀에이드 여성 커버넌트

Topic #6:

블랙 무신사 닥터마틴 스탠다드 더비 로맨틱무브 헌터 슈즈 첼시 부츠

Topic #7:

아프리에 피렌체 black 세스띠 brown 스쿼어토 스웨이드 fg 로퍼 라운드토

Topic #8:

블랙 슬리퍼 정장화 남성 아일랜드슬리퍼 락포트 2365 플레인 pt203 슬라이드

Topic #9:

2color 블랙 로퍼 3color 리플라 loafer 마크모크 에이티티 레더 슬라이드

결론

- ▶ 가장 영향력이 큰 요소 = 판매 매출
- ▶ 구매후기 개수 > 좋아요 수 > 조회수 > 평점

결론

- ▶ 상의 : 셔츠 , 후디 ,티셔츠
- ▶ 하의 : 와이드 팬츠, 블랙 데님, 조거
- ▶ 스니커즈 : 화이트 , 블랙, 독일군
- ▶ 신발 : 샌들, 크록스, 슬라이드, 플랫슈즈