



ML 25 권태윤 김윤서 배선용 송영석 이민지



001 프로젝트 주제

- 주제

002 데이터 소개

003 EDA

- 행정동 전처리 과정
- 행정동별 생활인구 현황
- 행정동별 시설 현황
- 강남구 시설별 분포 지도

004 머신러닝 모델링

- 랜덤좌표 추출
- 시설별 개수 추출
- 선형회귀, 군집화
- 밀도레벨 구분
- 정확도 계산

005 결과 및 시각화

- 밀도별 특성
- 인구대비 시설
- 특정좌표 분석
- 지하철역 분석

006 활용방안

프로젝트 주제

프로젝트 주제

강남구 위치 기반 시설 밀집도 분석

- 비지도 학습을 통한 강남구 내 특정 위치의 시설 밀도 분석

목표: 강남 지역 중 강남구의 시설 밀도 분석을 통해 **부동산과** 도시개발에 대한 인사이트 제공. 2. 데이터 소개



데이터 소개

공공 데이터 포털

- ▶ 행정동 코드
- > 행정동별 생활인구 통계
- > 서울시 공중화장실
- > 강남구 지하철역

편의점 크롤링











매장명, 행정동, 주소, 위경도 추출

출처: 편의점 빅5 브랜드별 매장검색

인허가 시설 데이터

LOCALDATA



카테고리









데이터 소개

인허가 시설 데이터 소개

- ARR FOOD.csv **음식점**: '관광식당', '일반음식점'
- ARR_HOSPITAL.csv 🚢 **의료시설**: '병원', '의원', '부속의료기관', '약국', '의료법인', '동물병원', '동물약국'
- ARR_SPORTS.csv 🚢 체육시설: '골프연습장업', '골프장', '당구장업', '무도장업', '무도학원업', '수영장업', '종합체육시설업', '체육도장업', ' 체력 단련장업'
- **숙박시설**: '관광숙박업', '숙박업', ' 외국인 관광도시 민박업' ARR_TOURISM.csv 🚢
- **문화시설**: '공연장', ' 관광 공연장업', '영화상영관' ARR CULTURE.CSV



>>> 모든 인허가 시설 데이터 확인 후 필요한 데이터만 추출, 크롤링

3. EDA



EDA

WHAT?

무엇이 밀집도에 영향을 줄까?

Part 1 행정동 전처리 과정

Part 2 행정동별 생활인구 & 시설 현황

Part 3 강남구 시설별 분포 지도

EDA Part 1 행정동 전처리 과정



EDA Part 1 행정동 전처리 과정

















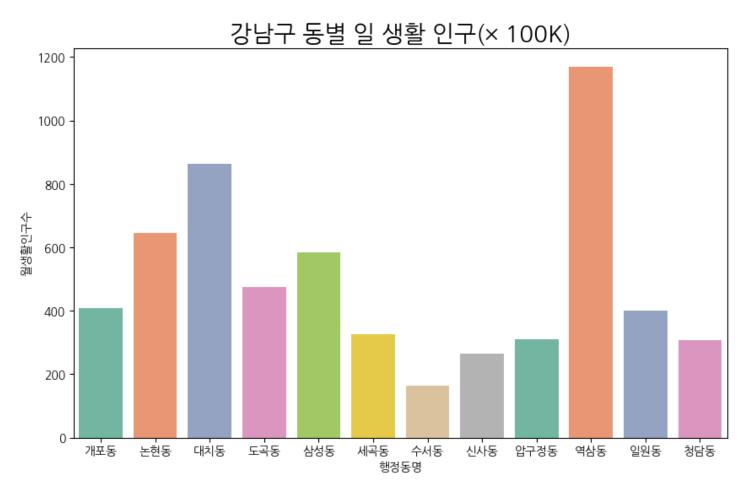




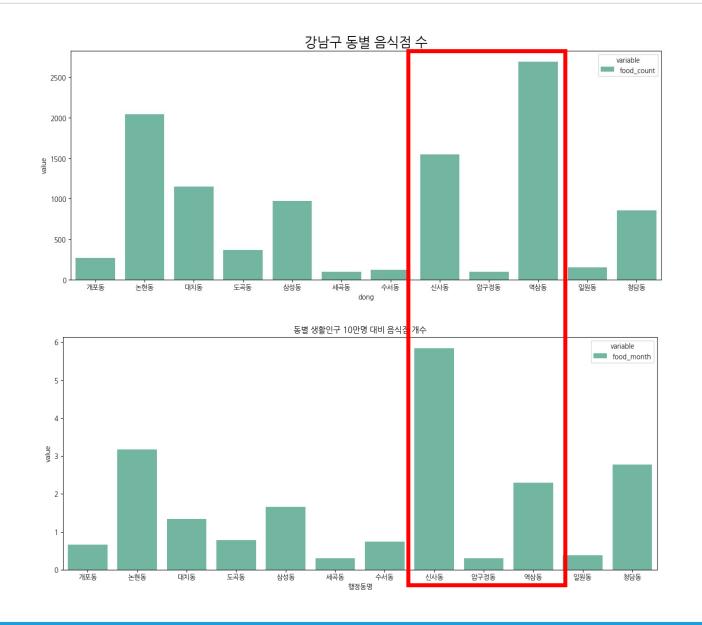


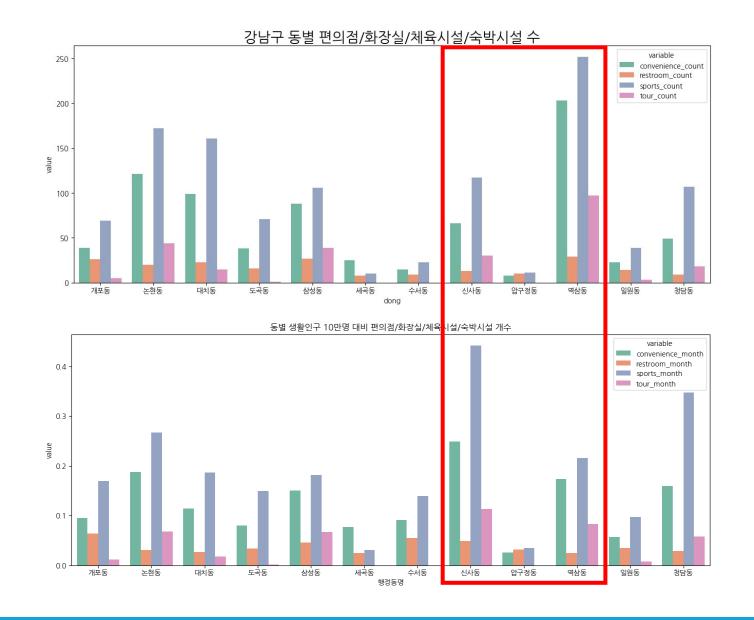


생활인구: 주거 인구 + 체류 인구

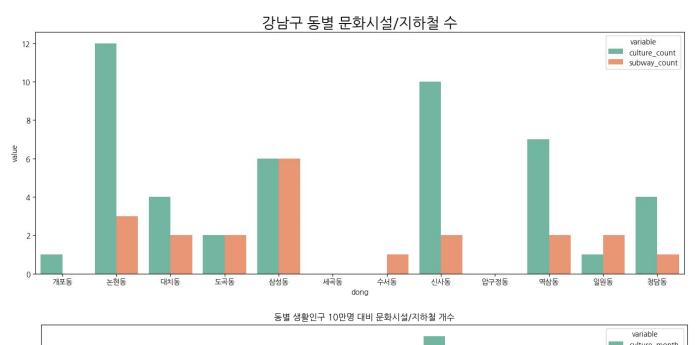


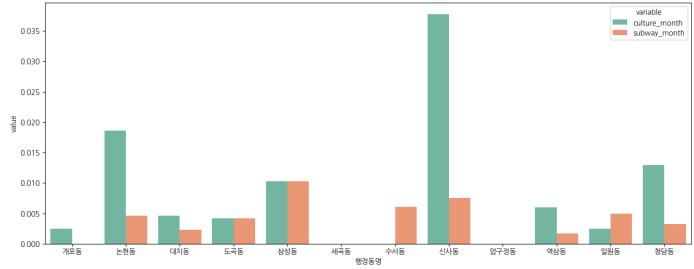
2023년 6월 기준, 월 생활 인구 바탕으로 일 평균값 추출

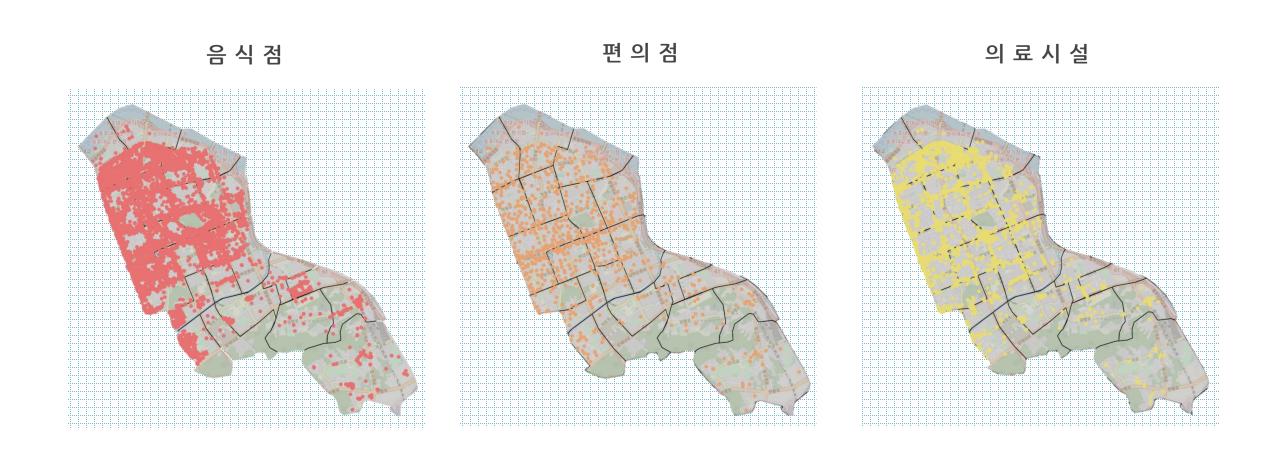




EDA Part 2 행정동별 시설 현황 - 문화시설, 지하철







체 육 시 설



숙박시설, 문화시설, 화장실





모델링 과정

(1) 폴리곤 바운더리 활용하여 강남구 내 랜덤 좌표 추출



(2) 랜덤 좌표 기준 반경 500m 내 시설별 개수 추출, 전처리



(3) 선형회귀(Linear Regression), 군집화(KMeans)



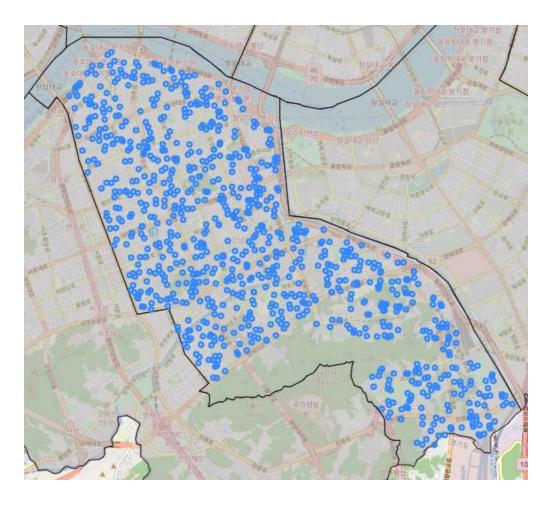
(4) 클러스터별 밀도 레벨 구분 - 평균값, 중위값 활용



(5) 비지도 학습한 것을 학습이 잘 됐는지 지도학습으로 정확도 계산

(1) 폴리곤 바운더리 활용하여 강남구 내 랜덤 좌표 추출

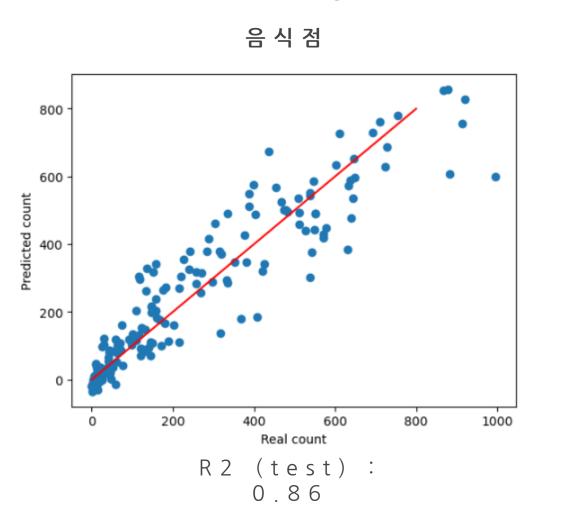
```
polylist = [
     (127.0158715456462, 37.52395552514407), \
     (127.03404427570877, 37.48455972739361), \
     (127.04138283634332, 37.48556651426365), \
     (127.04501866584928, 37.47730743834274), \
     (127.05109704553787, 37.47143038122402), \
     (127.08181938718701, 37.488766534231814), \
     (127.0829699570822. 37.486260930171355). \
      (127.09986054922331, 37.49332977890127), \
      (127.06956401375487, 37.50279404849988), \
      (127.06595858545498, 37.51822131133216), \
      (127.05383896278687, 37.52730956318118), \
      (127.02705198082393, 37.53395010704315)]
  polygon = Polygon(polylist)
  polygon
✓ 0.0s
```

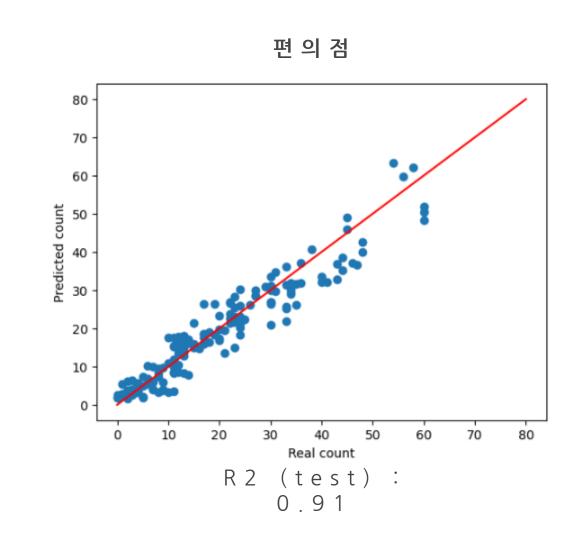


(2) 랜덤 좌표 기준 반경 500m 내 시설별 개수 추출, 전처리

	lat	Ing	food_500	convenience_500	hospital_500	sports_500	tour_500	restroom_500	culture_500
0	37.474002	127.099472	42	9	13	4	1	0	0
1	37.488512	127.061428	13	3	20	7	0	5	0
2	37.490649	127.081547	139	11	43	30	1	4	0
3	37.514602	127.048614	190	26	85	45	14	8	1
4	37.509825	127.062266	511	41	120	31	13	9	4
869	37.464886	127.095948	33	3	20	4	0	0	0
870	37.482109	127.104837	8	1	1	1	0	2	0
871	37.485941	127.105473	111	8	51	17	0	8	0
872	37.472615	127.051909	52	8	9	8	0	0	1
873	37.481765	127.087633	15	7	9	8	0	3	0

(3) 선형회귀(Linear Regression)





(3) 군집화(KMeans)

랜덤 좌표 기준 반경 500m 내 시설별 개수 데이터로 군집화 진행

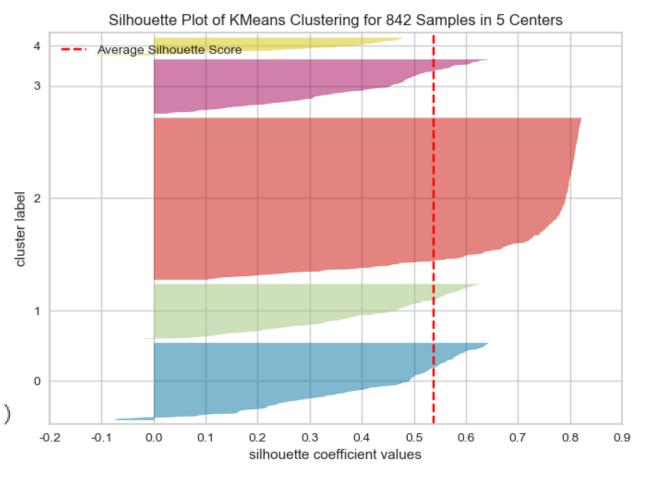
Cluster 2개 ~ 10개 시도

Cluster 2~ 3개가 실루엣계수가 잘 나옴

Cluster 4 ~ 7개는 실루엣계수가 비슷한 수준

> 밀도 레벨을 나누었을 때 최적의 기준이 5개라 판단

avg_value: 0.5372127551650233 silhouette_samples() return 값의 shape: (842,)



(4) 클러스터별 밀도 레벨 구분

		food_500	convenience_500	hospital_500	sports_500	tour_500	restroom_500	culture_500	cluster
평 균 값	0	194.342697	18.808989	75.831461	33.106742	4.561798	4.752809	1.089888	0.0
	1	612.166667	39.031746	148.500000	49.468254	19.626984	6.111111	2.190476	1.0
	2	39.544236	5.774799	21.731903	8.756032	0.613941	3.434316	0.134048	2.0
	3	413.056000	29.912000	109.024000	45.872000	9.512000	5.472000	1.848000	3.0
	4	789.975000	36.375000	320.250000	54.750000	14.550000	7.450000	4.350000	4.0
		food_500	convenience_500	hospital_500	sports_500	tour_500	restroom_500	culture_500	cluster
중 위 값	0	186.5	18.0	61.0	32.0	2.0	5.0	1.0	0.0
	1	600.5	41.0	133.5	47.5	16.0	6.0	2.0	1.0
	2	35.0	5.0	15.0	7.0	0.0	3.0	0.0	2.0
	3	35.0 417.0	5.0 29.0	15.0 97.0	7.0 47.0	0.0	3.0 6.0	0.0 1.0	2.0 3.0

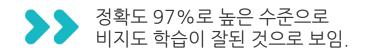
평균값과 중위값을 기준으로 밀도가 높은 클러스터 선별:4>1>3>0>2

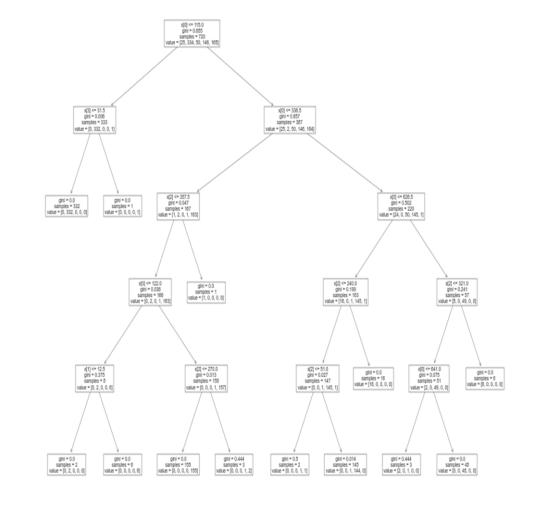
- (5) 비지도 학습한 것을 학습이 잘 됐는지 지도학습으로 정확도 계산
 - 1. sklearn으로 train, test 분류

2. Decision Tree 학습

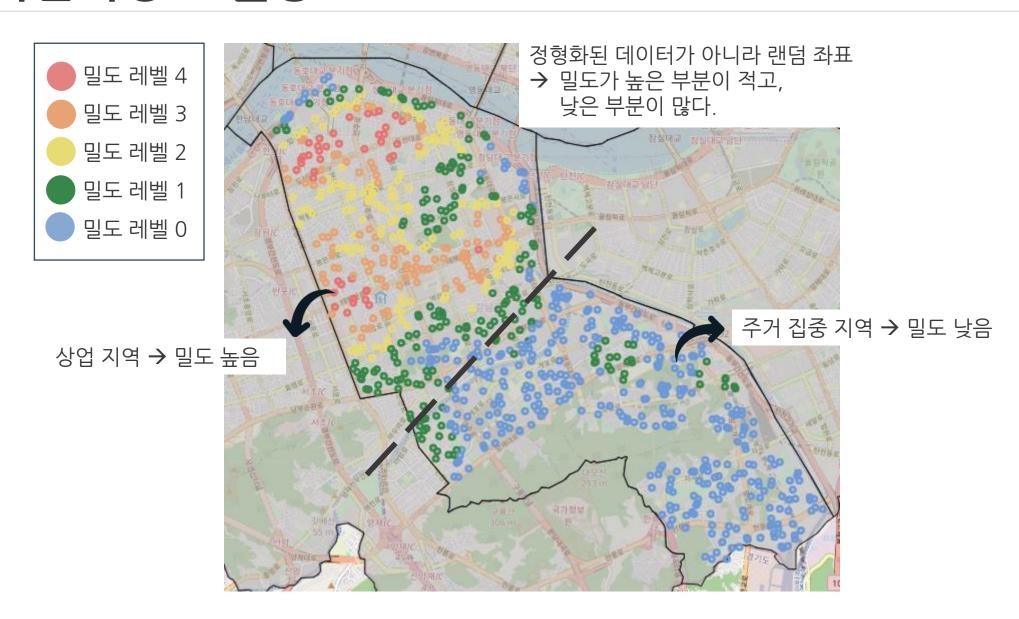
```
DecisionTreeClassifier
DecisionTreeClassifier (max_depth=5, random_state=13)
```

- 3. 정확도 확인
- 0.9763313609467456





머신러닝 모델링 결과 및 시각화





결과 및 시각화

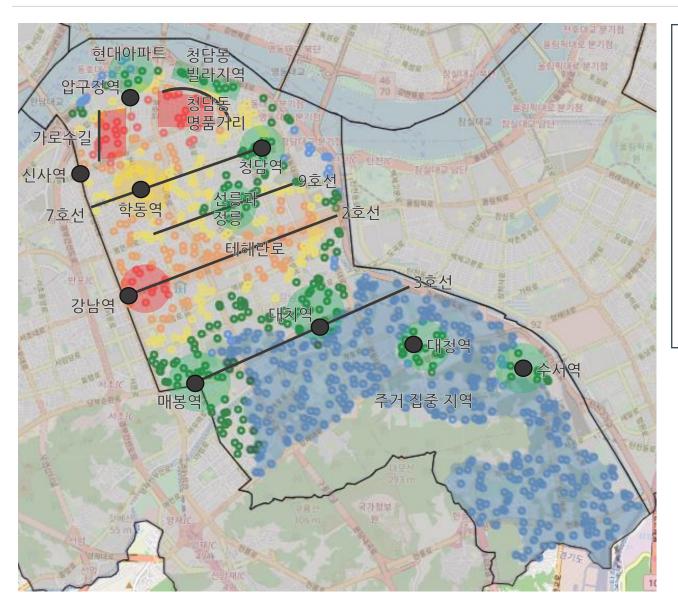
Part 1 밀도 레벨별 특성

Part 2 강남구 인구 대비 시설 수의 군집화

Part 3 특정 좌표의 밀도 레벨과 주변 시설

Part 4 지하철역의 밀도 레벨과 주변 시설, 승객 수

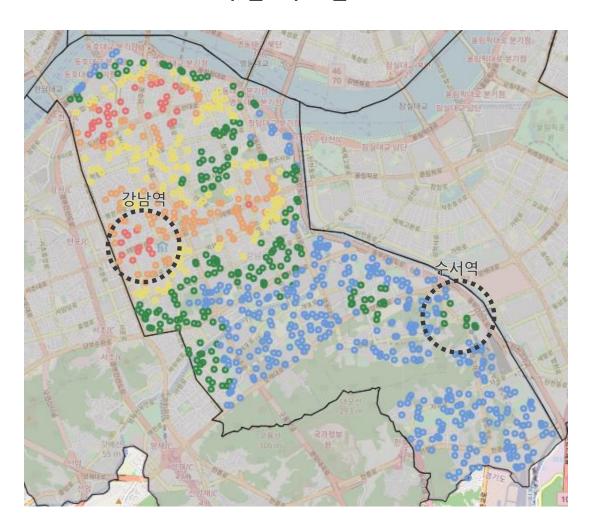
결과 및 시각화 Part 1 밀도 레벨별 특성



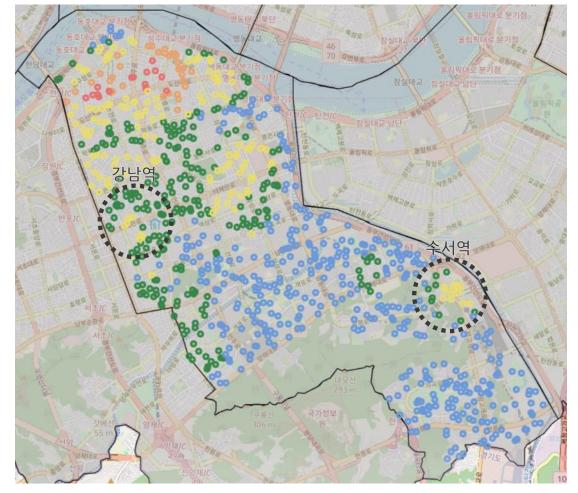
- 밀도 레벨 4 상업 집중 지역
- 밀도 레벨 3 상권과 가까운 지하철역, 대로변
- 밀도 레벨 2 학동역 주변 상권과 조금 떨어진 지역
- 밀도 레벨 1 압구정과 청담의 주거 지역청담역, 선릉과 정릉 주변주거 집중 지역 근처 지하철역
- 🥌 밀도 레벨 0 주거 집중 지역

결과 및 시각화 Part 2 동별 생활인구 대비 시설 수 군집화 특성

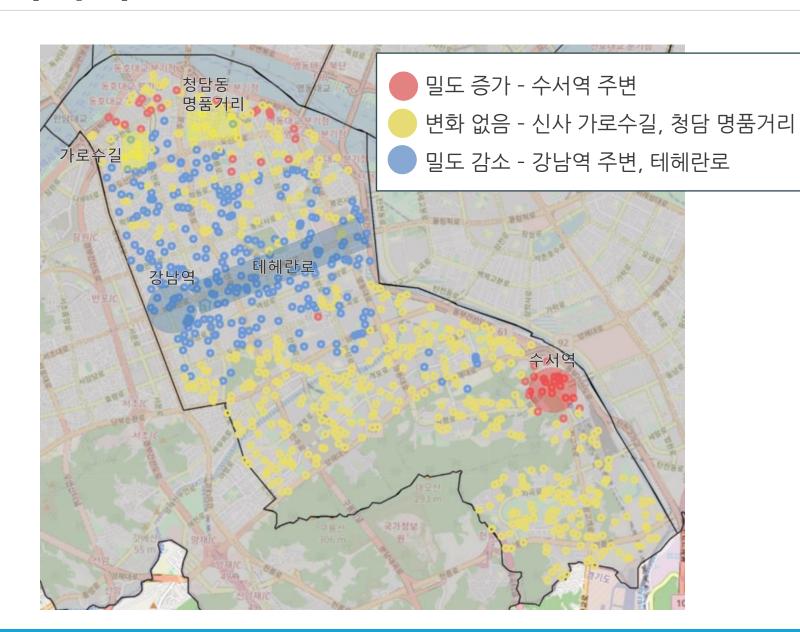
시설 수 밀도



인 구 대 비 시 설 수 밀 도 (생 활 인 구 1 0 만 명 당)

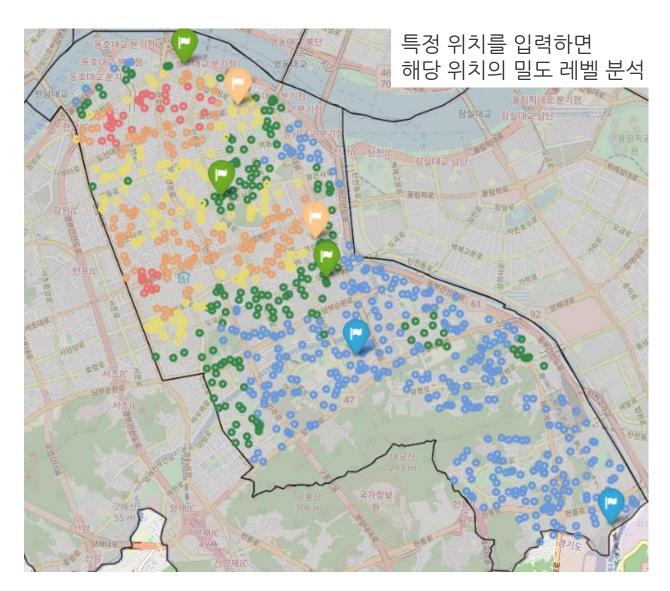


결과 및 시각화 Part 2 시설 수와 인구 대비 시설 수의 밀도 증감 시각화



결과 및 시각화 특정 좌표의 밀도 레벨 추출





결과 및 시각화 특정 좌표의 주변 시설 추출

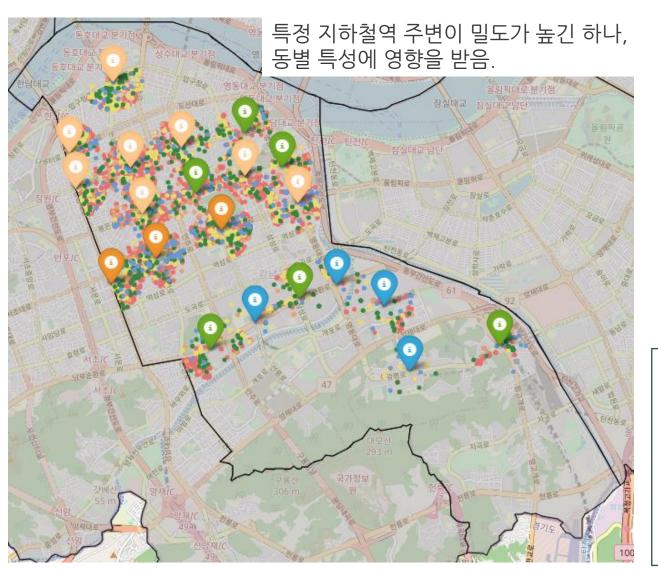






결과 및 시각화 Part 4 지하철역의 밀도 레벨과 주변 시설 추출







결과 및 시각화 Part 4 지하철역의 밀도 레벨과 승객 수

역명	호선	승차총승객수	하차총승객수	총승객수	level
강남	2	73163	70646	143809	3
선릉	2	60605	60712	121317	3
삼성(무역센터)	2	51274	51472	102745	2
역삼	2	43630	49584	93214	3
수서	3	31191	31852	63043	1
압구정	3	30006	32288	62294	2
신사	3	26004	27263	53266	2
강남구청	7	23292	26229	49521	2
학동	7	20489	21651	42140	2
봉은사	9	20225	21227	41452	1
청담	7	17312	18953	36265	1
선정릉	9	15779	16865	32645	1
논현	7	15966	16378	32344	2
도곡	3	11665	11415	23080	0
대치	3	11165	10930	22094	1
매봉	3	11091	10712	21803	1
언주	9	9922	10049	19971	2
일원	3	9985	9601	19586	0
대청	3	9662	9088	18750	0
삼성중앙	9	6703	6935	13638	2
학여울	3	2218	2267	4484	0

- 지하철역 승객 수가 많을수록밀도 레벨이 높게 나오는 경향
- > 강남역 = 강남구 + 서초구

강남구의 강남역만 포함하면 밀도 레벨이 3이긴 하나 실제 강남역 주변은 밀도 레벨이 더 높을 것으로 예상

6.

활용방안



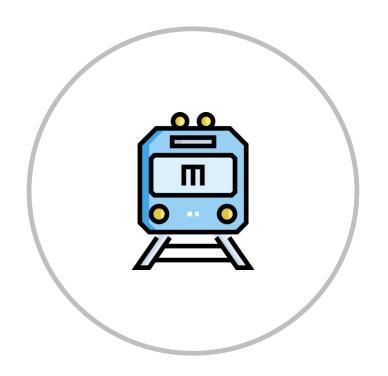
활용방안



특정 좌표 데이터

상권 분석

부동산 분석



역 주변 좌표 데이터

도시개발 계획

공공시설 증설

감사합니다