# PORTFOLIO

# About me

안녕하세요 반갑습니다♡ 세상에 없던 새로운 컬러, 예비 데이터분석가 정별입니다. 신선한 접근과 맡은바 주인의식을 갖는 태도로 다양한 프로젝트를 진 행해왔습니다.

# Education

한국외국어대학교 AI융합전공, 정치외교학과

(2019~졸업예정)

패스트캠퍼스 데이터분석 부트캠프 수료

 $(2023.12 \sim 2024.5)$ 

주요 이수내용: 기업연계 프로젝트, EXCEL, SQL, PYTHON, TABLEAU 강의 및 각 프로젝트

Data\_Popcorn n8n 스터디 및 프로젝트 수료 (2025.1~2025.3)

# Stacks

MySQL		65
Python		75
Excel		70
Tableau		80
R		55

# Awards

KOSSDA 대학생 공모전 2024 최우수상 2024 위해정보 데이터 분석 보고서 공모전 3위(장려상)

멋쟁이사자처럼대학 11기 아이디어톤 9등 (총 354팀)

# 이커머스 기업 G사의 **새로운 주력 제품 발굴** 프로젝트

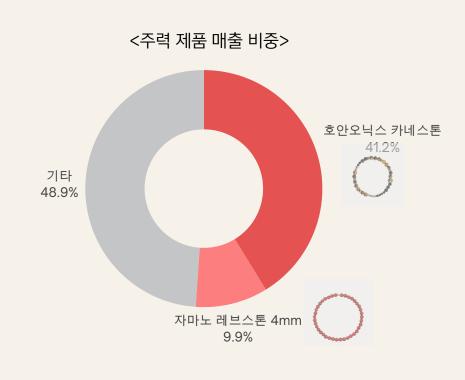
# 프로젝트 개요

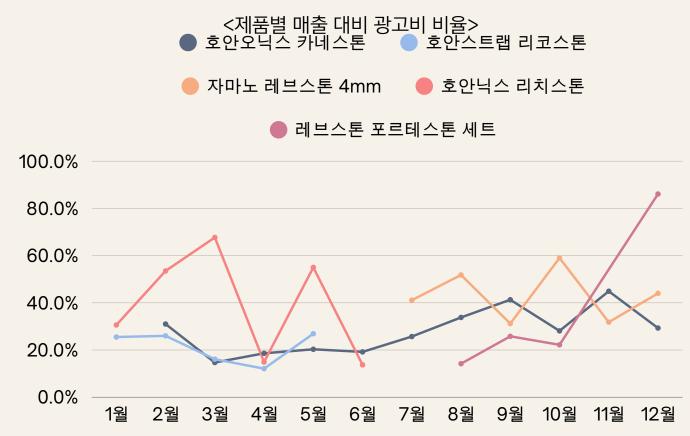
# 분석 배경(Why)

- **주력 제품에 대한 높은 매출 의존도**: 주력 주얼리 제품 2개의 매출 비중이 51.1%->매출 의 불안정성 증대
- 광고 집행의 일관성 부족: 매출 상위 5개 제품의 매출 대비 광고비에대한 큰 변동폭 (14.2%~86.1%)

### 분석 목표(What)

- **G사의 새로운 주력 제품 발굴**-> 주문 데이터, 광고 데이터에 기반한 새로운 지표 생성 및 기준에 부합한 새로운 제품군 선정
- 발굴된 후보 제품에대한 마케팅 전략 제 시 -> 리뷰 데이터, 광고 데이터에 기반한 고 객 분류 및 제품별 브랜딩 제시





#### 분석 방법(How)

- 데이터: **G사 내부 데이터 활용** 주문, 고객 정보, Google Analytics, Looker Studio, 제품 데이터셋 활용
- 사용 tool: Pandas, Excel, MySQL, Tableau, R
- 분석 기법: Cohort 분석, TFIDF 및 빈도분석 등

#### Project 01 이커머스 기업 G사의 **새로운 주력 제품 발굴** 프로젝트

# 개념 설계 및 분석

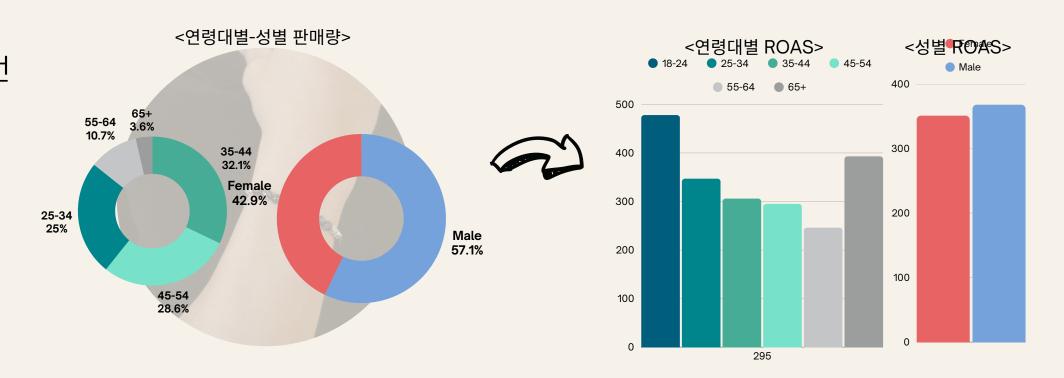
#### **Data Preprocess**

- 일괄적으로 제품별 매출, 구매 수량, 고객 정보를 추출(시각화)하 기 위하여 전처리 진행
- 최종적으로 2개의 통합 데이터 생성(주문 통합, 광고 통합)-> 1번 의 주문 정보/ 1개의 광고 링크 column을 primary key로 설정



## 데이터분석 및 시각화

- Cohort Analysis
- -선정된 후보 제품군에대한 연령대/성별 판매량, ROAS, 구매 전환율, 고객 유지율 분석 진행



#### EDA

- 매출액과 광고비의 시계열 분석을 통한 G사의 '기존 주력 제품에 대한 높은 매출 의존도' 및 '광고 집행의 불안정성' 문제 발견
- 시장조사에 기반한 제품별/월별/계절별 ROAS 분석을 통한 **후보제** 품 기준 선정(+고객 주소 정보에 기반한 바이럴 마케팅 분석 진행)

Text Analysis
 G사 전체 리뷰, 부정 리뷰, 후보 제품별 리뷰에 대하여 TFIDF
 및 Keyword-Network 분석 진행

# 개념 설계 및 분석

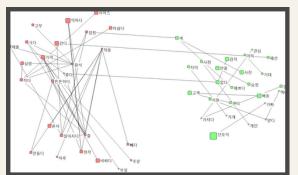
#### 데이터분석 및 시각화

Text Analysis

TFDIDF 및 단순빈도분석: 선정된 후보 제품들 에대한 고객들의 소구점 파악

Keyword-Network 분석: 전체/부정 리뷰에서 확인되는 부정적인 특징들이 후보 제품들에서는 나타나지 않거나 오히려 긍정적으로 나타나는 현상 파악





# 분석 결론

- G사의 **새로운 주력 제품 3개를 제시->**주력 제품과 함께 **새로운 제품 발굴의 지표 제시**
- 제시된 3개 제품에 대하여 **차별화된 브랜딩 전략 제시**->성별/연령대별 ROAS,리뷰에 기반한 브랜딩

# 기대효과

- 새로운 주력 제품을 제시함으로써 기존 주력 제품의 높은 매출 의존성 해소
- 급진적 변화나 추가적 비용 지출 없이, 기존에 낭비 되던(월별 ROAS 200 미만) 광고 집행비를 새로운 후보 제품에 전용하도록 제안함으로써 **효율적 광고 집행** 기대
- 간단하지만 확실한 전략을 통해 G사 유관부서에서 바로 시행 가능함

# \*G사 대표이사 및 현직 데이터분석가들의 평가

- 새롭게 제시해주신 주력 후보군을 바탕으로, 새롭게 광고를 집행해 볼 수 있을 것 같습니다.
- 고객과 마케팅 기법에만 집중한 다른 팀들에 비해 '왜 사람들이 이 제품을, 이 원석을 살까?'에 대한 근본적인 질문을 던지고 그에대한 답을 찾아가는 과정이 논리적이고 특색 있었음.

주제에 맞는 분석내용 이었는가? (30)	주장하는 바가 논리적이었는가? (30)	도출한 인사이트 가 도움이 되었는 가?(30)	발표(10)	비즈니 스에 적용하면 좋을 전략 및 인 사이트	총점	평가
30	30	30		새로운 제시해주 신 주력 후보군을 바탕으로, 새롭게 광고를 집행해볼 수 있을 것 같습니 다.	99	시장 헌황부터 시작한 것이 흥미로웠습니다. 눈에 잘 들어오는 발표 자료였습니다. 시장 조사와 시장 트렌드를 바탕으로 주력 제품 확장을 제시해주신 부분이 새롭고 흥미로웠습니다. 그 내용을 연결해서 연령대별 마케팅 방안도 제시해주신 것이 좋았습니다. 수고 많으셨습니다.

# KOSDA 대학생 공모전 2024 '데이터가 보여주는 한국사회' 비도심 지역간 노인복지 불균형은 얼마나 심각한가?

# 프로젝트 개요

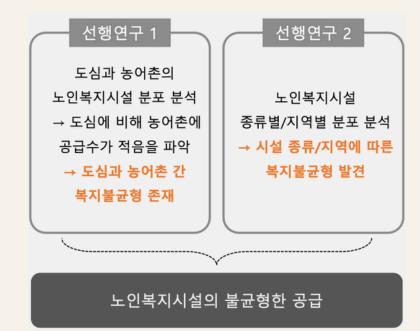
## 분석 배경(Why)

- **초고령 사회로의 진입을 목전에 둔 대한민국**: 고령 인구 비율이 2017년 14.21%로 고령 사회 진입, 2023년 19%로 초고령 사회로의 진입을 앞둔 상태
- **노인복지의 지역 간 불평등을 지적한 선행연구 동향**: 2000년대부터 도심과 농어촌 간의, 지역 간의 노인복지 불평등을 지적함

### 분석 목표(Question)

- 비도심 지역 사이에서 노인복지시설의 불균형 문제는 존재하는가?: 노인복지 불균형을 다룬 선행연구 동향(도심vs농어촌, 수도권vs비수도권)의 이분법적 구도를 벗어남. '진짜' 수요인 비도심 지역 간 차이에 주목
- **노인복지시설이 불균형한 지역 간에 어떤 차이가** 나타나는가?: 노인복지시설이 과대/과소 공급 되는 지 역들에대한 분석 진행





#### 분석 방법(How)

- 데이터: 공공기관 2차데이터 활용- 지방재정365, kosis 국가통계포털
- 사용 tool: Excel, R, Tableau, Pandas
- 단순 회귀 분석, 지표분석 활용

#### KOSDA 대학생 공모전 2024 '데이터가 보여주는 한국사회'

# 비도심 지역간 노인복지 불균형은 얼마나 심각한가?

# 개념 설계 및 분석

#### **Data Preprocess**

• 서울 및 6개 광역시 제거 / 행정구역 명칭(시도 /시군구) 표준화 / 숫자 단위 통일 / 노안장 기요 양보험 1~3등급 이외 등급 제거 등

```
11 #시군구별 65세이상 전체 건강보험 대상자
12 total_pop<- read_excel('total_pop,xlsx') #preprocessed data 플러에 있음
13 total_pop<- total_pop%% filter(!is.na(건강보험_대상자))
14 View(total_pop)
15 #시군구별 노인적지 기관수
    place <- read_excel('newplace.xlsx') #preprocessed data 플러에 있음
    place<- place %% filter(!is.na(전체))
18 View(place)
19
20 #시군구별 장기요양보험 대상자(1~3등급) 수
11 in_pop <- read_excel('new_insurance_pop.xlsx')
21 in_pop <- read_excel('new_insurance_pop.xlsx')
22 #등급별 용합 전처리
23 1tbrary(tidyr)
26 # NA 감을 이전 행의 도시 이름으로 채우기
27 in_pop_filled <- in_pop %%
28 fill(시군구)
29 View(in_pop_filled)
29 # 도시별로 그룹화하여 합을 계산
11 in_pop_sum <- in_pop_filled %%
27 surmarise(인원수 = sum(인원수))
28 View(in_pop_sum)
29 **Wiew(in_pop_sum)
20 **Wiew(in_pop_sum)
21 **In_pop_sum <- in_pop_sum <- in_pop_sum
22 **In_pop_sum <- in_pop_sum
23 **In_pop_sum <- in_pop_sum
24 **In_pop_sum <- in_pop_sum
25 **In_pop_sum <- in_pop_sum
26 **In_pop_sum <- in_pop_sum
27 **In_pop_sum <- in_pop_sum
28 **In_pop_sum <- in_pop_sum
29 **In_pop_sum <- in_pop_sum
20 **In_pop_sum <- in_pop_sum
20 **In_pop_sum <- in_pop_sum
21 **In_pop_sum <- in_pop_sum
22 **In_pop_sum <- in_pop_sum
23 **In_pop_sum <- in_pop_sum
24 **In_pop_sum <- in_pop_sum
25 **In_pop_sum <- in_pop_sum
26 **In_pop_sum <- in_pop_sum
27 **In_pop_sum <- in_pop_sum
28 **In_pop_sum <- in_pop_sum
28 **In_pop_sum <- in_pop_sum
29 **In_pop_sum <- in_pop_sum
20 **In_pop_sum <- in_pop_sum
21 **In_pop_sum <- in_pop_sum
22 **In_pop_sum <- in_pop_sum
23 **In_pop_sum <- in_pop_sum
24 **In_pop_sum <- in_pop_sum
25 **In_pop_sum <- in_pop_sum
26 **In_pop_sum <- in_pop_sum
27 **In_pop_sum <- in_pop_sum
28 **In_pop_sum <- in_pop_sum
29 **In_pop_sum
29 **In_pop_sum <- in_pop_sum
29 **In_pop_sum
29 **In_pop_sum
20 **In_pop_sum
20 **In_pop_sum
20 **In_pop_sum
20 **In_pop_sum
20
```

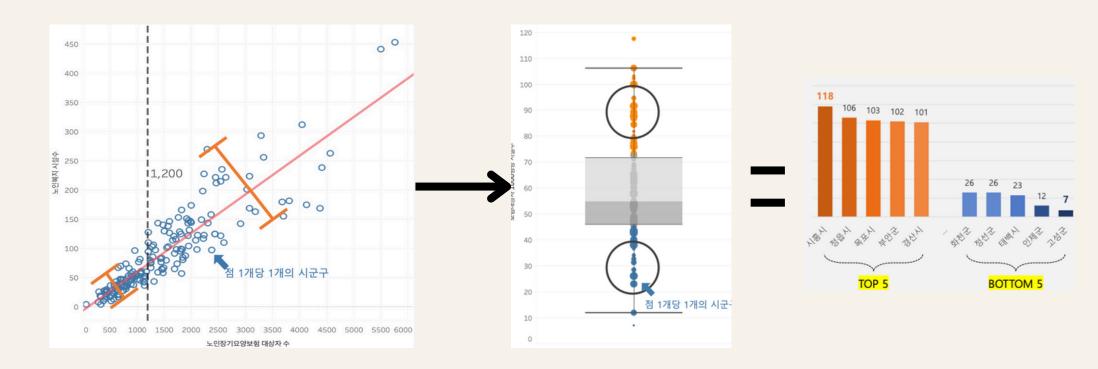
<R코드중 시군구별 노인장기요양보험 대상자 전처리 일부>

#### EDA

- 각 지표 별 상하위권 지역 추출(정렬 활용)
- 실재수요 파악 위해 각 지역의 전체 노인인구(건강보험대상자) 대비 노인장기요양보험 대상자 수, 시설 수, 정원 등 분석

### 데이터분석 및 시각화

- 단순 회귀분석(Simple Regression Analysis)
- -노인장기요양보험 인구(X)와 노인복지시설(Y) 간 상관관계 분석
- -X값이 1,200이상일 때, 회귀선(적정수준)으로부터 각 점들의 거리가 증가



- ->'노인장기요양보험 인구 1,000명당 노인복지시설 수'의 지역별 편차가 매우 크다는 사실 시각화
- -> Top5 <> Bottom5 지역 사이의 차이가 매우 두드러짐

KOSDA 대학생 공모전 2024 '데이터가 보여주는 한국사회'

# 비도심 지역간 노인복지 불균형은 얼마나 심각한가?

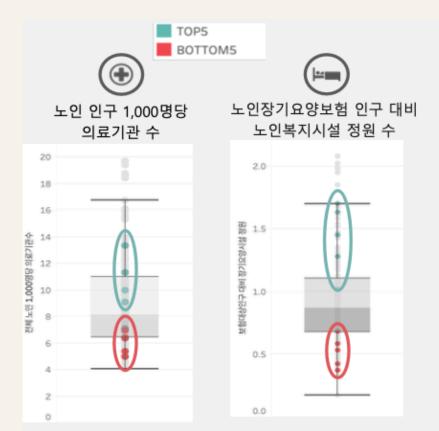
# 개념 설계 및 분석

#### 데이터분석 및 시각화

• 지표 분석

-불균형 지역간 노인복지 격차를 파악하기 위한 정량지표 3가지 선정 및 전처리:

'전체 노인인구 1,000명당 의료기관 수', '노인장기요양보험 인구 대비노인복지시설 정원 수', '지자체별 노인복지 예산 규모'





# 분석 결론(QnA)

- 비도심 지역 사이에서 노인복지시설의 불균형 문제는 존재하는가?: 존재함. '노인장기요양보험 인구 수'와 '노인복지시설 수' 사이의 관계에서 지역간 실재 수요대비 시설 공급의 불균형한 양상을 발견함
- 노인복지시설이 불균형한 지역 간에 어떤 차이가 나타나는가?: 노인복지자원 지표에서 불균형이 나타남. 3가지 지표 모두 TOP5지역에서 BOTTOM5 지역에 비해 높게 나타남

# 시사점

• 공모전의 취지와 같이 대학생의 시선에서 데이터의 눈으로 한국사회를 조망할 수 있는 시간이자, 새로운 질문과 새로운 답변을 데이터의 언어로 문답하는 과정이었음.

# 평가

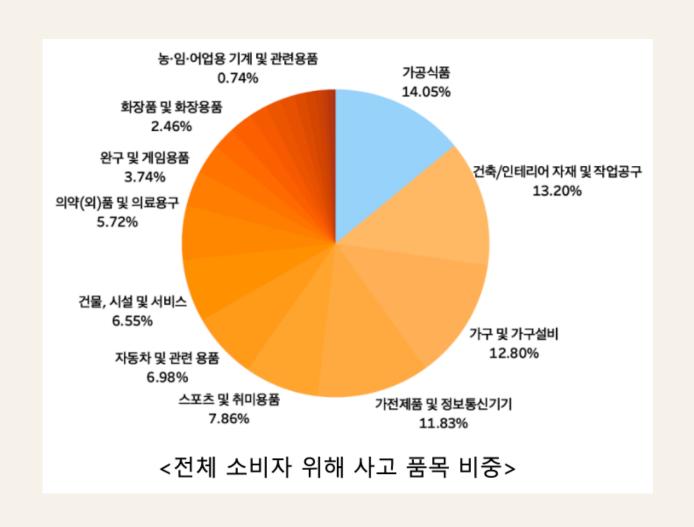
\*한국사회과학자료원 심사위원 평가

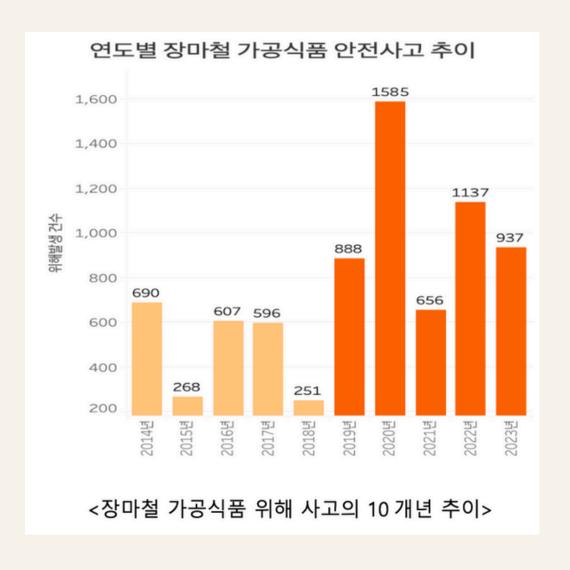
- 노인복지 불균형 문제에대해 선행연구들의 분석틀을 벗어나 비 도심 지역으로 대상을 한정한 점이 인상깊었음
- 오늘날 정부와 사회에서 주요하게 다루는 주제를 데이터를 통해 논리적으로 잘 전달하였음

# 프로젝트 개요

## 분석 배경(Why)

- 식품안전사고의 높은 비중:
   2014~2023년 식품안전사고는
   전체 사고 대비 가장 많은 비중
   을 차지(14.05%, 78,400건)
- 장마철 식품 안전사고(식중 독) 추이의 급증:
- 2014~2018 년 251~690 건(중 앙값 596, 평균 482) ->
   2019~2024년656~1,585 건(중 앙값 937, 평균 1,040)으로 급증





# Project 03 2024 위해정보 데이터 분석 보고서 공모전 장마철 가공식품 안전사고 예방 대책을 위한 종합분석

# 프로젝트 개요

분석 목표(Question)

- '장마'가 식품 안전사고에 미치는 영향의 규명 및 대응방안 제시
  - 10개년(2014~2023) '가공식품 위해 데이터'를 장마철/비장마철로 비교하여 EDA
  - '연관분석' 기법을 활용-> 연령대/성별 위해 품목 분석
  - 기상 변수와 식중독 사이의 상관관계 분석

#### 분석 방법(How)

- 데이터: 한국소비자원 자체 제공- 소비자 위해감시 시스템 (CISS) 수집 데이터(2014~2023), 기상데이터(기상청)
- 사용 tool: Excel, Python, Tableau
- 연관분석, 단순 회귀 분석 활용

대분류	중분류	소분류 <sup>*</sup>	비고		
위해사항	신고자 인적사항	성명, 연락처	미제공(개인정보)		
	위해자 인적사항	성명 연락처, 주소	미제공(개인정보)		
	귀에서 한국사용	성별, 나이	제공(통계화 가능)		
		발생일	제공(통계화 가능)		
		위험/위해원인	제공(통계화 가능)		
	위해관련사항	위해증상	제공(통계화 가능)		
		위해부위	제공(통계화 가능)		
		발생장소	제공(통계화 가능)		
위해품목/ 업체	이쉐프모니하	품목명	제공(통계화 가능)		
	위해품목사항	업체명, 모델명	미제공(비공개 대상)		

# 개념 설계 및 분석

### **Data Preprocess**

- '가공식품' 소비자 위해사고 접수 67,836건(N/A 제외) 중 326일의 장마기간 6,413건과 비장마기간 3326일의 61,423건 추출
- 2014~2023년 10개 기상변수 단위 조 정 및 통합

	Δ.	D	-	D	E	- F	-	ш	
	А	В	C	_	_	F	G	Н	
1	날짜	위해발생 건수	강수량(mm)	평균기온(℃)	최저기온(℃)	최고기온(℃)	평균습도(%rh	최저습도(%rh	일조시간합(h
2	2014.1.1	225	0	4.8	-0.3	9.2	51	11	7.7
3	2014.1.2	181	0	2.6	-2.2	9.1	49	10	8.4
4	2014.1.3	126	0	2.6	-3.2	10.1	54	12	4.9
5	2014.1.4	181	1.2	1.5	-2.8	6.9	63	12	6.8
6	2014.1.5	214	0.1	0.7	-3.7	6.6	62	9	7.1
7	2014.1.6	113	0	0.2	-5.1	7.6	59	12	8.4
8	2014.1.7	127	0	1.9	-4.3	7.8	60	16	3.4
9	2014.1.8	157	1.8	2.1	-1.4	5.3	65	25	1.3
10	2014.1.9	151	0	-4.4	-8.1	-0.6	34	9	8.9
1 1	2014110	154	0	2.7	0.0	2	F.C	10	7

### EDA

- 장마/비장마 기간 식품 위해 사고 15개 품목 비교
- 장마/비장마 기간 '부패 및 변질' 위해 원인 비교
- 기간별 '피부 및 피하조직 손상' 위해증상 비교

#### 데이터분석 및 시각화

- 연관 분석(Apriori 알고리즘) 결과
- -장마기간 특정 성별 및 연령대에서 발생하는 식품 위해사고 품목
- -빈번하게 발생하는 항목 집합 발견 -> 항목들간 연관 규칙 도출

성별	연령	주요 위해품목	주요 위해증상
남자	10대 미만	식육 조리식품, 우유류, 기타 조리식품	두드러기, 구토, 피부염 또는 피부발진
여자	10대 미만	-	두드러기, 구토, 피부염 또는 피부발진
남자	10대	치킨	소화기계통 장기손상 및 통증, 두드러기
여자	10대	-	소화기계통 장기손상 및 통증
남자	20대	회, 고기류, 수산물, 치킨, 초밥, 식육 조리식품	소화기계통 장기손상 및 통증, 두드러기
여자	20대	회, 고기류, 수산물, 치킨, 초밥	소화기계통 장기손상 및 통증
남자	30대	회, 고기류, 수산물, 탕류	소화기계통 장기손상 및 통증, 설사
여자	30대	회, 고기류	소화기계통 장기손상 및 통증, 설사
남자	40대	회, 수산물, 탕류	두드러기
여자	40대	회, 수산물, 탕류	-
남자	50대	회, 수산물, 탕류, 식육 조리식품	소화기계통 장기손상 및 통증, 두드러기, 설사
여자	50대	회, 수산물, 탕류	소화기계통 장기손상 및 통증, 두드러기
남자	60대	기타 영양보충제품, 탕류, 일반 다이어트 식품	-
여자	60대	기타 영양보충제품, 수산물	구토
남자	70대 이상	-	소화기계통 장기손상 및 통증
여자	70대 이상	탕류, 식육 조리식품	소화기계통 장기손상 및 통증, 구토

- ->1 연령대가 높아질수록 영양 보충 제품 및 탕류에 의한 위해 증가
- ->2 20~30대에서 치킨, 고기류, 초밥이 주요 위해품목
- ->3 10대 미만에서 피부 관련 질환에서 민감하게 반응

# 개념 설계 및 분석

#### 데이터분석 및 시각화

- 선형 상관분석
- -복합적인 상호작용 및 노이즈가 많다는 기상 데이 터의 본질적 특징 고려 = 상관계수가 낮게 나타남 -장마 여부에 따른 명확한 경향성 확인
- ->1 기온은 모든 변수에서 장마 여부가 중요 요인
- ->2 최저습도와 일사량 합에서 양의 상관관계
- ->3 일조시간의 낮은 유의성

	평균기온	최저기 온	최고기 온	강수량	평균습 도	최저습 도	일조시 간합	일사량 합
장마	0.2003	0.1937	0.1674	-0.032	0.0677	0.1594	0.0737	0.1349
비장 마	0.1511	0.1531	0.1459	0.0437	0.1152	0.1397	0.0003	0.1258

# 분석 결론(QnA)

- EDA 및 연관분석 기법을 활용한 연령대/성별 위해 품목 분석
  - 1 식품 섭취에 의한 위해는 장마와 상관없이 '소화기 계통의 질환'에 주의가 필요
  - 2 장마 기간 10대 미만의 피부 질환에 각별한 주의
  - 3 장마 기간 60대의 영양 보충 제품에 의한 위해 증가
- 기상변수와 식중독 사이의 상관관계 분석
  - 1 전 기간 식중독은 기온, 최저습도, 일사량의 영향을 받음
  - 2 장마기간 식중독은 기온 및 최저습도와의 양의 상관관계를 보임
  - 3 강수량, 평균습도, 일조시간은 유의미한 상관관계 없음

# 대응방안

- 1 장마철 직전 10대이하 청소년 및 아동 대상, 알레르기 유발 혹은 피부에 자극적인 식품과 예방 수칙 교육
  - 2 장마철 피부질환 중심 진료 및 상담 인프라 구축
  - 3 기온 및 최저습도가 평년 대비 높은 여름철 식품 제조, 유통업체 및
- → 외식업체에대한 관리 감독 강화
  - 4 장마철 연령대별 주의 위해 식품 정보 제공 통해 경각심 높이기

# Thank you