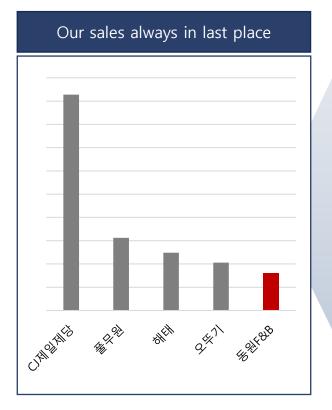
Strategic Direction Proposal for Dongwon F&B's 'Frozen Dumplings'

- Positioning Proposal through Text Big Data Analysis -

[Problem motivation] Our company sees a new positioning as essential, not optional.

The 400 billion KRW domestic frozen dumpling market, faces our company's sales decline due to an unclear positioning, lagging behind competitors. The imperative new positioning project utilizes text big data analysis of customer reviews to understand our customers and identify competitor preferences, aiming to seize market opportunities.



New Positioning Project is a 'Necessity'

<Research Design>

- 1.Investigate how customers perceive Dongwon F&B dumplings compared to competitors
- → Conduct sentiment analysis
- → Compare sentiment scores
- 2.Identify strengths and weaknesses of Dongwon F&B and competitors to propose product improvement suggestions
- → Perform cluster analysis
- → Analyze clusters to understand customer perceptions on (1) product (2) price (3) other factors (such as consumption patterns)
- → Propose product improvements by addressing weaknesses and applying competitors' strengths.
- 3. Suggest new positioning for Dongwon F&B

Numerous previous studies have collected online review data and proposed improvement suggestions to companies. In particular, Chi-Hoon Kim (2022) conducted a text mining analysis on 'TripAdvisor' reviews, performing topic modeling. Based on these analyses, the study suggested improvement points for hotels.

Literature Review *

Purchase reviews are posts made by consumers who have purchased a specific product or used a service, sharing their user experiences or evaluations in the form of comments on online platforms (Lee, et al., 2013).

With a survey indicating that 90% of consumers read reviews when making purchase decisions, reviews play a crucial role and have a significant impact (Saleh, 2015; Zhao et al., 2018).

As consumer purchasing behavior shifts rapidly from offline to online, attributes of purchase reviews such as ratings, quantity of comments, and image information have emerged as representative forms of consumer participation in the digital era (Kim et al., 2013).

Chi-Hoon, Kim(2022) **

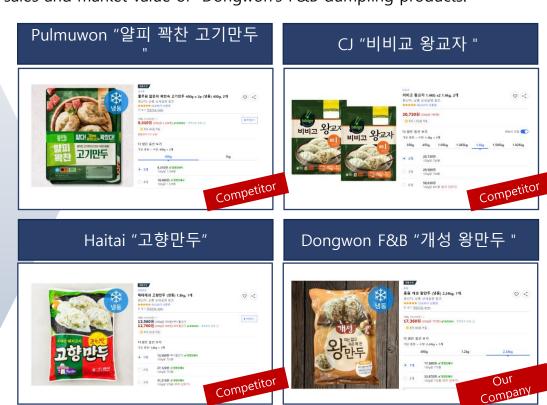
<Text Mining Analysis of Hotel Reviews Focused on TripAdvisor Reviews>

The study attempted keyword analysis, network analysis, and topic modeling analysis on collected user reviews. Through this, we identified the most frequently mentioned keywords in reviews from domestic hotel users, examined how their networks are formed, and further explored how topic modeling is possible.

[Statement of Research Objectives] Gathering idea from Coupang review data.

As overall, We would like to analyze the review data of top 3 dumpling brands in Korea and our company by clustering method. The main objective of this research is to identity the key factors for evaluating products in dumpling market. At the end, We would like to suggest possible strategies to increase sales and market value of Dongwon's F&B dumpling products.



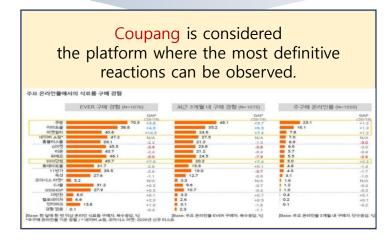


[Statement of Research Objectives] Gathering idea from Coupang review data.

The reviews were gathered from Coupang, chosen due to its dominant position in the e-commerce market. To understand how each product is received by the market, a significant number of reviews is crucial. And Coupang is considered the platform where the most definitive reactions can be observed.

Data Source

To understandhow each product is received by the market, a significant number of reviews is crucial



Research Goal

- 1. Collect and analyze Coupang review data
- 2. Confirm differences in customer perceptions between our company and competitors through sentiment analysis.
- 3. Utilize cluster analysis to precisely identify features and strengths/weaknesses of our products and those of competitors.
- 4. Based on these findings, present positioning insights

[Data and Methodlogy] 1. Data collection

The process of big data investigation and analysis involves data collection, refinement, and analysis. The textual data used in this study is unstructured, given that shopping mall reviews are written in a free format. Rigorous examination and processing of the data are necessary.

Web scraper is used. Scraper iteratively gathers relevant reviews. Used library: beautifulsoup, selenium, pandas

Title	Review	Reviewer	Date	Star	Images	Question1	Answer1	Question2	Answer2	Help
\n \n 곰x이랑 같	공 x은 적당히 익었으나 얘는 말라서 질긴 밀가루 씹는 느낌이었어요 라면에 넣을 때	오리빵뎅이	2021.09.24	2	0	맛 만족도	괜찮아요	간편함	조리하기 불편해요	. 2
-1	얇은 피 만두 계속 먹다가 왕만두래서 사봤는데 피가 두꺼워서 그런지 속이랑 따로 놈	시마랑	2022.09.18	2	0	맛 만족도	예상보다 맛 없어요	간편함	조리가 간편해요	1
\n \n 배달 엉망ㅜ	냉동식품인데 드라이아이스 작은 거 2봉 넣고 거의 다 해동되어서 왔어요	양*회	2020.07.07	2	0	맛 만족도	괜찮아요	간편함	조리가 간편해요	. 2
-1	만두피 두껍네요 가격도 비싼 편입니다	김*린	2023.01.29	2	0	맛 만족도	예상보다 맛 없어요	간편함	보통이에요	- 1
\n \n 맛있긴한데	1	정*림	2022.10.29	2	0	맛 만족도	예상보다 맛있어요	간편함	조리가 간편해요	-1







[Data and Methodlogy] 2. Text Preprocessing - Data refinement

This code removes predefined stopwords from the morphological analysis results in dataframes, storing the cleaned text as strings in a new column named 'Morphs_Cleaned.' The stopwords, defined in the variable, are excluded from the morphological analysis to refine the textual data for further analysis.

```
# 불용어 목록 정의
stopwords = ['의', '가', '이', '문', '들', '는', '좀', '잘', '감', '과', '도', '를', '으로', '자', '에', '와', '한', '하다']
# dfs에 있는 모든 데이터프레일에 대해 불용어 제거 및 문자열 형태로 저장
for df_name, df in dfs.items():
   print(f"Processing {df_name}...")
   if 'Morphs' in df.columns: # 형태소 분석 결과가 있는지 확인
       # 불용어 제거 결과를 저장할 리스트 초기화
       df['Morphs_Cleaned'] = None # 새로운 열을 생성
       for idx. row in df.iterrows():
          morphs = row['Morphs']
          # 불용어 제거
          morphs_cleaned = [word for word in morphs if word not in stopwords]
          # 결과를 문자열로 변환하여 해당 행에 저장
          df.at[idx, 'Morphs_Cleaned'] = " ".join(morphs_cleaned)
```

Procedure

The operations are applied iteratively to all dataframes in the dictionary.

This code refines the textual data by removing unnecessary words, leaving only the essential words in each review after morphological analysis.

[Data and Methodlogy] 2. Text Preprocessing - Data refinement

In the data filtering and refinement process, special characters were removed, and reviews were segmented to a maximum length of 200 characters. Typographical errors were corrected using the Hanspell library, and spacing issues were addressed with the pykospacing library.

```
from hanspell import spell_checker
from pykospacing import Spacing
import re
# 띄어쓰기 조정을 위한 함수 초기화
spacing = Spacing()
for df_name, df in dfs.items():
   print(df_name)
   if 'Review' in df.columns:
      for idx, row in df.iterrows():
          review = str(row['Review'])
          # 특수 문자 제거
          review = re.sub(r'[^가-힞0-9a-zA-Z\sl', '', review)
          # 리뷰 길이가 지나치계 길 경우 분할
          max_length = 200 # 직접한 길이 설정
          review_parts = [review[i:i+max_length] for i in range(0, len(review), max_length)]
          corrected_parts = []
          for part in review_parts:
              # 오타 수정
              trv:
                 spelled_review = spell_checker.check(part)
                 corrected_review = spelled_review.checked
                 corrected_parts.append(corrected_review)
              except Exception as e:
                 print(f"Error processing review part: {part[:30]}... Error: {e}")
          #모든 종류의 공백 문자 제거 및 띄어쓰기 조정
          corrected_text = ' .ioin(corrected_parts)
          corrected_text = spacing(corrected_text)
          # 데이터프레의 엄테이트
          df.at[idx, 'Review'] = corrected_text
```

Procedure

Used reg exp 're.sub(r'[^가-힣0-9a-zA-Z₩s]', '', review)' to eliminate non-Korean, non-English, and spaces.

Set a maximum length of 200 characters to manage lengthy reviews. Segmented reviews into parts using the code 'review_parts = [review[i:i+max_length] for i in range(0,len(review), max_length)]'

Used the Hanspell library for spell-checking with the code 'spelled_review = spell_checker.check(part)'.

Corrected typos in the reviews to enhance the overall text quality.

Utilized the pykospacing library to adjust spacing. Applied the code 'corrected_text = spacing(corrected_text)' to ensure proper spacing in the refined text.

[Data and Methodlogy] 3. Sentiment Analysis

The code applies VADER sentiment analysis to assess sentiment in customer reviews, adjusting for strong negativity in labeled '1' reviews. It further integrates KoBERT for deep learning-based sentiment analysis, offering nuanced insights into sentiments, especially in complex language structures.

```
from nitk.sentiment.vader import Sentimentintensitvånalvzer
    if text_cleaned == '1':
          senti\_scores['compound'] = -1
          senti\_scores['pos'] = -1
          senti\_scores['neg'] = -1
          senti\_scores['neu'] = -1
for df_name, df in dfs.items():
   print(f"Processing {df_name}...")
   if 'Review' in df.columns: # 이미 불용어가 처리된 텍스트 데이터가 있는 열을 확인합니다.
      df['sent'] = None # 새로운 열을 생성하여 감성 질수를 저장할 준비를 합니다
      for idx, row in df.iterrows():
         text_cleaned = row['Review'][:30] # 처음 30자까지만 사용
         # 문장을 KoBERT 모델 입력 형식으로 변환
         inputs = tokenizer(text_cleaned, return_tensors='pt', truncation=True, padding=True, max_length=64)
         #모델로부터 갈성 절수 계산
         outputs = model(**inputs)
         logits = outputs.logits
         probabilities = torch.softmax(logits, dim=1)
         # 공장 및 부장 감성 점수 추출
         pos_score = probabilities[0][1].item()
         neg_score = probabilities[0][0].item()
         # 레코드 값이 '1'인 경우 'compound' 값을 -1로 설정
         if text_cleaned == '1':
            pos score = -1
            neg_score = -1
         #감성 접수를 해당 행에 저장
         df.at[idx, 'sent_ng'] = neg_score
```

Procedure

Star rating of '1' often corresponds to a strongly negative sentiment in reviews, setting the sentiment scores to -1 is intended to portray such reviews as expressing intense negativity.

Text is tokenized and converted into input format of KoBERT model.

Calculate sentiment scores, probabilities for positive and negative sentiments.

Positive and negative sentiment scores are then stored.

[Data and Methodlogy] 4. Clustering Analysis – K means

Study used K-Means clustering, utilizing TF-IDF vectorization to represent reviews numerically based on word importance. Clustering analyzed reviews with ratings 1 or 2 and 4 or 5, revealing strengths, weaknesses, and sentiments for product improvement.

```
# TF-IDF 벡터화
vectorizer = TfidfVectorizer()
X = vectorizer.fit_transform(review_texts)
# K-Means 교전화
n_clusters = 3 # 교전의 개수
kmeans = KMeans(n_clusters=n_clusters, random_state=42)
kmeans.fit(X)
labels = kmeans.labels_
# 각 교진별 주요 단어 추출
top_words = get_top_features_cluster(X, labels, 20, vectorizer.get_feature_names_out())
```

Procedure

Utilized TfidfVectorizer to transform text data into numerical values using the TF-IDF format, representing each review with numerical importance assigned to words.

The variable `n_clusters` specifies the number of clusters.

After clustering, the `get_top_features_cluster` function was utilized to extract pivotal words from each cluster, facilitating a deeper understanding of their unique characteristics.

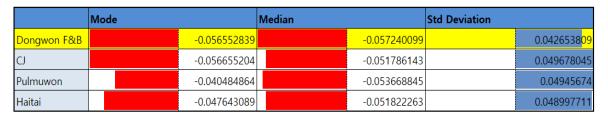
Clustering analyzed reviews with ratings 1 or 2 and 4 or 5, revealing strengths, weaknesses for product improvement.

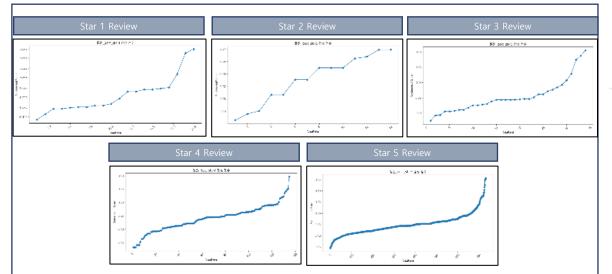
By identifying distinctive words and topics, businesses gained insights into diverse customer opinions, enhancing products across different rating ranges.

This approach provided a nuanced understanding of customer feedback.

[Analysis Result] Sentiment Analysis

Based on the sentiment analysis results, the average sentiment score for our company is -0.0572, significantly lower compared to competitors. This indicates that our product is perceived much more negatively by customers in comparison to competitors. Therefore, it is crucial to improve products.





The need for improvement

Through sentiment analysis, the average score for our company is -0.0572 (standard deviation 0.04265).

Comparing this to the average scores of competitors, which are -0.0517, -0.0536, and -0.0518, our score is noticeably lower.

This indicates that negative sentiments are more pronounced in customer reviews for our products.

Therefore, it further emphasizes the necessity for product improvement through this project.

[Analysis Result] Clustering Analysis

The cluster analysis revealed clusters related to various features of each company's products. These clusters were further interpreted by categorizing them into (1) Product (filling, wrapper), (2) Price, and (3) Others (consumption methods, etc.). Additionally, insights were derived based on the research results to apply a new positioning for Dongwon F&B.

				cluster	Analysis Result	Insight
		F	Dong won F&B	[군집 1-2] 물컹물컹, 식감, 느 낌, 떨어지다	Although our dumplings are generously filled and meet customer needs with a substantial quantity, there is an identified issue with the dumpling filling being too mushy, leading to a compromised texture.	Complaints about the filling can be categorized into @ texture (mushy), @ unpleasant odor, and © excessive use of strong
		i I	CJ		Since CJ is the only one without negative feedback on taste, it is crucial to incorporate reflections on CJ's dumpling production technique.	seasonings (too salty). Therefore, there is a need to develop a filling that maintains an optimal texture and eliminates the meaty odor.
(. l	i n g -	Pul Mu Won	[군집 1-1] 별로, 느끼하다, 맛 없다 [군집 1-3] 짜다, 고기, 냄새, 맛 없다 [군집 2-3] 짜다, 고기	The meaty odor, greasiness, and excessive saltiness are confirmed to be compromising the taste.	In contrast to competitors such as our company, Pulmuone, and Haitai, CJ does not seem to have negative evaluations regarding the dumpling filling. CJ adopts a processing method of 'chopping' rather than 'grinding' the filling to eliminate unpleasant odors, indicating the necessity for process R&D to
l		9	Haitai	[군집 1-1] 조미료, 강하다	The strong seasoning is adversely affecting the overall flavor. Haitai's dumpling products receive more reviews stating a relatively bland taste compared to other brands.	preserve the texture.
		W r_	Dong won F&B CJ	[군집 1-3] 만두피, 두껍다, 힘 들다	The thick dumpling wrapper causes inconvenience for customers during consumption.	Considering the trend of 'thin dumpling wrappers' following the success of Pulmuone's 'Yalpi Mandu,' R&D efforts are required to reduce the thickness of the dumpling wrapper.
	r	a p p	Pul Mu Won	[군집 2-1] 얇다, 좋다 [군집 2-2] 얇다, 정말, 최고, 만 두피	Pulmuone promotes 'Yalpi Mandu' as a product featuring thin dumpling wrappers, and the cluster analysis indicates a preference for thin dumpling wrappers.	Moreover, in terms of the product, considering CJ's emphasis on 'good dumpling filling' and Pulmuone's focus on 'thin dumpling wrappers' meeting customer needs, our company needs to strategize for a distinct product identity.
		е	Haitai			riceus to strategize for a distillet product identity.

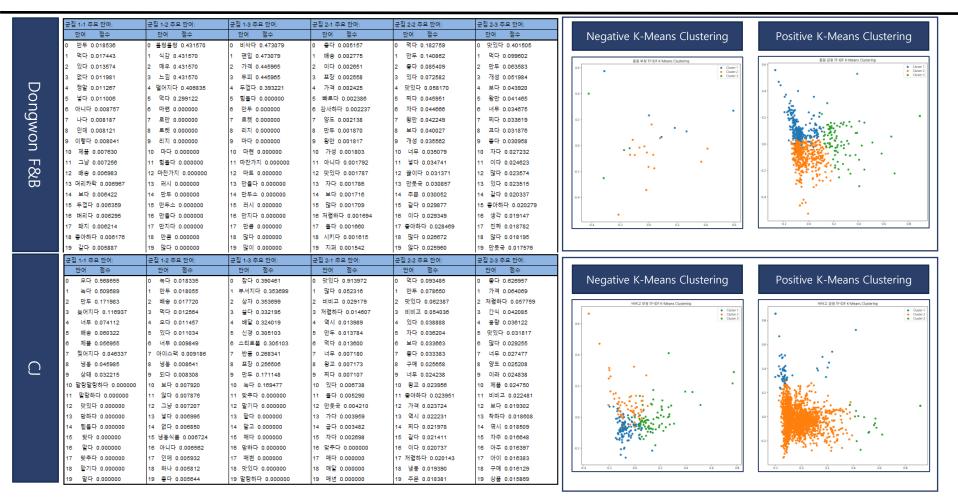
[Analysis Result] Clustering Analysis

				Cluster	Analysis Result	Insight
			Dong Won F&B	[군집 1-3] 비싸다, 가격 등 [군집 2-1] 가격, 가성비, 저렴하 다	It can be inferred that our company's pricing positioning is not clearly defined, as there are clusters both indicating high prices and conflicting clusters suggesting cost-effectiveness and affordability.	In the case of CJ and Haitai, similar to frozen dumplings, the affordable pricing leaves a positive impression on customers,
	P r i		O	[군집 2-1] 많다, 저렴하다, 매달 [군집 2-2] 저렴하다 [군집 2-3] 가격, 좋다, 저렴하다, 용량, 착하다	With multiple clusters highlighting good prices, ample quantity, and affordability, it is evident that CJ's pricing is perceived as budget-friendly by customers, presenting a significant advantage.	emphasizing the importance of pricing positioning. However, when the actual prices are compared, CJ's dumplings are positioned as so-called premium dumplings, being 10-20%
	c e	1	Pul Mu Won			more expensive than those perceived as affordable, such as Haitai.
			Haitai	[군집 2-1] 용량, 많다 [군집 2-2] 가격, 싸다, 저렴하다, 용량 [군집 2-3] 가격, 저렴하다, 가성 비	Similarly, the presence of clusters emphasizing good prices, ample quantity, and affordability indicates that Haitai's pricing is perceived as budget-friendly by customers, serving as a significant advantage.	Therefore, efforts should be made to ensure that customers perceive the pricing as reasonable relative to the product quality.
			Dong Won F&B	[군집 2-2] 개성, 왕만두 [군집 2-3] 개성, 왕만두	The frequent mention of '개성 왕만두' (Unique King Mandu) implies that our brand has firmly established itself in customer awareness.	
) t	В	CJ	[군집 2-1] 비비고, 역시, 항상 [군집 2-2] 비비고, 왕교자 [군집 2-3] 비비고	The inclusion of words like '역시' (as expected) and '항 상' (always) suggests the existence of loyal customers who frequently purchase Bibigo products. This indicates a high level of brand loyalty.	While our brand and flagship product, '개성 왕만두' (Unique King Mandu), are clearly recognized by customers,
	n e r	r a n d	Pul Mu Won	[군집 2-1] 풀무원, 비비고	The emergence of a cluster comparing Pulmuone and Bibigo suggests that when customers think of frozen dumplings, Bibigo products are the first to come to mind. This suggests a high level of brand loyalty.	we do not dominate the market as overwhelmingly as '비비고 왕교자' (Bibigo King Mandu), which is evident even in reviews from other brands.
5	S	u	Haitai	[군집 1-1] 옛날, 예전, 고향	The use of words like '옛날' (old) and '예전' (in the past) indicates that Haitai is recognized by customers based on memories of consuming their first frozen dumplings, as they were the first company to develop them. This historical connection contributes to brand recognition among customers."	Therefore, benchmarking CJ's brand imprint strategy and attempting to enhance brand awareness are necessary.

[Analysis Result] Clustering Analysis

			Cluster	Analysis Result	Insight
	n C n o M	Dong Won F&B	[군집 2-2] 찌다, 넣다, 끓이다, 만두국	The customer's dumpling consumption methods include a steaming and b using as an ingredient in other dishes (dumpling soup)	The customer's dumpling consumption methods include ⓐ
	e s u t	CJ	[군집 2-1] 만둣국, 찌다, 굽다 [군집 2-3] 간식, 아이		steaming, (b) baking (using an air fryer, etc.), and (c) using as an ingredient in other dishes (dumpling soup, ramen).
	h m	Pul Mu Won	[군집 2-2] 만둣국, 에프, 돌리 다		Considering the customer's consumption habits, there is a need for future product development that takes these methods into account.
0	d i	Haitai	[군집 1-1] 라면, 만들다 [군집 2-1] 찌다, 넣다, 굽다		
t h e		Dong Won F&B	[군집 1-1] 배송, 머리카락, 버 리다 등	Poor delivery conditions resulted in product breakage, and there have been instances where foreign substances were found, leading to the disposal of dumplings	
S	O t h e r	a	[군집 1-1] 늦어지다, 너무, 배송, 제품, 찢어지다, 냉동, 상태, 힘들다 [군집 1-2] 녹다, 배송, 오다, 너무, 아이스팩, 냉동식품, 인데 [군집 1-3] 부서지다, 상자, 배달, 신경, 스티로폼, 반품, 포장	delivery issues have been identified	As common delivery issues have been identified, corrective measures are necessary in packaging and other aspects. Furthermore, complaints regarding basic foreign materials have been noted in comparison to our company and competitors, emphasizing the need for efforts to improve quality.
		Pul Mu won			
		Haitai	[군집 1-2] 배송, 녹다	delivery issues have been identified	

(Appendix) K-means Output

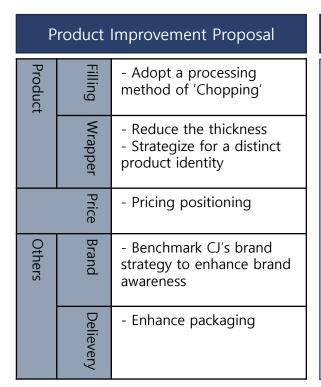


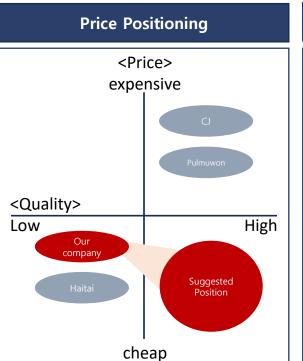
(Appendix) K-means Output

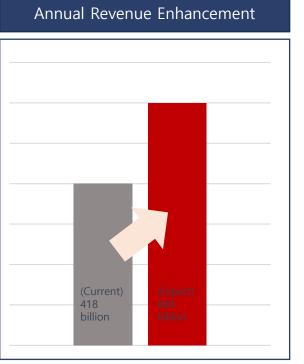
	플무원 군집 1-1 주요 단어:	플무원 군집 1-2 주요 단어:	플무원 군집 1-3 주요 단어:	플무원 군집 2-1 주요 단어:	플무원 군집 2-2 주요 단어:	플무원 군집 2-3 주요 단어:	
	단어 점수	단어 점수	단어 점수	단어 점수	단어 점수	단어 점수	Negative K-Means Clustering Positive K-Means Clustering
	0 그냥 0.006320	0 쓰다 0.336219	0 먹다 0.168487	0 먹다 0.139247	0 맛있다 0.701587	0 좋다 0.030164	Negative K-ivicalis Clustering
	1 없다 0.006187	1 생각 0.272687	1 만두 0.157934	1 만두 0.131238	1 얇다 0.110665	1 맛있다 0.023749	
	2 그렇다 0.005574	2 나다 0.269376	2 짜다 0.157478	2 맛있다 0.092531	2 만두 0.060475	2 먹다 0.015943	플무원 부경 TF-IDF K-Means Clustering 플무원 금경 TF-IDF K-Means Clustering • Cluster 1
	3 별로 0.004956	3 짜다 0.212681	3 너무 0.080202	3 얇다 0.069568	3 먹다 0.044320	3 얇다 0.015234	0 Curr 2 0 Curr 3 0 C
	4 고기 0.004838	4 먹다 0.185467	4 없다 0.089027	4 있다 0.088409	4 진짜 0.039984	4 있다 0.013388	
	5 있다 0.004454	5 가지다 0.182060	5 보다 0.055593	5 좋다 0.052253	5 좋다 0.039576	5 만두 0.013290	0.4
کے	6 배송 0.004342	6 기술 0.182060	6 얇다 0.052977	6 보다 0.050330	6 정말 0.039087	6 보다 0.009736	
Pulmuwon	7 너무 0.004021	7 기업 0.182060	7 맛있다 0.047032	7 찌다 0.045148	7 만둣국 0.033856	7 자다 0.009694	
3	8 아니다 0.003976	8 껍질 0.182060	8 이다 0.037732	8 고기 0.042011	8 김치 0.032930	8 짜다 0.009654	02-
<u> </u>	9 맛없다 0.003875	9 정말로 0.182060	9 고기 0.038929	9 플무원 0.036983	9 에프 0.031538	9 가격 0.009334	
€	10 좋다 0.003822	10 장기 0.182060	10 구매 0.036711	10 너무 0.038172	10 이다 0.029141	10 비비고 0.009253	
0	11 보내다 0.002716	11 이미지 0.182060	11 같다 0.032950	11 자다 0.035148	11 사다 0.026332	11 않다 0.009163	
\supset	12 적다 0.002587	12 먼저 0.182060	12 별로 0.030992	12 좋아하다 0.034065	12 돌리다 0.025327	12 괜찮다 0.009061	
	13 넣다 0.002571	13 물량 0.182060	13 냄새 0.030433	13 구매 0.033946	13 최고 0.020158	13 배송 0.009005	
	14 느끼하다 0.002569	14 미치타 0.182060	14 많이 0.027175	14 김치 0.031968	14 속이다 0.020145	14 고기 0.008704	
	15 오타 0.002551	15 싫어하다 0.174203	15 김치 0.026413	15 같다 0.031355	15 구매 0.018487	15 속이다 0.008522	
	16 먹다 0.002541	18 순간 0.174203	18 있다 0.026300	16 넣다 0.031103	16 해도 0.015578	16 구매 0.008074	
	17 시키다 0.002494	17 폐기 0.168109	17 맛없다 0.025682	17 고기만 0.030679	17 재다 0.015357	17 많이 0.008051	d2 00 02 04 06 08 02 00 02 04 06 08
	18 녹다 0.002387	18 삶다 0.168109	18 플무원 0.024668	18 만둣국 0.029956	18 두피 0.014901	18 이다 0.007472	
	19 박스 0.002304	19 회수 0.168109	19 그렇다 0.024134	19 돌다 0.028361	19 같다 0.013582	19 없다 0.006319	
	군집 1-1 주요 단어:	군집 1-2 주요 단어:	군집 1-3 주요 단어:	군집 2-1 주요 단어:	군집 2-2 주요 단어:	군집 2-3 주요 단어:	
	군집 1-1 주요 단어: 단어 점수	군집 1-2 주요 단어: 단어 점수	군집 1-3 주요 단어: 단어 점수	군집 2-1 주요 단어: 단어 점수	군집 2-2 주요 단어: 단어 점수	군집 2-3 주요 단어: 단어 점수	
							Negative K-Means Clustering Positive K-Means Clustering
	단어 점수	단어 점수	단어 점수	단어 점수	단어 점수	단어 점수	Negative K-Means Clustering Positive K-Means Clustering
	단어 점수 0 품절 0.330897	단어 점수 0 만두 0.022290	단어 점수 0 맛없다 1.0	단어 점수 0 만두 0.166133	단어 점수 0 먹다 0.013223	단어 점수 0 좋다 0.264736	Negative K-Means Clustering Positive K-Means Clustering
	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비고 0.330897	단어 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.020634	단어 점수 0 맛없다 1.0 1 힘들다 0.0	단어 점수 0 만두 0.166133 1 먹다 0.156258	단어 점수 0 먹다 0.013223 1 많다 0.011972	단어 점수 0 좋다 0.264736 1 많다 0.096456	해된 작성 TF-DF K-Means Clustering 해된 급형 TF-DF K-Means Clustering
	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비고 0.330897 2 조미료 0.330897	단어 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.020834 2 없다 0.016326	단어 점수 0 맛없다 1.0 1 힘들다 0.0 2 마트 0.0	단어 점수 0 만두 0.166133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630	단어 점수 0 먹다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311	단어 점수 0 좋다 0.264736 1 많다 0.098456 2 먹다 0.066599	
	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비고 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823	한어 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.020834 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277	단어 점수 0 맛없다 1.0 1 힘들다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0	단어 점수 0 만두 0.166133 1 먹다 0.156258 2 교향 0.082630 3 맛있다 0.077695	단어 점수 0 먹다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011286	단어 점수 0 중대 0.264736 1 많대 0.098456 2 역대 0.068599 3 역기 0.064816	해된 작성 TF-DF K-Means Clustering 해된 급형 TF-DF K-Means Clustering
	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비고 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263	한에 점수 0 만두 0.022290 1 약다 0.02034 2 였다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011547 6 고기 0.009877	단어 점수 0 맛있다 1.0 1 힘들다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만족 0.0	반여 점수 0 만두 0.186133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082830 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495	단어 점수 0 먹다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.011106	단어 점수 0 좋다 0.264736 1 많다 0.096456 2 먹다 0.066599 3 먹기 0.064816 4 만두 0.063341	해된 작성 TF-DF K-Means Clustering 해된 급형 TF-DF K-Means Clustering
Ŧ	단어 점수 0 품절 0.330887 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 속이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497	단어 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.020634 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011547	단어 점수 0 맛없다 1.0 1 힘들다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 역다 0.186258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찌다 0.043922	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011286 4 만두 0.011108 5 자다 0.010815 6 보다 0.010274 7 있다 0.010038	단어 점수 0 문다 0.204730 1 많다 0.096460 2 먹다 0.096599 3 먹기 0.004810 4 만두 0.083341 5 가격 0.083339	해된 작성 TF-DF K-Means Clustering 해된 급형 TF-DF K-Means Clustering
На	탄에 점수 0 품절 0.330897 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 속이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946	단에 점수 0 만두 0.022290 1 역다 0.020834 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011647 6 교기 0.009877 가나다 0.009834 8 오타 0.009693	단에 점수 0 맛있다 1.0 1 행동다 0.0 2 마토 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만큼 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 짜다 0.049492 6 자다 0.04960 7 보다 0.039018 8 넣다 0.037404	단에 점수 0 역대 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.01106 5 자다 0.010015 6 보다 0.010274 7 있다 0.01038 8 크다 0.009416	단어 점수 0 목다 0.204738 1 많다 0.096456 2 역다 0.066599 3 역기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052576 있다 0.036538 8 맛있다 0.038413	해된 작성 TF-DF K-Means Clustering 해된 급형 TF-DF K-Means Clustering
Hait	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비고 0.330897 2 조미로 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 숙이다 0.266432 6 이라 0.266432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.216888	한에 점수 0 만두 0.022290 1 억다 0.020834 2 없다 0.018326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011647 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 오다 0.009693 9 보다 0.009556	단에 점수 0 맛있다 1.0 1 점몰다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만들다 0.0	단어 점수 0 만두 0.166133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 쩌다 0.049492 6 자다 0.04960 7 보다 0.039018 8 날다 0.037404 9 좋다 0.037404	단에 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.011106 5 자다 0.010615 6 보다 0.010274 7 있다 0.010038 8 크다 0.009416 9 맛있다 0.009061	단어 점수 0 물다 0.204738 1 많다 0.096458 2 먹다 0.066599 3 먹기 0.004816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052578 7 있다 0.036438 8 맛있다 0.036413 9 너무 0.032153	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비고 0.330897 2 조미로 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 숙이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.216888 10 너무 0.212180	한에 점수 0 만두 0.02290 1 억다 0.02034 2 없다 0.018263 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011547 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 모다 0.00963 9 보다 0.009556 10 녹다 0.00884	단에 점수 0 맛있다 1.0 1 웹들다 0.0 2 마르 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만족 0.0 7 만에 0.0 8 만들다 0.0 10 만듯국 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 역다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찍다 0.043922 6 자다 0.040460 7 보다 0.039018 8 보다 0.037404 9 좋다 0.034342 10 좋아하다 0.031316	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011286 4 만두 0.011106 5 자다 0.010274 7 있다 0.01038 8 프다 0.009416 9 맛있다 0.009041 10 싸다 0.008078	단어 점수 0 문다 0.204730 1 많다 0.096456 2 먹다 0.066599 3 먹기 0.004816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052576 7 있다 0.036530 9 있다 0.036413 9 너무 0.032163 10 배송 0.032101	해된 작성 TF-DF K-Means Clustering 해된 급형 TF-DF K-Means Clustering
Haitai	단어 점수 0 품절 0.330887 1 비교 0.330887 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 속이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.212180 11 가다 0.205851	단에 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.00834 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.01238 5 별로 0.011547 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 오다 0.009693 9 보다 0.00956 10 녹다 0.008864 11 그냥 0.008730	단에 점수 0 맛있다 1.0 1 제물다 0.0 2 마본 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만족 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만들다 0.0 11 만두소 0.0 11 만두소 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찌다 0.049495 6 자다 0.043922 6 자다 0.043922 8 같다 0.037404 9 좋다 0.037404 11 구매 0.029882	단어 점수 0 억대 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.011106 5 자다 0.010615 6 보다 0.010274 7 있다 0.010036 8 크다 0.009416 9 맛있다 0.009081 10 싸다 0.008078 11 주문 0.007989	단어 점수 0 육다 0.264736 1 많다 0.096456 2 역다 0.066599 3 역기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 왕도 0.052576 7 있다 0.036536 8 맛있다 0.036413 9 너무 0.032163 10 배송 0.032101 11 크기 0.031286	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단에 점수 0 품절 0.330897 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.26263 5 속이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.216888 10 너무 0.212180 11 가다 0.205851 12 교향 0.202040	한에 점수 0 만두 0.022290 1 막다 0.00834 2 만다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별표 0.011647 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 모다 0.009656 10 녹다 0.00884 11 그냥 0.008730 12 같다 0.008730	단에 점수 0 맛없다 1.0 1 행동다 0.0 2 마토 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만족 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만들다 0.0 10 만듯국 0.0 11 만두소 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찌다 0.049495 6 자다 0.043922 6 자다 0.039018 8 넣다 0.037404 9 좋다 0.037404 10 당아하다 0.031316 11 구매 0.029882 12 같다 0.029238	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.01106 5 자다 0.010274 7 있다 0.010274 7 있다 0.01036 8 크다 0.003416 9 맛있다 0.009061 10 싸다 0.008078 11 주문 0.007868	단어 점수 0 육다 0.204738 1 많다 0.096456 2 억다 0.066599 3 억기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052576 7 있다 0.036453 8 맛있다 0.036413 9 너무 0.032153 10 배송 0.032101 11 크기 0.031288 12 고향 0.030849	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단에 점수 0 품절 0.330897 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 당하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 숙이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.212180 11 가다 0.205851 12 고함 0.202040 13 아니다 0.189192	한에 점수 0 만두 0.022290 1 억다 0.00834 2 없다 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011647 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 오다 0.009693 9 보다 0.009656 10 녹다 0.008864 11 그냥 0.008730 12 같다 0.008731 13 너무 0.008721	단에 점수 0 맛없다 1.0 1 월독다 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 7 만해 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만들다 0.0 11 만두소 0.0 12 만두소 0.0 13 마지 0.0	단어 점수 0 만두 0.166133 1 막다 0.166258 2 교향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 짜다 0.043922 6 자다 0.043922 6 자다 0.039018 8 넣다 0.037404 9 좋다 0.034342 10 문아하다 0.031316 11 구매 0.02882 12 같다 0.028238 13 너무 0.028112	변에 점수 0 역대 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.01106 5 자다 0.010015 6 보다 0.010274 7 있다 0.010038 8 크다 0.009416 9 맛있다 0.009061 10 싸다 0.009078 11 주문 0.007989 13 이다 0.007988	단어 점수 0 목다 0.204738 1 많다 0.096458 2 먹다 0.066599 3 먹기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 당도 0.052576 7 있다 0.036538 8 맛있다 0.036413 9 너무 0.032153 10 배송 0.032101 11 크기 0.031288 12 고향 0.030849 13 저렴하다 0.02970	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단어 점수 0 품절 0.330897 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 숙이다 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.216898 10 너무 0.21898 10 너무 0.21898 11 가다 0.208851 12 교향 0.202040 13 아니다 0.189192 14 먹다 0.162507	단어 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.02034 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별로 0.011847 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 오다 0.009693 9 보다 0.009656 10 녹다 0.008864 11 그냥 0.008723 12 같다 0.008723 13 너무 0.008411 14 냉동 0.008411	단어 점수 0 맛없다 1.0 1 템들다 0.0 2 마보 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 6 만큼 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만들다 0.0 11 만두고 0.0 11 만두고 0.0 12 만두 0.0 13 막지 0.0 14 말다 0.0	반아 점수 0 만두 0.186133 1 억다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찍다 0.043922 6 자다 0.043922 6 자다 0.043922 10 광하다 0.037404 9 등다 0.034342 10 광아하다 0.031316 11 구매 0.02882 12 같다 0.028112 14 많다 0.027753	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011286 4 만두 0.011106 5 자다 0.010274 7 있다 0.01038 8 크다 0.009416 9 맛있다 0.009081 10 싸다 0.008078 11 주문 0.007888 11 하다 0.007888 13 이다 0.007783 14 사다 0.007783	단어 점수 0 육다 0.204736 1 많다 0.098456 2 역다 0.096459 3 역기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052576 7 있다 0.036536 8 맛있다 0.032153 10 배송 0.032153 10 배송 0.032161 11 크기 0.031286 12 고향 0.03049 13 저렴하다 0.029970 14 용량 0.028811	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단어 점수 0 품절 0.330887 1 비교 0.330887 1 비교 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 속이다 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.212180 11 가다 0.205851 12 고함 0.20244 13 아니다 0.189192 14 먹다 0.162507 15 만두 0.156311	단에 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.00834 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.01238 5 별로 0.011547 6 고기 0.009877 7 아니다 0.009834 8 오다 0.009693 9 보다 0.00956 10 녹다 0.008864 11 그냥 0.008723 12 같다 0.008723 13 너무 0.008411 1년 냉용 0.007423 15 고함 0.007628	단에 점수 0 맛없다 1.0 1 제물다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만족 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 10 만두다 0.0 11 만두스 0.0 12 만두 0.0 13 마지 0.0 15 마지막 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찌다 0.049495 6 자다 0.043922 6 자다 0.043922 1 달다 0.037404 9 좋다 0.037404 10 등이하다 0.031316 11 구매 0.029882 12 같다 0.025238 13 너무 0.028112 14 많다 0.027753 15 교다 0.027059	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.011106 5 자다 0.010615 6 보다 0.010274 7 있다 0.010036 8 크다 0.009416 9 맛있다 0.009081 10 싸다 0.008078 11 주문 0.007886 13 이다 0.007733 14 사다 0.007632 15 구매 0.008801	단어 점수 0 육다 0.204736 1 많다 0.096456 2 억다 0.066599 3 억기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052576 7 있다 0.036536 8 맛있다 0.036536 8 맛있다 0.036413 9 너무 0.032153 10 배송 0.032161 11 크기 0.031286 12 고향 0.030849 13 저렴하다 0.029970 14 용향 0.028811 15 빠르다 0.027347	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단에 점수 0 품절 0.330897 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 속이다 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.212180 11 가다 0.205851 12 교황 0.202040 13 아니다 0.189192 14 먹다 0.162507 15 만부 0.166311 16 라서 0.000000	단에 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.00834 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별표 0.011647 6 고기 0.009874 7 아니다 0.009834 8 모다 0.00993 9 보다 0.00956 10 녹다 0.00884 11 그냥 0.00873 12 같다 0.00873 12 같다 0.00873 13 너무 0.00884 14 냉용 0.00743 15 고향 0.00874 15 고향 0.008966 16 많다 0.00856	단에 점수 0 맛있다 1.0 1 템독다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만복다 0.0 10 만목구 0.0 11 만두고 0.0 12 만두 0.0 13 마지 0.0 14 말다 0.0 16 마지 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 덕다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찌다 0.049495 6 자다 0.049422 0 구하다 0.037404 9 듣다 0.037404 10 금이하다 0.031316 11 구매 0.02882 12 같다 0.029238 13 너무 0.027753 16 끝다 0.027763 16 인다 0.027059 16 이다 0.026737	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.011106 5 자다 0.010274 7 있다 0.010274 7 있다 0.01036 8 크다 0.003416 9 맛있다 0.009061 10 싸다 0.009078 11 주문 0.007783 12 빠르다 0.007886 13 이다 0.007733 14 사다 0.007832 15 구매 0.008801 16 저렇하다 0.008713	판에 점수 0 문다 0.264736 1 많다 0.096456 2 먹다 0.066559 3 먹기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.06339 6 왕도 0.052576 7 있다 0.036536 8 맛있다 0.032613 9 너무 0.032153 10 배송 0.032101 11 크기 0.031286 12 고향 0.030849 13 저렴하다 0.029970 14 용량 0.028811 15 빠르다 0.027347 16 보다 0.027027	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단에 점수 0 점절 0.330897 1 비교 0.330897 1 비교 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.26263 5 속이다 0.256432 6 이라 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.212180 11 가다 0.205851 12 교망 0.202040 13 아니다 0.189192 14 먹다 0.162507 15 만두 0.152507 16 라서 0.000000 17 만들다 0.000000	한에 점수 0 만두 0.022290 1 억대 0.00834 2 없다 0.014277 4 있다 0.012838 5 벨교 0.01147 6 고기 0.00877 7 아니다 0.00834 8 오다 0.009693 9 보다 0.009656 10 녹다 0.008844 11 그냥 0.008720 12 같다 0.008723 13 너무 0.008723 14 냉동 0.007423 15 고향 0.008966 16 ừ다 0.008629 17 가다 0.006218	단에 점수 0 맛없다 1.0 1 힘들다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 6 만즉 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 10 만듯국 0.0 11 만두고 0.0 12 만두 0.0 13 마지 0.0 14 많다 0.0 15 마지막 0.0 16 마라막 0.0 17 마라막 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 먹다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 쩌다 0.049495 6 자다 0.04960 7 보다 0.039018 8 넣다 0.037404 9 좋다 0.037404 10 중아하다 0.031316 11 구매 0.029882 12 같다 0.028238 13 너무 0.028112 14 많다 0.027753 15 곱다 0.027759 16 이다 0.026737 17 용량 0.025973	면에 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.01106 5 자다 0.010274 7 있다 0.010015 8 크다 0.009416 9 맛있다 0.00901 10 싸다 0.008078 11 주문 0.007686 13 이다 0.007733 14 사다 0.007682 15 구매 0.007813 17 용량 0.00681	단어 점수 0 달다 0.204738 1 많다 0.096456 2 먹다 0.066599 3 먹기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.063339 6 양도 0.052576 있다 0.036536 8 맛있다 0.036413 9 너무 0.032153 10 배송 0.032101 11 크기 0.031288 12 고향 0.030849 13 저렴하다 0.029970 14 울당 0.028811 15 빠르다 0.027347 16 보다 0.02027 17 아이 0.023680	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster
Haitai	단에 점수 0 품절 0.330897 1 비교 0.330897 2 조미료 0.330897 3 강하다 0.310823 4 나서다 0.262263 5 속이다 0.256432 7 예전 0.246497 8 사다 0.227946 9 좋다 0.212180 11 가다 0.205851 12 교황 0.202040 13 아니다 0.189192 14 먹다 0.162507 15 만부 0.166311 16 라서 0.000000	단에 점수 0 만두 0.022290 1 먹다 0.00834 2 없다 0.016326 3 배송 0.014277 4 있다 0.012838 5 별표 0.011647 6 고기 0.009874 7 아니다 0.009834 8 모다 0.00993 9 보다 0.00956 10 녹다 0.00884 11 그냥 0.00873 12 같다 0.00873 12 같다 0.00873 13 너무 0.00884 14 냉용 0.00743 15 고향 0.00874 15 고향 0.008966 16 많다 0.00856	단에 점수 0 맛있다 1.0 1 템독다 0.0 2 마트 0.0 3 많이 0.0 4 많다 0.0 5 만큼 0.0 7 만에 0.0 8 만들어지다 0.0 9 만복다 0.0 10 만목구 0.0 11 만두고 0.0 12 만두 0.0 13 마지 0.0 14 말다 0.0 16 마지 0.0	단어 점수 0 만두 0.186133 1 덕다 0.156258 2 고향 0.082630 3 맛있다 0.077695 4 있다 0.049495 5 찌다 0.049495 6 자다 0.049422 0 구하다 0.037404 9 듣다 0.037404 10 금이하다 0.031316 11 구매 0.02882 12 같다 0.029238 13 너무 0.027753 16 끝다 0.027763 16 인다 0.027059 16 이다 0.026737	단어 점수 0 역다 0.013223 1 많다 0.011972 2 가격 0.011311 3 배송 0.011266 4 만두 0.011106 5 자다 0.010274 7 있다 0.010274 7 있다 0.01036 8 크다 0.003416 9 맛있다 0.009061 10 싸다 0.009078 11 주문 0.007783 12 빠르다 0.007886 13 이다 0.007733 14 사다 0.007832 15 구매 0.008801 16 저렇하다 0.008713	판에 점수 0 문다 0.264736 1 많다 0.096456 2 먹다 0.066559 3 먹기 0.064816 4 만두 0.063341 5 가격 0.06339 6 왕도 0.052576 7 있다 0.036536 8 맛있다 0.032613 9 너무 0.032153 10 배송 0.032101 11 크기 0.031286 12 고향 0.030849 13 저렴하다 0.029970 14 용량 0.028811 15 빠르다 0.027347 16 보다 0.027027	### ### TH-OF 6 Means Clustering #### 3 th TH-OF 6 Means Clustering Guster 1 Guster 2 Guster 2 Guster 3 Guster 3 Guster 4 Guster 5 Guster 5 Guster 5 Guster 6 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 7 Guster 8 Guster 8 Guster 9 Guster

[Expected original contribution]

Through the current project, we can identify the strengths and pain points that customers associate with Dongwon products, providing valuable insights for product improvement. This approach will serve as a key factor in fostering revenue growth.







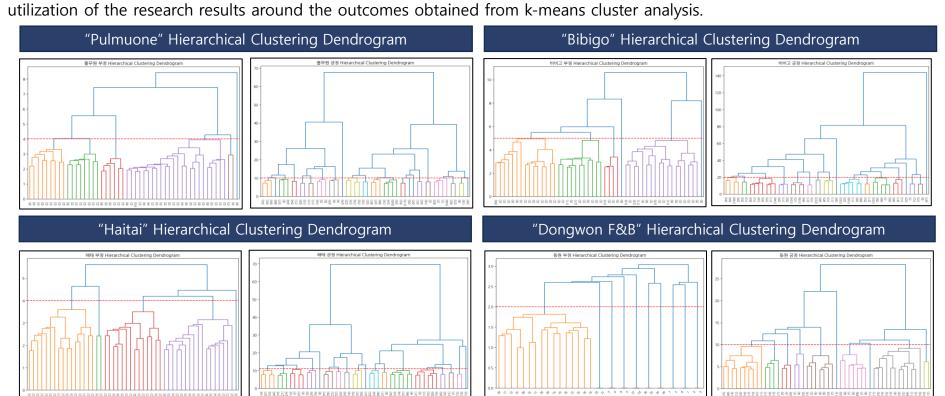
윤종필(2022). 온라인 신선식품 전문몰에서의 구매 후기 분석, 고려대학교 대학원 김치훈(2022). Text Mining Analysis of Hotel Reviews Focused on TripAdvisor Reviews, 건국대학교 대학원 채진해 등(2020). 텍스트 빅데이터 분석을 통한 COVID-19 전후 서울시 주요 도시공원의 시민 이용행태 및 관심도 변화, 2020서울연 구논문공모전 조우리 등(2021). 텍스트마이닝을 활용한 SNS 내 미술 전시 감상 후기 분석, 조형교육 79집

중소기업벤처진흥공단 (2019). KOSME 산업분석 리포트-음식류: 간편식(HMR)-

[Reference List]

(Appendix) Hierarchical Clustering Output

To understand customer perceptions of our company and competitors' product features, we conducted not only k-means cluster analysis but also went further to include Hierarchical Clustering and Topic Modeling. While our primary intention was to derive insights, we found that k-means cluster analysis was the most effective in achieving this goal. Therefore, we centered our utilization of the research results around the outcomes obtained from k-means cluster analysis.



(Appendix) Topic Modeing Output

