



1 Data preprocessing

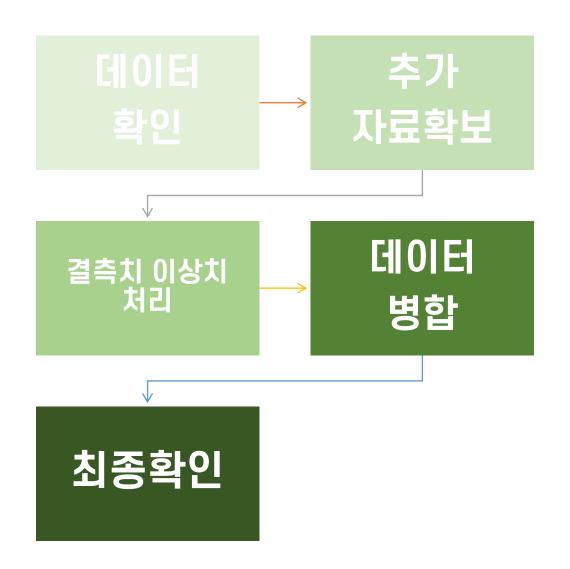
2 EDA

3 Conclusion

4 Reference



Data preprocessing



전처리 과정

- 1. 정의서(명세서) 기반 데이터 정보의 전반적인 확인
- 2. 공공데이터 포털에서 필요한 추가데이터 확보
- 3. 각 데이터의 이상치 및 결측치 확인 및 처리
- 4. 전처리가 완료된 데이터를 병합
- 5.최종확인

Part 1 Data preprocessing

자료형태확인

- 1. 용인시 거주자의 전기차 충전 앱 실행 292043 rows × 14 columns
- 2. 용인시 유동인구의 전기차 충전 앱 실행 264713 rows × 14 columns
- 3. 용인시 거주자의 타지역 충전 앱 실행 293171 rows × 16 columns

	# 결축치 확인 pd.DataFrame([df1.isna().sum(), df2.isna().sum(), df3.isna().sum()])												
	기준일자	요일	시도명	시군구명	행정동명 경도		위도 성별		연령	앱종류	앱실행시간대	실행자수	
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	

용인시 전기차 충전소 현황 데이터 확인

• 한국환경공단 전기자동차 충전소 정보 // Open API에서 데이터 수집

```
{'statNm': '용인시청',
 'statId': 'ME174147',
 'chgerId': '01',
 'chgerType': '06',
 'addr': '경기도 용인시 처인구 삼가동 556',
 'location': 'null',
 'useTime': '24시간 이용가능',
 'lat': '37.2406659',
 'lng': '127.1773752',
                              # 개수확인
 'busiId': 'ME',
                              len(res['items']['item'])
 'bnm': '환경부',
 'busiNm': '환경부',
                              4457
```

결측치 확인 yong elc.isna().sum()

```
Unnamed: 0
              0
충전소명
충전소ID
충전기ID
충전기타입
                 0
주소
상세위치
              2210
이용가능시간
                113
위도
               0
경도
               0
기관 아이다
                 0
기관명
                0
운영기관명
                 Ø
운영기관연락처
                 116
충전기상태
                 0
상태갱신일시
                193
마지막 충전시작일시
                 1489
마지막 충전종료일시
                 1476
충전중 시작일시
                1607
```

필요한 컬럼만 선별 후 저장

```
# 필요한 건만 가져오기
# 충전소명, 충전기타입, 위도, 경도, 충전용량, 충전방식, 주차료무료
yong_elc = yong_elc[['충전소명', '충전기타입', '위도', '경도', '충전용량', '충전방식',
yong_elc.head(3)
```

	중전소명	중전기타입	위도	경도	중전용량	중전방식	수자료무료
0	용인시청	6	37.240666	127.177375	50.0	단독	N
1	포곡읍사무소	6	37.278100	127.231259	50.0	단독	N
2	죽전휴게소(서울방향)	6	37.332073	127.104848	50.0	단독	Υ

- 충전기타입 (01:DC차데모, 02: AC완속, 03: DC차데모+AC3상, 04: DC콤보, 05: DC차데모+DC쿠
- 충전방식 (단독/동시)
- 충전용량 kW (3, 7, 50, 100, 200)

데이터 병합

(849927, 13)

```
print(len(df1), len(df2), len(df3), ' = ' , len(df1) + len(df2)+ len(df3))
292043 264713 293171 = 849927
df_sum = pd.concat([df1, df2, df3], join = 'outer', axis = 0)
len(df sum)
849927
# 병합확인
df sum.tail(2)
        기준일자 요일
                         시도명 시군구명 행정동명
293169 20220619
                                                                    MALE
                                 용인시 영덕1동 127.072790 37.272970 FEMALE
df sum.shape
```

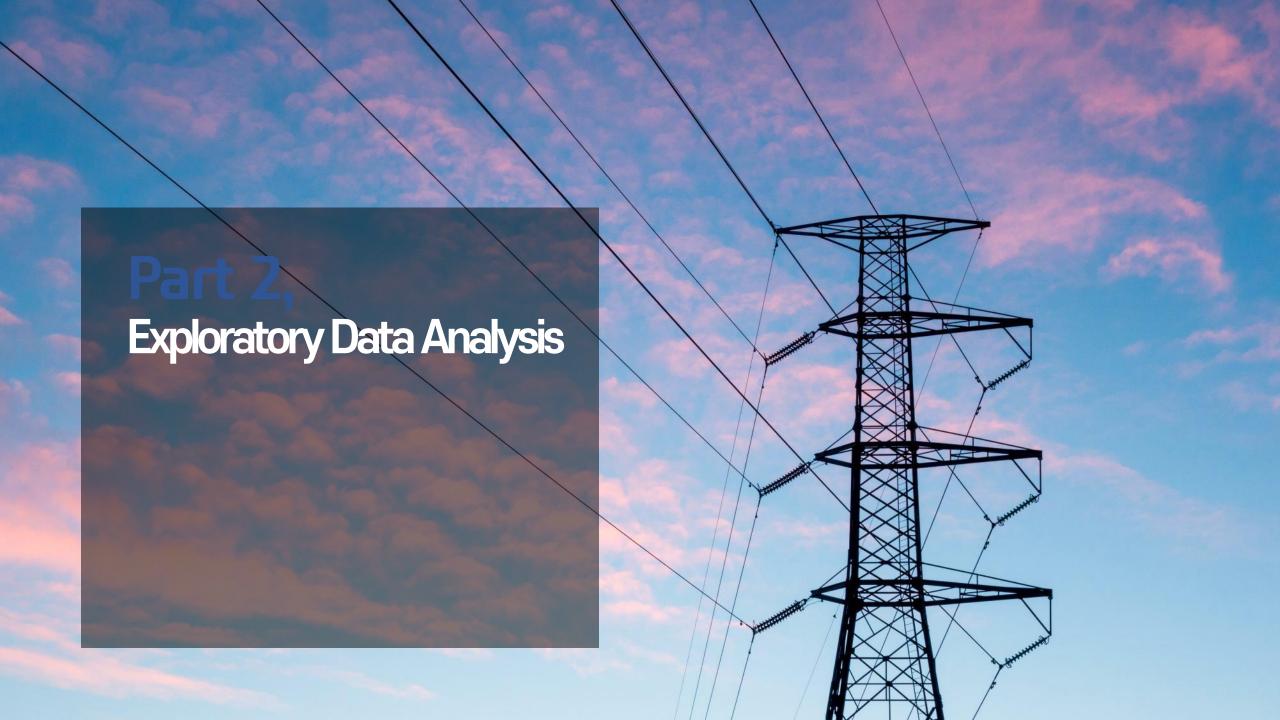
Part 1 Data preprocessing

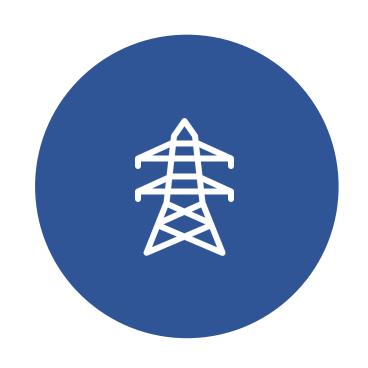


데이터확인

명세

데이터 병합

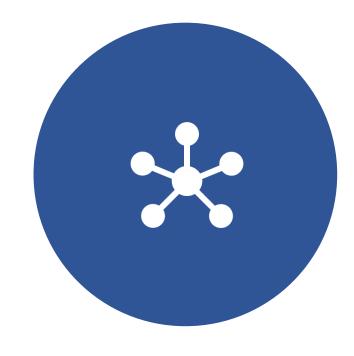




충전소현황파악



전기차현황파악



앱실행 군집화

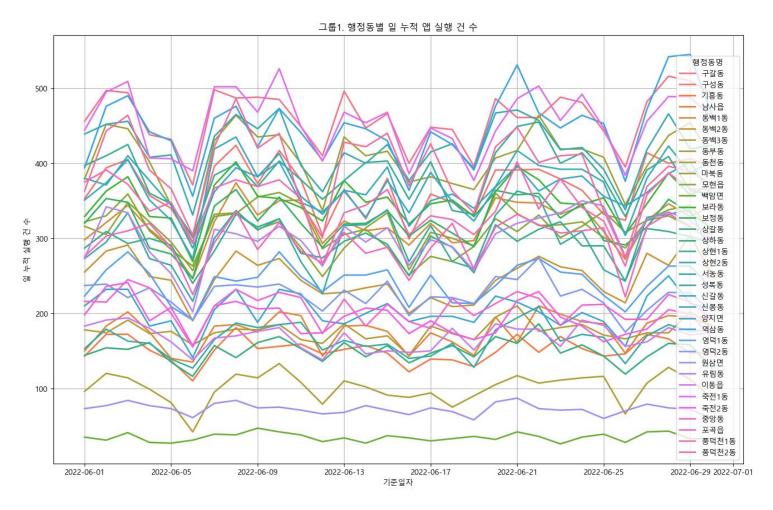
각 그룹의 일별 행정동 실행자수의 최소최대값 , 평균값, 사분위수 산출 df_sqrt = df_sum.groupby(['group','기준일자','행정동명'])['실행자수'].describe() df_sqrt

			count	mean	std	min	25%	50 %	75 %	max
group	기준일자	행정동명								
1	20220601	구갈동	456.0	5.109649	3.233247	3.0	3.0	3.0	6.0	21.0
		구성동	353.0	5.770538	3.849592	3.0	3.0	4.0	7.0	26.0
		기흥동	143.0	5.972028	4.090429	3.0	3.0	4.0	8.0	27.0
		남사읍	150.0	5.660000	3.301068	3.0	3.0	4.0	7.0	19.0
		동백1동	298.0	5.399329	3.750412	3.0	3.0	3.0	7.0	22.0
3	20220630	화서2동	1.0	3.000000	NaN	3.0	3.0	3.0	3.0	3.0
		화수2동	2.0	5.000000	2.828427	3.0	4.0	5.0	6.0	7.0
		화양동	7.0	11.000000	6.633250	4.0	6.5	8.0	15.0	22.0
		화정1동	3.0	3.000000	0.000000	3.0	3.0	3.0	3.0	3.0
		회현동	26.0	5.000000	3.346640	3.0	4.0	4.0	4.0	20.0

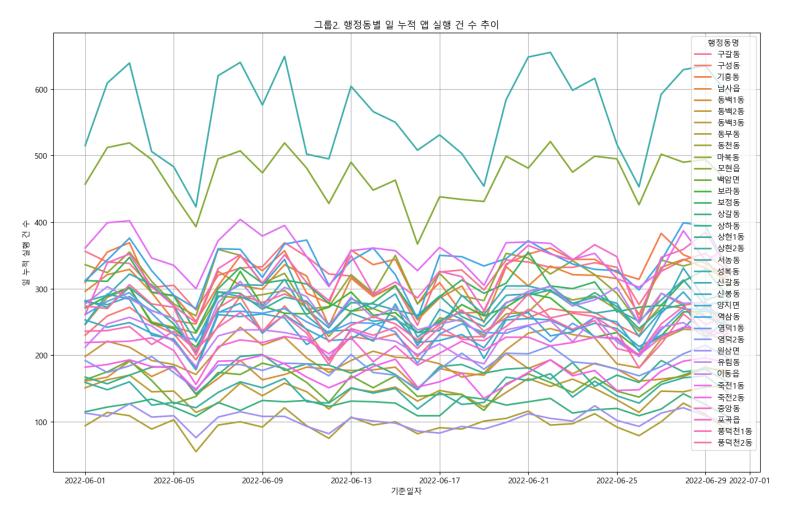
병합된 데이터를 바탕으로 그룹, 기준일자, 행정동명으로 그룹화하여 일자별 각 행정 구역의 산술 통계량을 산출.



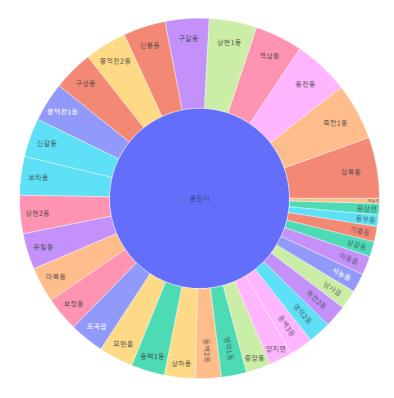
전처리된 컬럼들을 라벨 인코딩하여 각 컬럼간 상관계수를 파악.



그룹1. 용인시 거주자의 행정동별 일 누적 앱실행 건 수

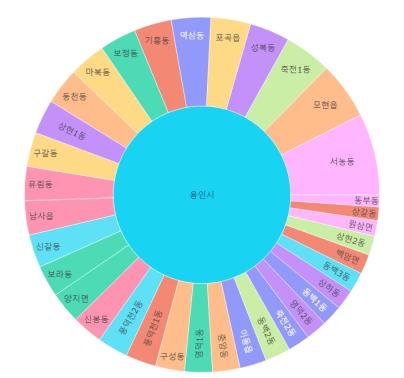


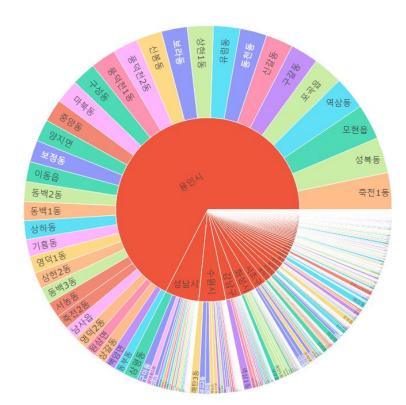
그룹2. 용인시 유동인구의 행정동별 일 누적 앱실행 건 수



그룹1. 용인시 거주자 행정동 별 앱 실행 빈도

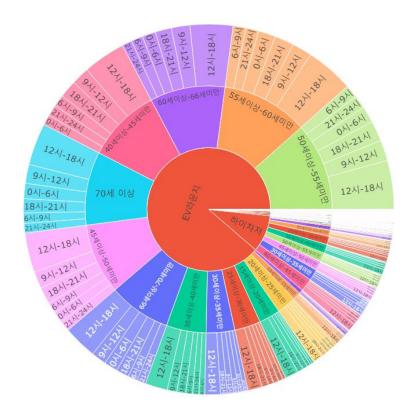
그룹2. 용인시 유동인구 행정동 별 앱 실행 빈도



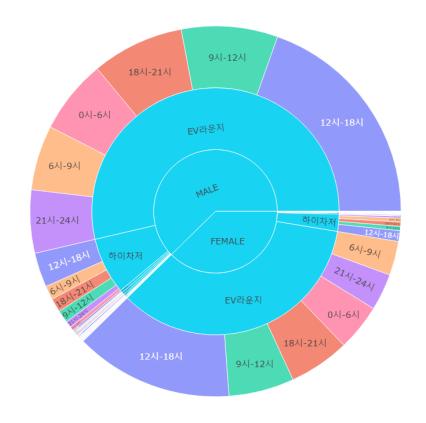


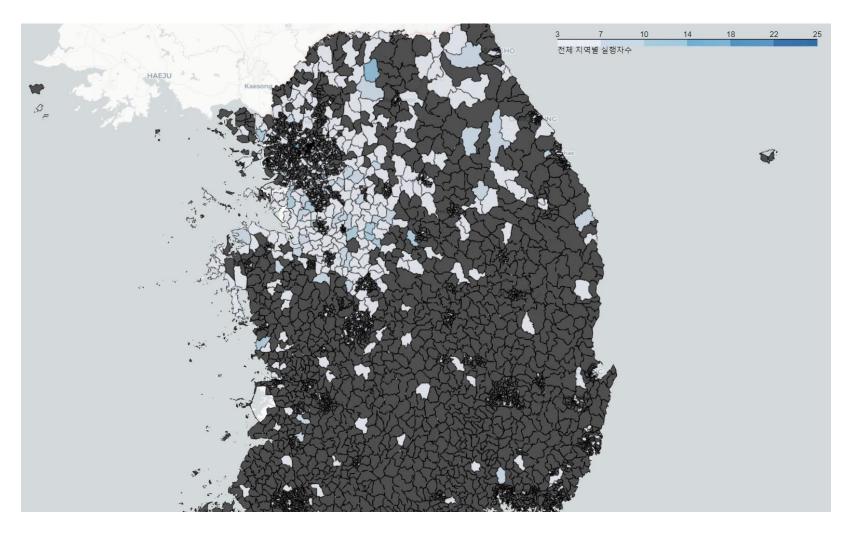
그룹3. 용인시 거주자의 시외 포함 앱 실행 빈도

앱종류, 연령별 이용시간대 빈도 분류



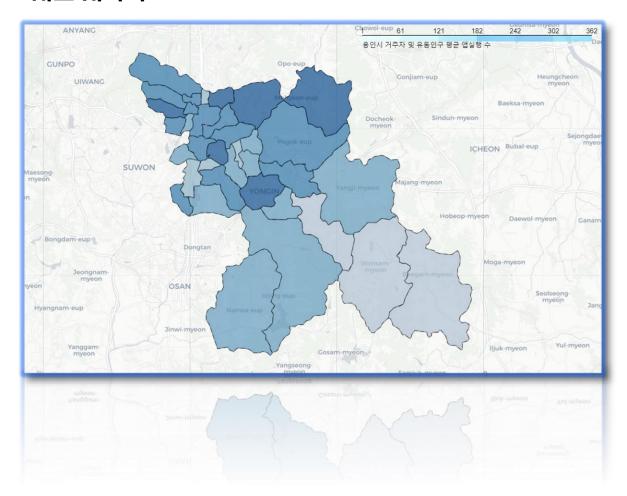
성별, 앱종류, 이용시간대 빈도 분류

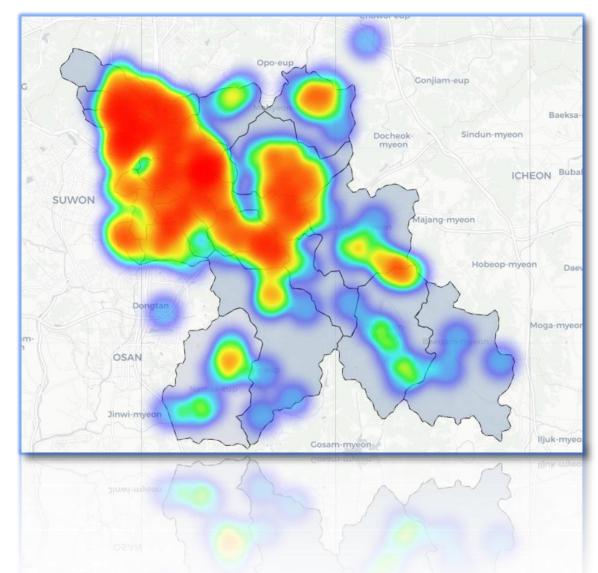


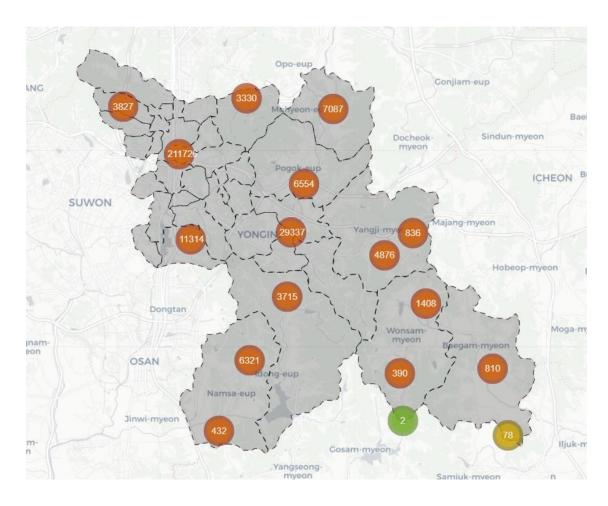


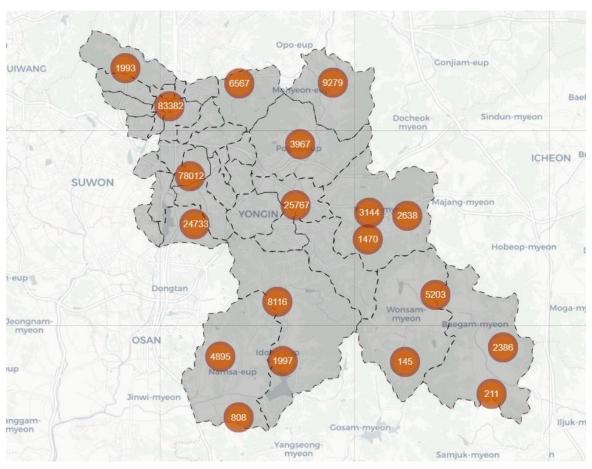
전체 그룹에서 평균 앱실행 건수를 지역별 대조. 경기도를 포함한 강원도 일대에서 상대적으로 높게 나타남.

제공데이터 기반 용인시 거주자 및 유동 인구 평균 앱 실행 수를 행정구역별로 지도 시각화



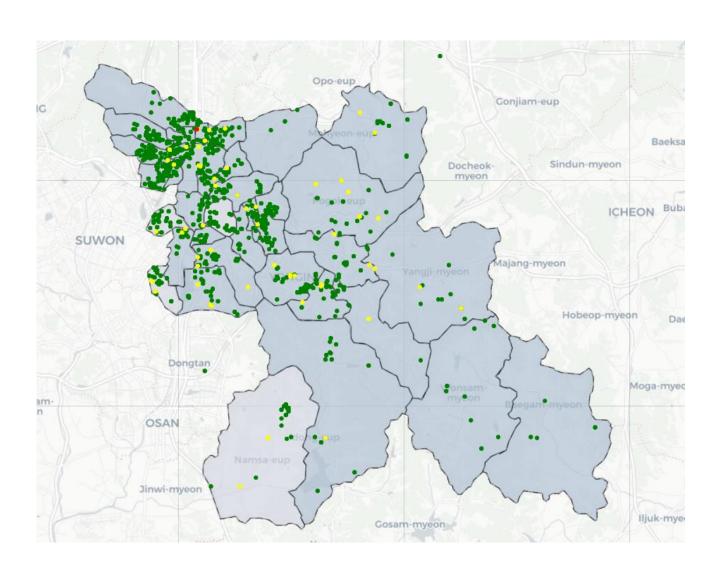






그룹1. 용인시 거주자의 행정동별 앱실행 지도 시각화

그룹2. 용인시 유동인구의 행정동별 앱실행 지도 시각화



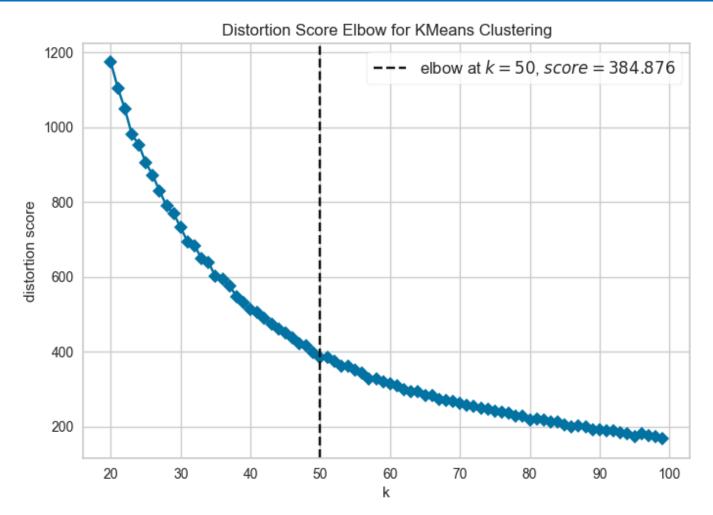
한국환경공단에서 제공하는 전기차 충전 소 OpenAPI 데이터를 수집하여 지도 시각화.

색상 구분

Red: 초급속(300 ~ 350 kW)

Yellow: 급속(50 ~ 200 kW)

Green: 완속(3, 7 kW)

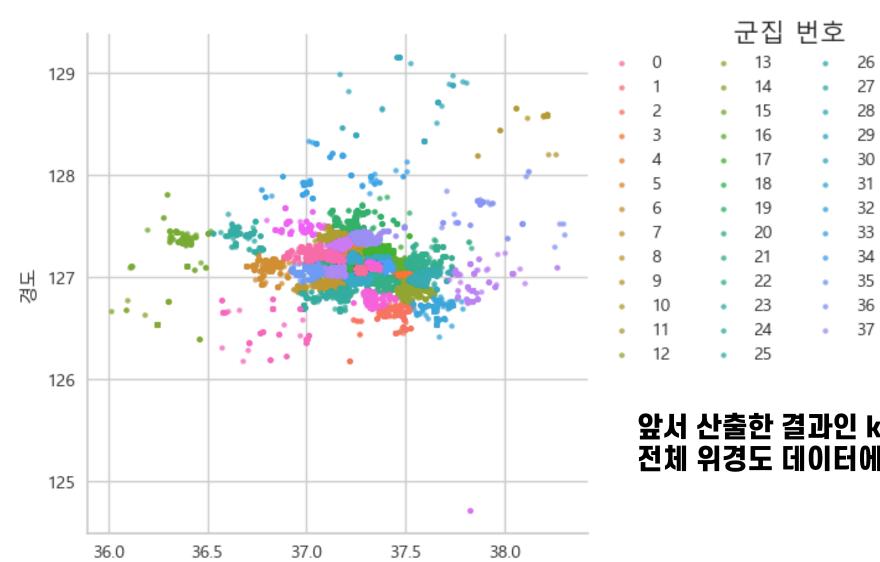


Unsupervised Learning Elbow for KMeans Clustering

Elbow Method

k 개수에 따라 cost function J를 그려보았을 때, 특정 K이후 cost가 거의 변하지 않는 elbow point가 있다면 해당 k를 선택하는 방법.

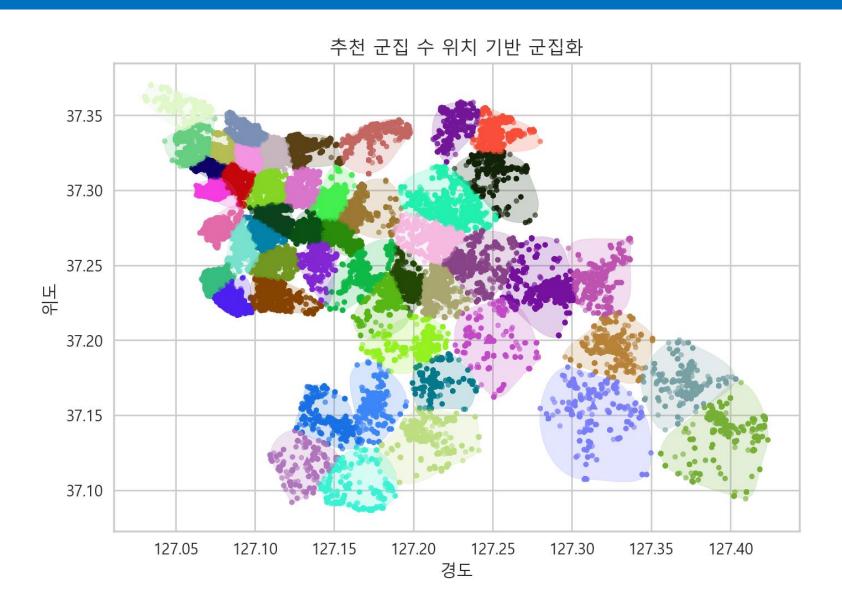
그룹1,2,3을 병합한 88만개의 앱실행 데이터의 [위도, 경도]를 통해 도출한 최적 군집의 개수는 50개로 나타남.



위도

앞서 산출한 결과인 k = 50을 바탕으로 전체 위경도 데이터에 대한 군집화를 시행.

Part2 EDA





Part 3 Conclusion



등록전기차수

총귒수

군집내앱실행수

Part 3 Conclusion

군집별산출

• 용인시 내 군집별 앱활성화 비율 산출

따라서 19번 군집에는 6개의 전기차 충전소가 필요합니다.

- 용인시 분류 군집별 앱실행수 / 용인시 전체 앱실행수 * 100
- 차후 수요 파악을 위해 현행 전기차 수의 시계열 추이 조사를 시행한 후 구역 내 점진적 증가 비율을 판단해 보급대수 지수에 반영
- 등록전기차를 K-elbow로 산정된 군집수로 나누어 필요 개수를 산출함.

```
# 현재 용인시 등록 전기차

ev_car = 5957

print('총 충전소 필요개수 :', ev_car / 50, '\n앱실행 : ', cluster_cnt[19])

총 충전소 필요개수 : 119.14
앱실행 : 28325

# 예재 군집 19번에 대해서 산출

print(f' 용인시에는 총 {(ev_car / 50)} 전기차 충전소가 필요하며,')

print(f' {19}번 군집은 전체 앱실행 비율의 {round((cluster_cnt[19] / sum(cluster_cnt)) * 100)}% 를 차지합니다.')

print(f' 따라서 {19}번 군집에는 {round((ev_car / 50) * (cluster_cnt[19] / sum(cluster_cnt)))}개의 전기차 충전소가 필요합니다.')

용인시에는 총 119.14 전기차 충전소가 필요하며,
19번 군집은 전체 앱실행 비율의 5% 를 차지합니다.
```





산출식

최적 개수 산출

군집별 최적 개수 = ((등록전기차 수 * 예상 증가율) / 범위 내 총 군집 수) * 개별 군집의 비율

최적 위치 산출

군집별 최적 개수 * (개별군집기준점 - 각 좌표간 거리) # 이중군집화

Reference

- 1.용인시 전기차 완속 충전소 입지 선정 모델 개발 데이터셋(빅콘테스트 제공)
- 2. 한국환경공단_전기자동차 충전소 정보_OpenAPI
- 3. 경기도 용인시 전기차 등록현황 20221001 (공공데이터 포털)
- 3. 공공시설 입지선정을 위한 입지모델 구축 및 적용에 관한 연구 -금산군 문화시설을 중심으로-(윤정미 외)
- 4. 경기도_전기차_충전시설_적정_설치기준_연구-(강철구 외)
- 5. 공공빅데이터를 활용한 산업단지내 공장입지 선정을 위한 매력도 지수 생성 및 시각화 연구-(이민희 외)



Thank you