

# 부산 동백전 거래 데이터 분석 보고서

정보컴퓨터공학부 202055623 허치영

깃허브 저장소: <https://github.com/Huch0/DongBaekJeon-DataAnalysis>

목차:

- 부산 동백전 거래 데이터 분석 보고서
  - 1. 서론
    - 1.1 분석 목적
  - 2. 데이터셋 및 분석 방법
    - 2.1 데이터셋 개요
    - 2.2 분석 방법
  - 3. 분석 결과
    - 3.1 시간대별 평균 거래 패턴
      - <시간대별 평균 거래량>
      - <시간대별 평균 거래 금액>
    - 3.2 클러스터링 기반 공간 분석
      - <k-means 클러스터링 결과(k=40)>
      - <Centroids 지도>
      - 3.2.1 클러스터별 거래 금액 분포
      - 3.2.2 클러스터별 거래 횟수 상위 5개 업종
      - 3.2.3 클러스터별 성별 비율
      - 3.2.4 클러스터별 구매자 출생연도 분포
  - 4. 결론 및 인사이트
    - 4.1 주요 결론
    - 4.2 한계 및 향후 과제

## 1. 서론

부산 동백전은 지역경제 활성화를 위해 사용되는 지역화폐입니다. 본 과제에서는 2023년 9월 한 달간의 부산 동백전 거래 데이터를 분석하여, 소비 패턴과 지역별 특징을 도출하고, 이를 통해 지역 경제의 특성을 이해하는 것을 목적으로 합니다.

### 1.1 분석 목적

- 시간대별 거래 패턴 분석
- 거래 내역의 공간적 분포 및 특성 분석
- 클러스터별 인구학적 및 소비 패턴 비교
- 지역 경제적 특징 도출 및 인사이트 제공

## 2. 데이터셋 및 분석 방법

### 2.1 데이터셋 개요

- 데이터 출처: 집계구 단위 업종별 지역화폐 거래 데이터 - 2023.09\_집계구 단위 업종별 지역화폐 거래 데이터
- 데이터 기간: 2023년 9월 1일 ~ 9월 30일
- 총 거래 데이터: 4,756,907건
- 메타데이터:

NO	메타영문명	메타한글명	데이터타입	길이	Null	정의
1	STRD_DATE	기준일자	VARCHAR	8	N	기준일자(YYYYMMDD)
2	STRD_TIZN_VAL	기준시간대값	VARCHAR	40	Y	기준시간(hh)
3	CTPR_NM	시도명	VARCHAR	100	Y	시도명
4	CCG_NM	시군구명	VARCHAR	100	Y	시군구명
5	ADN_DGNM	행정동명	VARCHAR	100	Y	행정동명
6	TZ_AREA_VAL	집계구역값	VARCHAR	40	Y	집계구코드
7	TZ_AREA_LGD_CDN_VAL	집계구역경도좌표	VARCHAR	40	Y	집계구 x좌표
8	TZ_AREA_LTD_CDN_VAL	집계구역위도좌표	VARCHAR	40	Y	집계구 y좌표
9	CARDC_NM	카드사명	VARCHAR	20	Y	카드사명칭
10	TPBUZ_CD	업종코드	VARCHAR	5	Y	BC카드사 기준 가맹점 업종 코드
11	TPBUZ_NM	업종명	VARCHAR	100	Y	BC카드사 기준 가맹점 업종 명칭
12	BTH_YR	출생년도	VARCHAR	4	Y	생년(YYYY)
13	SEX_CD	성별코드	VARCHAR	1	Y	성별(M: male, F: female)
14	TRNS_CNT	거래건수	VARCHAR	10	Y	거래횟수
15	TTL_TRNS_AMT	총거래금액	VARCHAR	40	Y	총거래금액

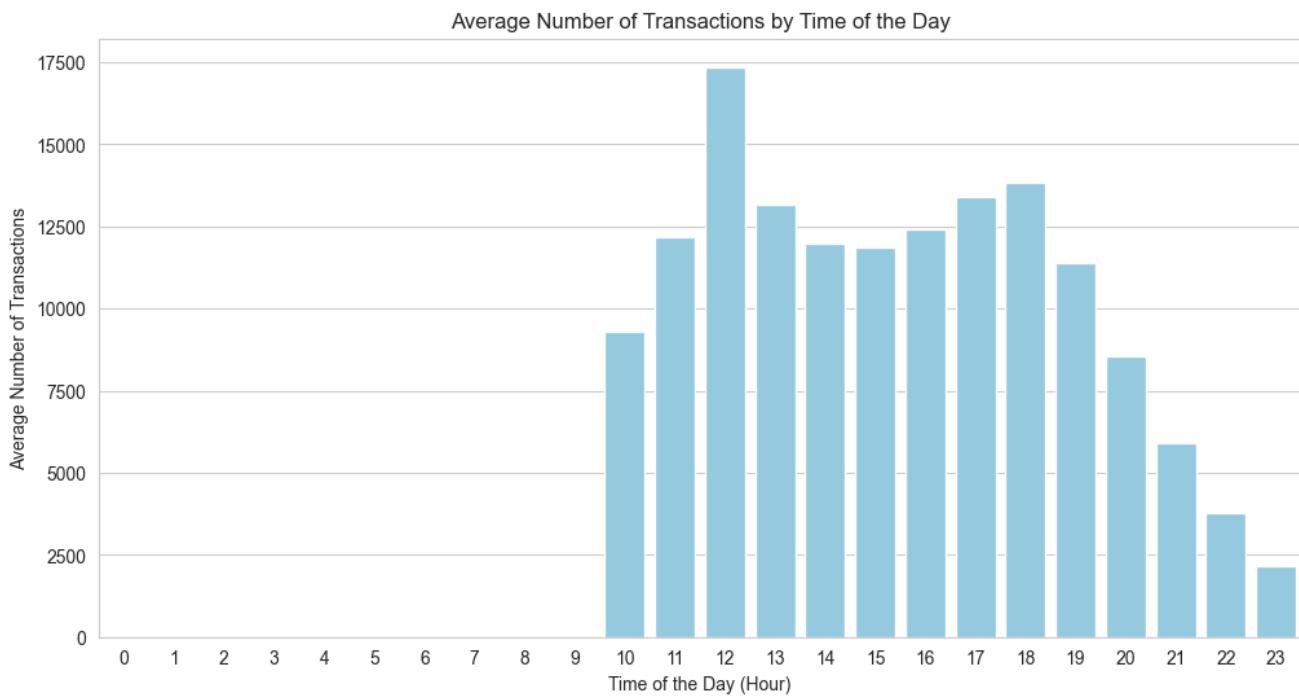
## 2.2 분석 방법

- 시각화: 시간대별 평균 거래 횟수 및 거래 금액 분석
- 클러스터링: 거래 위치 기반 K-Means 클러스터링 ( $k=40$ )
- 클러스터별 분석:
  - 거래 금액 분포
  - 주요 업종 및 소비 패턴 비교
  - 성별 비율 비교
  - 사용자 출생연도 분포 분석
- 인사이트 도출: 지역 특성을 반영한 인구학적 및 경제적 패턴 이해

## 3. 분석 결과

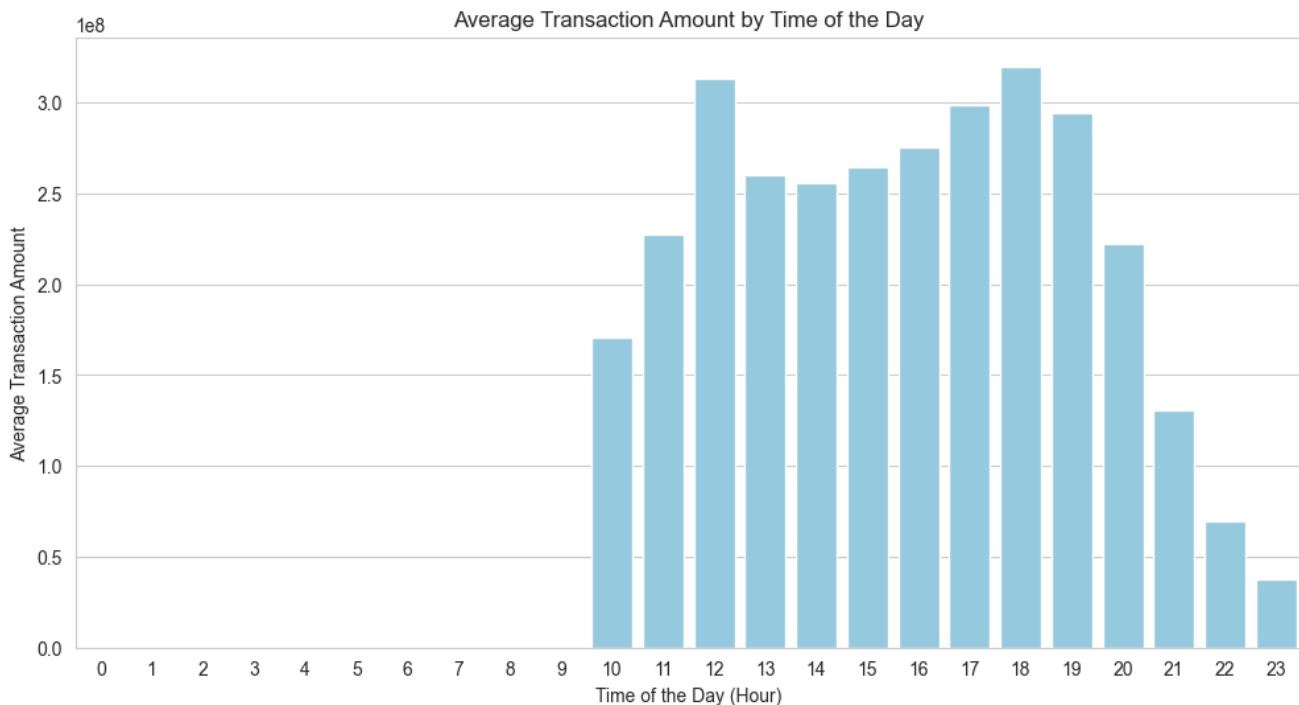
### 3.1 시간대별 평균 거래 패턴

<시간대별 평균 거래량>



- 점심시간(12시)과 저녁시간(18시)에 거래량이 집중됨.
- 저녁시간 이후로 거래량이 급격히 감소함.
- 오전 10시 이전 데이터는 매우 낮은 평균 거래량(약 3.5) 때문에 그래프에서 보이지 않음.

#### <시간대별 평균 거래 금액>

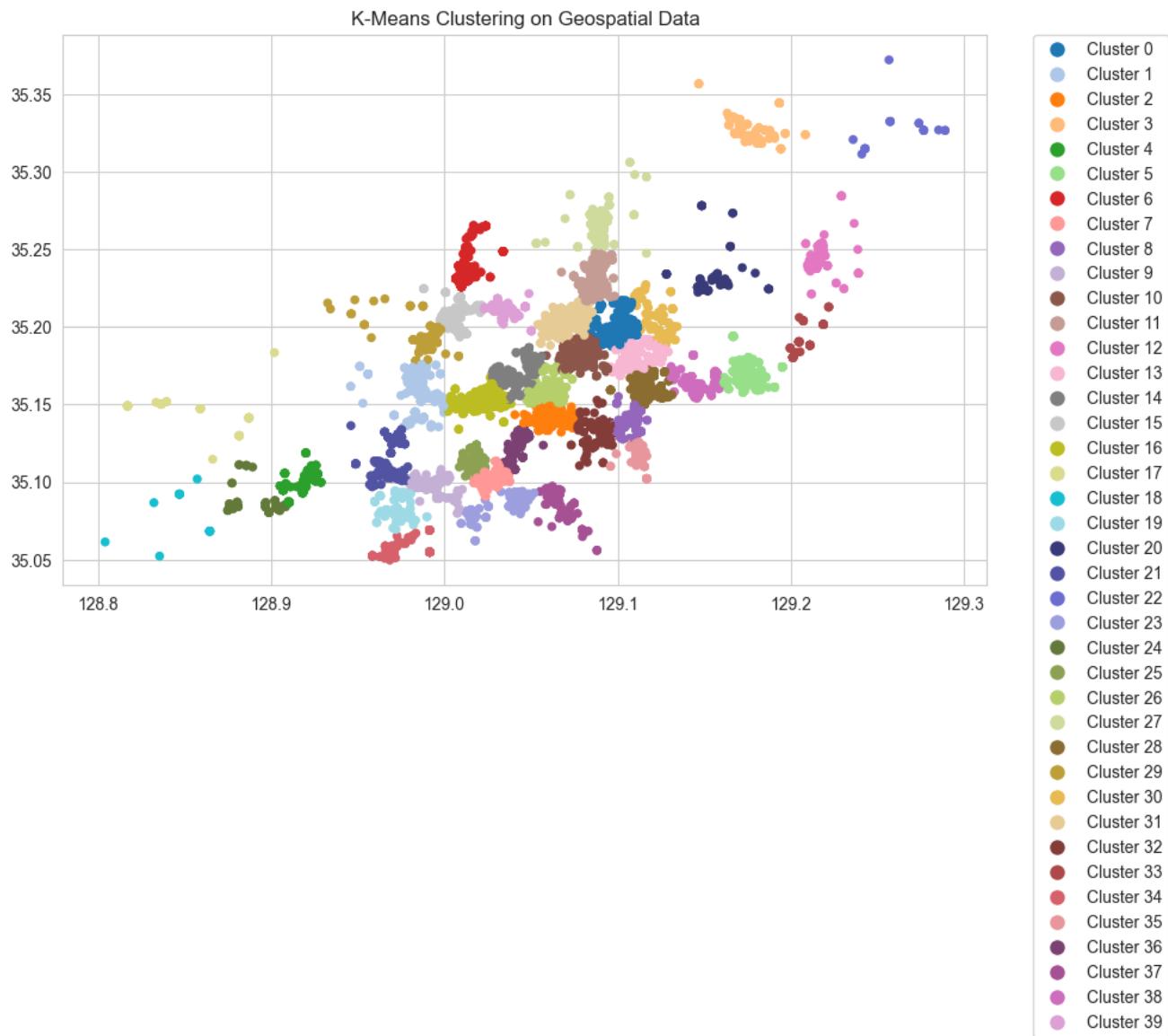


- 거래 금액은 점심시간(12시)과 저녁시간(18시)에 집중됨.
  - 저녁시간대의 거래량은 점심시간에 비해 낮았으나 더 높은 거래 금액을 보임.
    - 이는 사람들이 저녁시간에 더 많은 금액을 소비하는 경향이 있다는 것을 의미.
  - 마찬가지로, 오전 10시 이전 데이터는 매우 낮은 평균 거래 금액 때문에 그래프에서 보이지 않음.
-

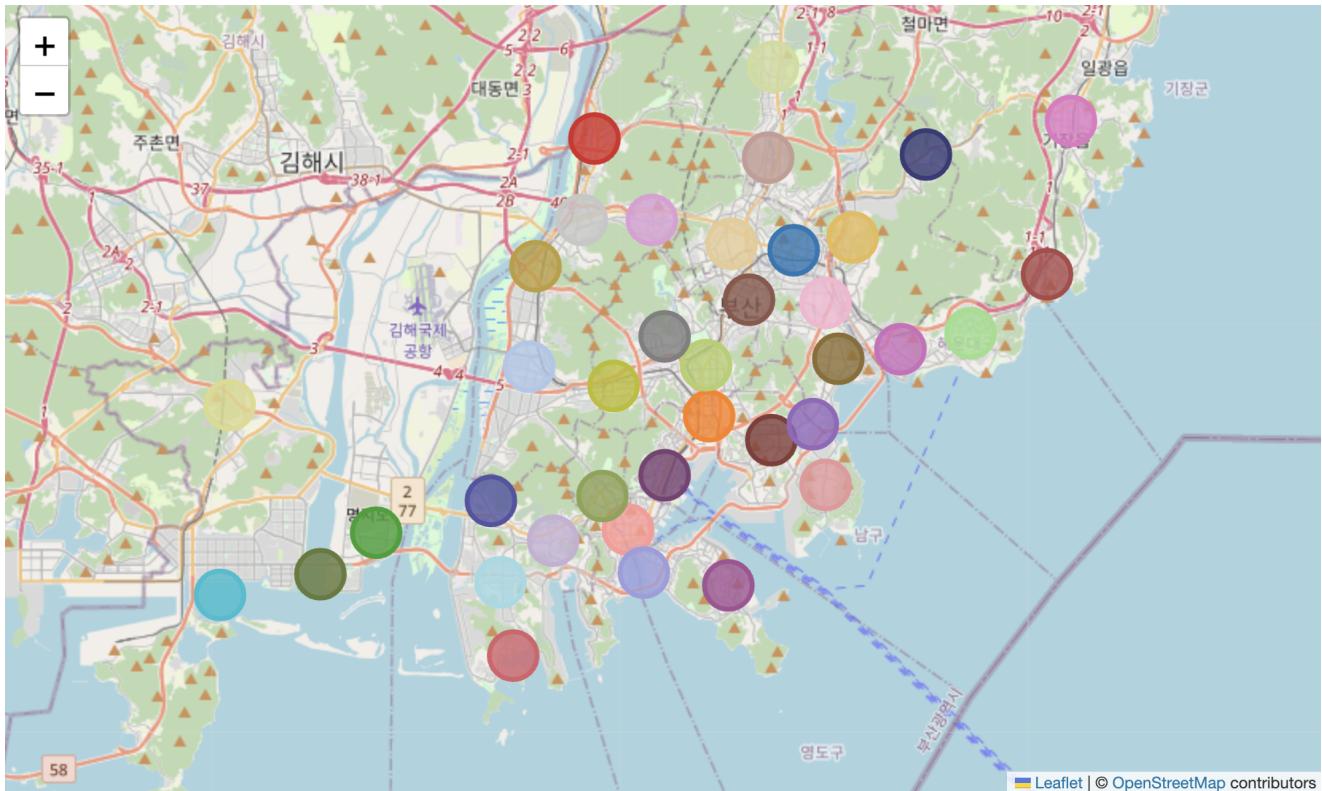
### 3.2 클러스터링 기반 공간 분석

각 거래내역의 위치 정보(위도, 경도)를 기반으로 K-Means 클러스터링을 수행하여, 지역별 소비 패턴과 인구학적 특성을 분석.

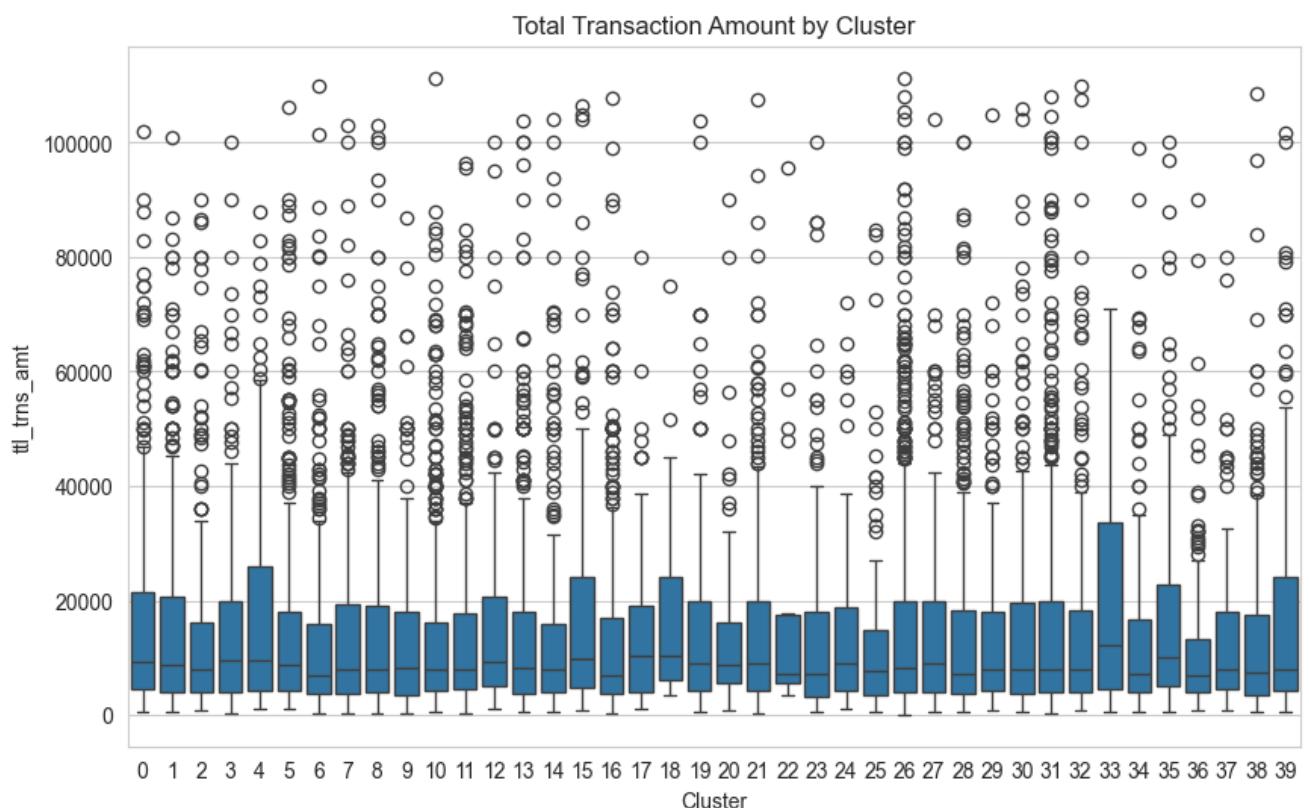
#### <k-means 클러스터링 결과(k=40)>



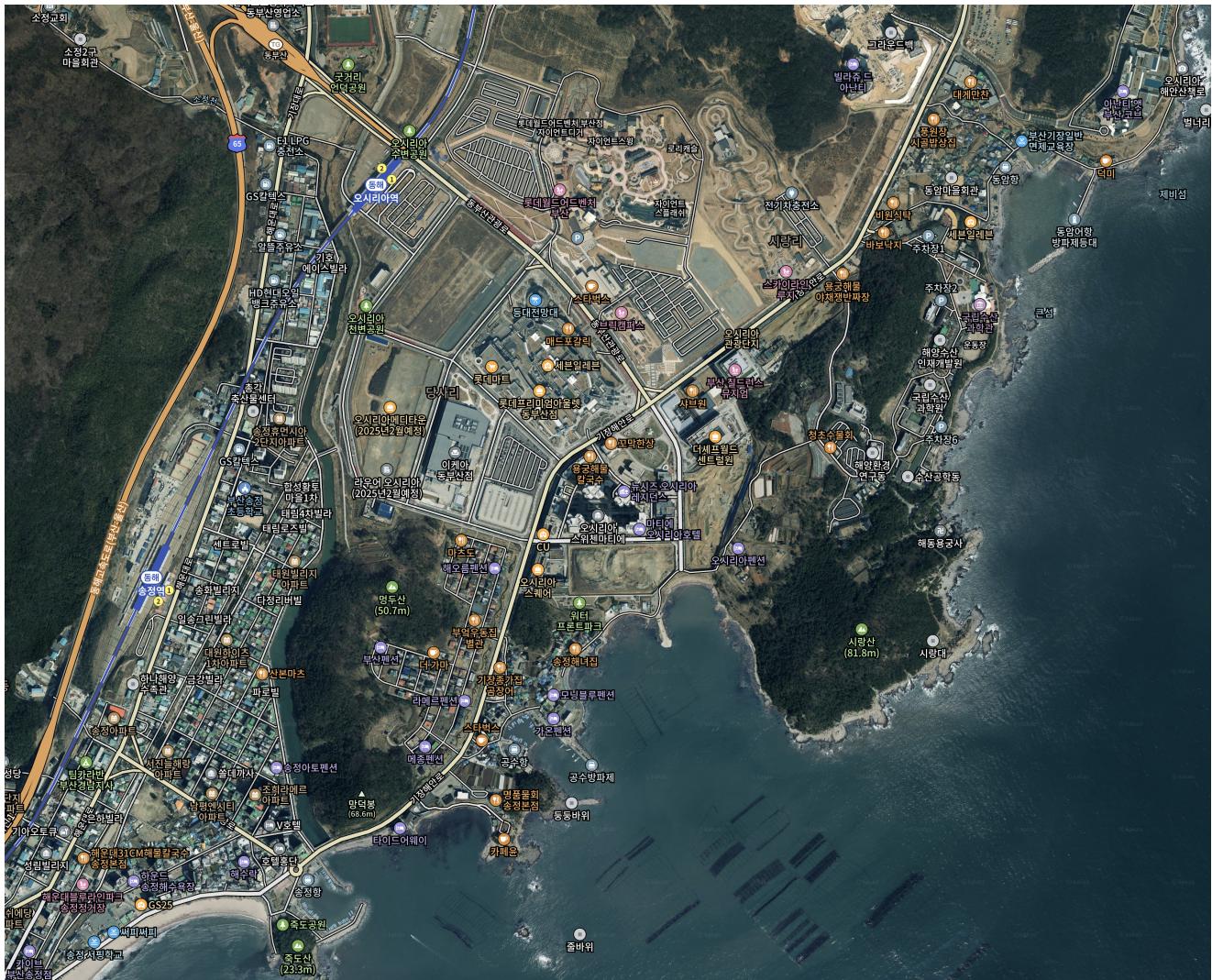
#### <Centroids 지도>



### 3.2.1 클러스터별 거래 금액 분포



- 비교의 용이성을 위해 outlier( $\text{avg} + 2\text{std}$  이상) 제거.
- 클러스터링 결과, 대부분의 클러스터는 유사한 거래 금액 분포를 보임.
- 특이점:** 33번 클러스터는 다른 클러스터에 비해 높은 거래 금액 기록.
  - 이는 33번 클러스터의 위치가 주요 관광지임을 반영.
  - 33번 클러스터의 지도상 위치:



### 3.2.2 클러스터별 거래 횟수 상위 5개 업종

#### 클러스터 번호      상위 5개 업종

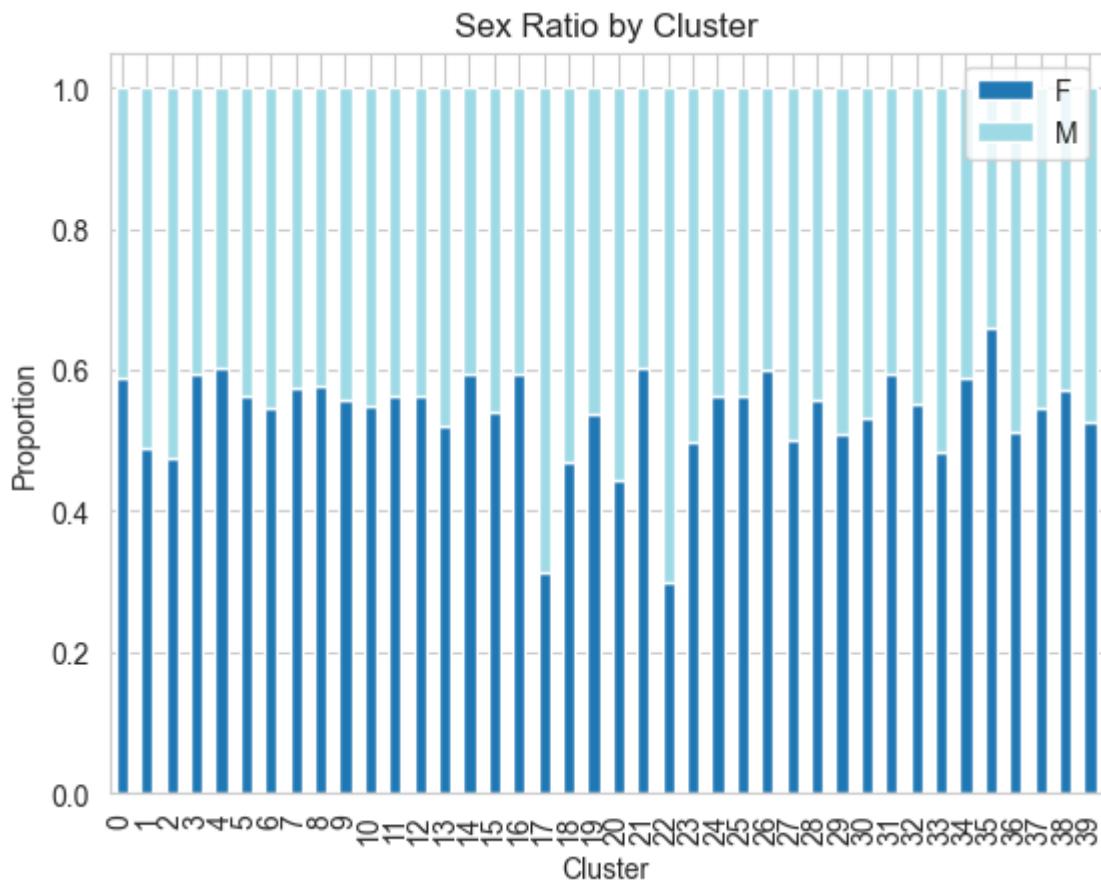
0	슈퍼마켓, 일반한식, 편의점, 서양음식, 약국
1	편의점, 일반한식, 슈퍼마켓, 서양음식, 정육점
2	편의점, 서양음식, 일반한식, 슈퍼마켓, 약국
3	슈퍼마켓, 서양음식, 일반한식, 편의점, 기타음료식품
4	서양음식, 일반한식, 슈퍼마켓, 편의점, 농·축·수산품
5	서양음식, 일반한식, 편의점, 약국, 스낵
6	일반한식, 서양음식, 편의점, 슈퍼마켓, 약국
7	일반한식, 서양음식, 편의점, 슈퍼마켓, 약국
8	일반한식, 편의점, 서양음식, 슈퍼마켓, 약국
9	편의점, 슈퍼마켓, 일반한식, 서양음식, 약국
10	편의점, 일반한식, 서양음식, 슈퍼마켓, 기타음료식품

**클러스터 번호      상위 5개 업종**

11	서양음식, 일반한식, 편의점, 슈퍼마켓, 스낵
12	슈퍼마켓, 서양음식, 일반한식, 편의점, 의원
13	슈퍼마켓, 편의점, 서양음식, 일반한식, 기타음료식품
14	슈퍼마켓, 편의점, 서양음식, 일반한식, 농·축·수산품
15	일반한식, 편의점, 슈퍼마켓, 서양음식, 약국
16	슈퍼마켓, 편의점, 서양음식, 일반한식, 약국
17	편의점, 서양음식, GS주유소, 슈퍼마켓, 일반한식
18	서양음식, 일반한식, 편의점, 슈퍼마켓, 골프연습장
19	편의점, 슈퍼마켓, 일반한식, 서양음식, 약국
20	슈퍼마켓, 편의점, 서양음식, 일반한식, 스낵
21	편의점, 서양음식, 일반한식, 슈퍼마켓, 농·축·수산품
22	편의점, 슈퍼마켓, 스낵, 일반한식, 의원
23	편의점, 서양음식, 슈퍼마켓, 일반한식, 약국
24	편의점, 일반한식, 서양음식, 제과점, 약국
25	편의점, 슈퍼마켓, 서양음식, 일반한식, 약국
26	서양음식, 편의점, 일반한식, 슈퍼마켓, 농·축·수산품
27	편의점, 일반한식, 슈퍼마켓, 서양음식, 기타음료식품
28	편의점, 슈퍼마켓, 일반한식, 서양음식, 약국
29	편의점, 서양음식, 일반한식, 슈퍼마켓, 기타음료식품
30	슈퍼마켓, 일반한식, 편의점, 서양음식, 농·축·수산품
31	일반한식, 편의점, 서양음식, 슈퍼마켓, 약국
32	서양음식, 편의점, 일반한식, 슈퍼마켓, 약국
33	일반한식, 서양음식, 편의점, 슈퍼마켓, 현대정유(오일뱅크)
34	서양음식, 편의점, 일반한식, 의원, 슈퍼마켓
35	일반한식, 슈퍼마켓, 약국, 편의점, 농·축·수산품
36	편의점, 서양음식, 일반한식, 슈퍼마켓, 제과점
37	서양음식, 편의점, 일반한식, 슈퍼마켓, 택시
38	편의점, 서양음식, 슈퍼마켓, 일반한식, 약국
39	서양음식, 슈퍼마켓, 편의점, 일반한식, 기타음료식품

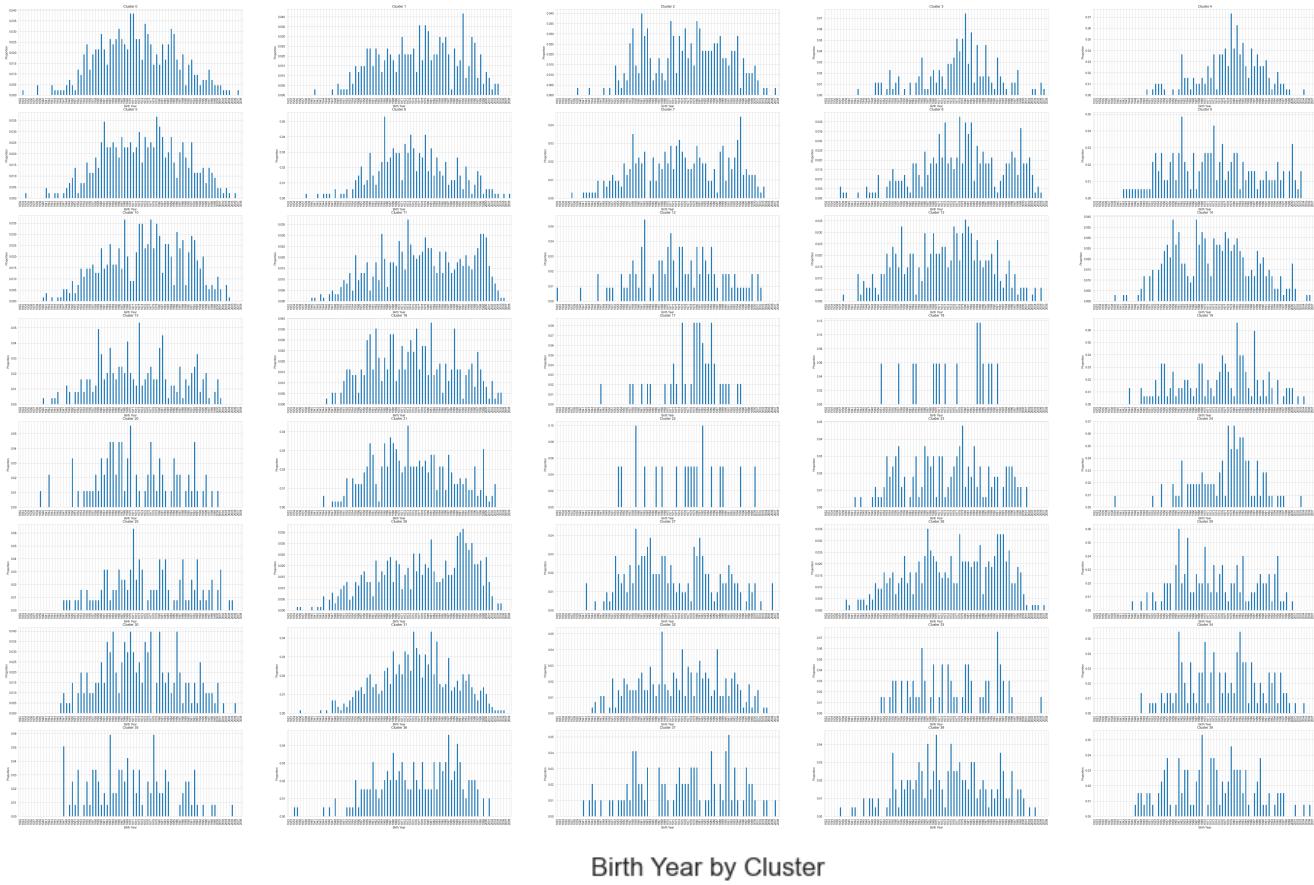
- 각 클러스터의 거래 횟수 상위 업종을 분석.
- 동백전 카드의 특성상 편의점, 슈퍼마켓, 일반한식 등이 상위 업종으로 나타남.
- 33번 클러스터의 경우 현대정유(오일뱅크)가 상위 업종으로 나타남.
  - 이유: 33번 클러스터의 위치는 주요 관광지로, 관광객들의 자동차 주유소 이용이 많기 때문으로 분석.

### 3.2.3 클러스터별 성별 비율

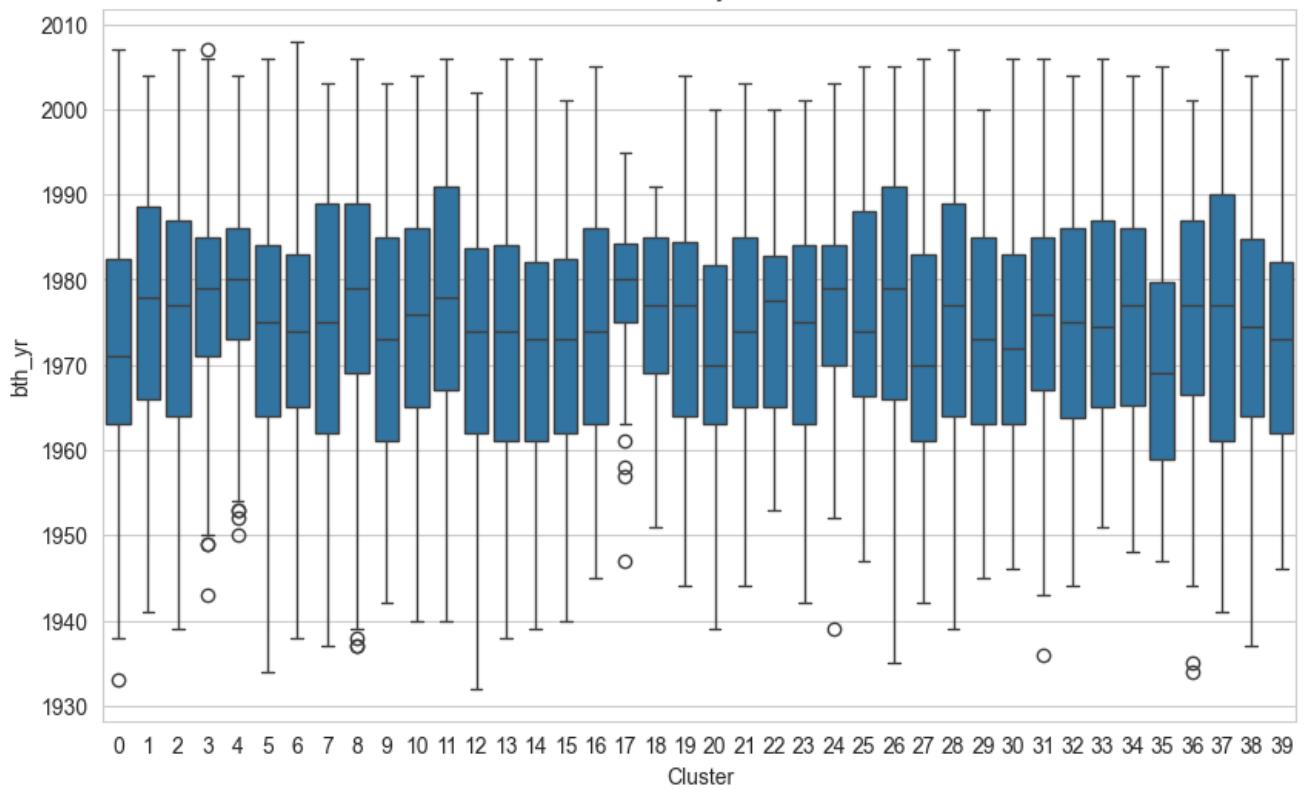


- 각 클러스터의 남성/여성 비율을 Stacked Bar Plot으로 시각화.
- 결과:
  - 17번, 22번 클러스터: 높은 남성 비율
    - 두 클러스터 모두 산업단지 지역으로, 남성 근로자 비율이 높은 것으로 분석.
  - 35번 클러스터: 높은 여성 비율
    - 대형 아파트 단지가 존재하는 지역으로, 주부의 소비가 많은 것으로 분석.

### 3.2.4 클러스터별 구매자 출생연도 분포



Birth Year by Cluster



- 각 클러스터 별 구매자 출생연도 분포와 클러스터 간 비교를 Box Plot으로 시각화.
- 결과: 17번 클러스터에서 1980년생의 집중적인 분포 확인. 이는 산업단지 근로자 집중 때문으로 분석.

## 4. 결론 및 인사이트

### 4.1 주요 결론

- 시간대별 거래 데이터는 지역 상권 활성화 시간대를 파악하는 데 유용.
- 클러스터링 분석을 통해 지역별 소비 패턴과 인구학적 특성을 효과적으로 구분 가능.
- 특정 지역(관광지, 산업단지, 주거지)의 경제적 특성을 반영하는 소비 패턴과 분포를 확인.

## 4.2 한계 및 향후 과제

- 클러스터의 개수( $k$ )를 40으로 고정했으나, 최적의  $k$  값을 찾아 추가적인 분석 필요.
- 2023년 9월 데이터만을 사용하여 장기간의 추세를 파악하기 어려움.
- 거래 금액 외에 추가적인 변수(결제 방식, 구매 품목 등)를 활용하면 더욱 풍부한 인사이트 도출 가능.
- 다른 부산지역 인구 데이터와 함께 분석하면, 지역 경제의 특성을 더욱 정확하게 이해 가능.

- 
- 데이터 출처: [집계구 단위 업종별 지역화폐 거래 데이터](#) - 2023.09\_집계구 단위 업종별 지역화폐 거래 데이터
  - 분석에 사용된 Python 라이브러리: `pandas`, `matplotlib`, `seaborn`, `sklearn`