핀테크 서비스기획

서울분위기지도

팀복례

Today's Index

- 1. 서비스 개요
- 2. 기획의도
- 3. 문제 정의 및 타깃 유저
- 4. 문제 해결 전략(콘텐츠 소개)
- 5. 기준 설정 방식
- 6. 핀테크 연계 방안
- 7. 향후 계획 및 목표
- 8. 마무리

서 네 메 기 1 1



지도에서

서비스개요

서울지역의분위기를

알려주는서비스

7 9 9



기획의도

카드매출 데이터 기반 상권정보 서비스 플랫폼

기획 방향 수정 이유

- 상권 분석 관련 서비스는 이미 다수 존재
- 소상공인보다 일반인들에게 유용한 서비스 필요성 발견

새로운 방향

- 데이터기반지역특성파악
- 일반사용자를위한서울주요지역분위기정보제공
- 시간절약과선택편의를제공하는플랫폼

문제 정의 및 El-Al-Al-



기존 지도에선 어떤 동네인지 알 수 없어서 가질 못하겠어...

문제정의및 타깃유저



조용하면서도 분위기 있는 곳을 가고 싶은데 어딘지 모르겠어...



문제정의및 타깃유저

타깃 유저 선정 기준

- 약속장소를정하려는사람
- 장소선정시거리가최우선조건이아닌사람
- 특정지역분위기를 알고 싶어하는 사람

타깃 유저

- 서울에 거주하면서 안 가본 지역을 탐방하고자 하는 사용자
- 서울외지역에살며서울을방문하고싶은외국인관광객
- 서울외지역에살며서울을방문하고싶은내국인관광객
- 사진 동호회나 취미 모임 등의 활동 목적이 있는 사용자

2024 11월 1일

문제정의및 타깃유저

문제 발견

- 지역분위기를 알고자 하는 사용자는 유명한 장소보다는 덜 알려 진 장소의 분위기를 탐색하려는 경향이 있음
- 유명한지역의분위기는서울에 익숙하지 않은 사용자도 이미 인 지하고 있어 추가적인 정보 탐색의 필요성이 낮음

방문하지 않은 장소, 흔하지 않은 곳을 찾고자 하는 사용자를 주요 타깃으로 설정

팀 복례

문제정의및 타깃유저

문제정의

 서울내특정지역의분위기를직관적으로파악할수있는서비스 가부족함

타깃유저

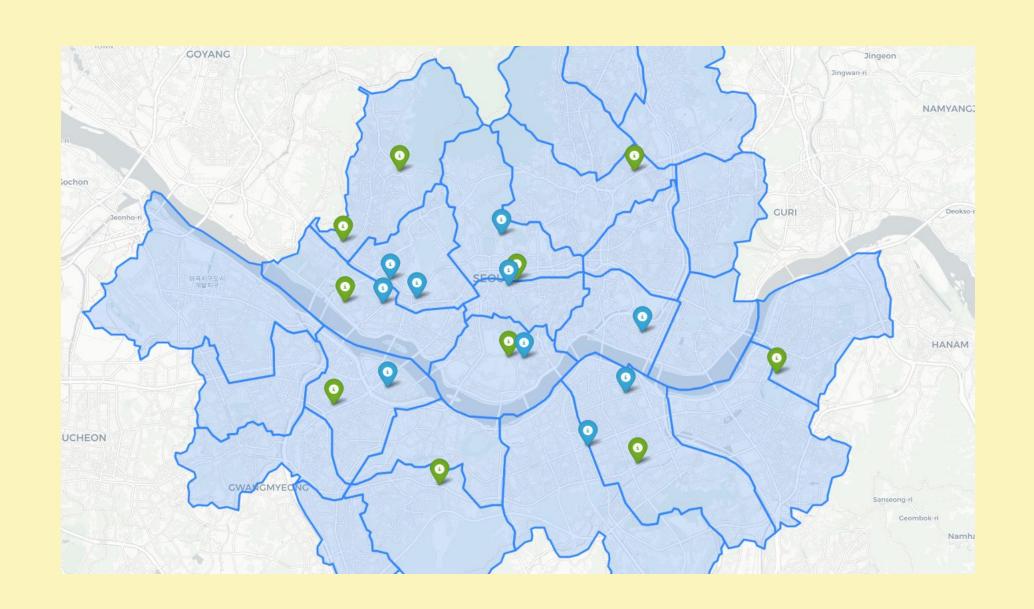
• 서울내처음방문하는지역을탐색하고자하는10~30대사용자

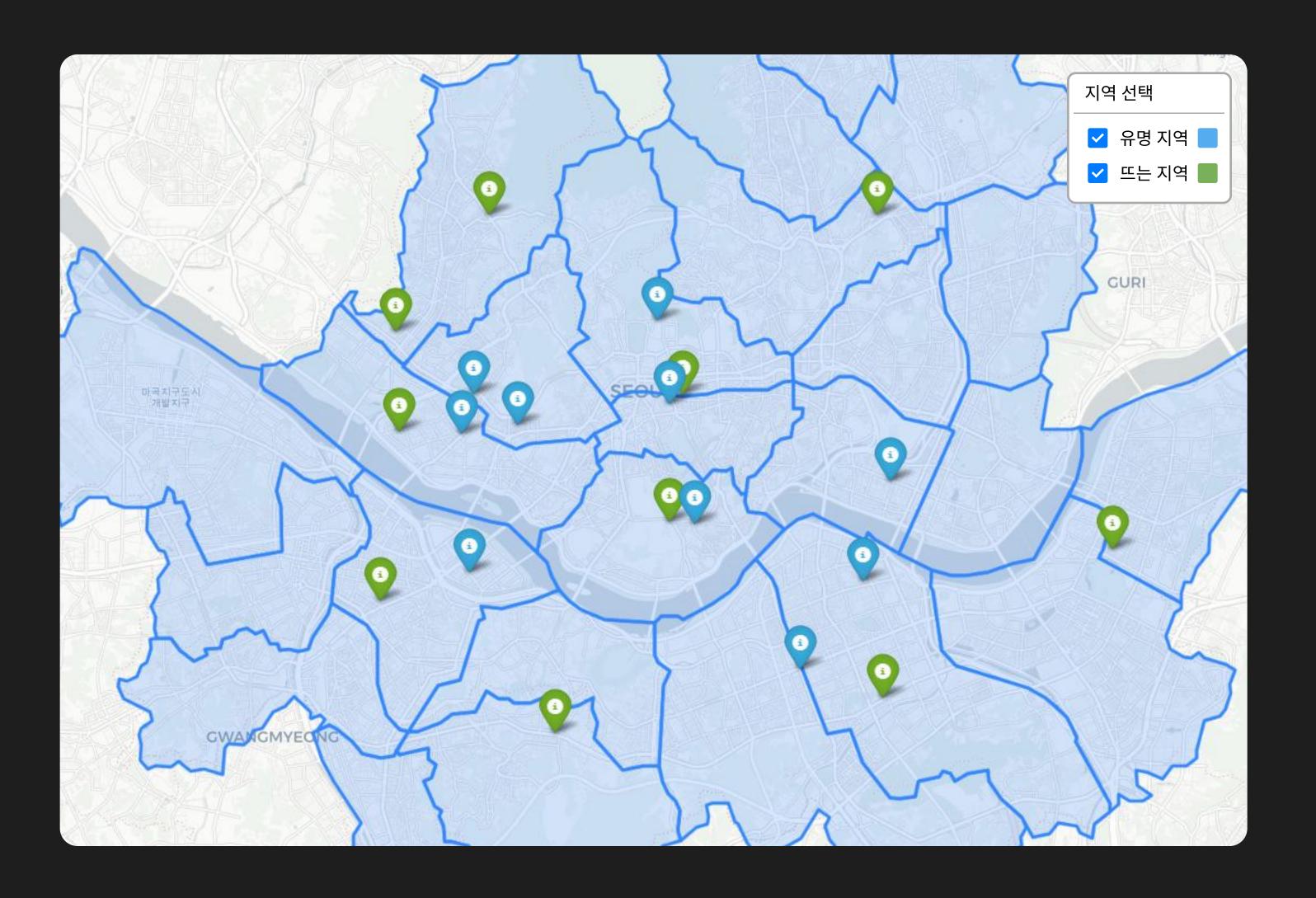


핵심문제에집중

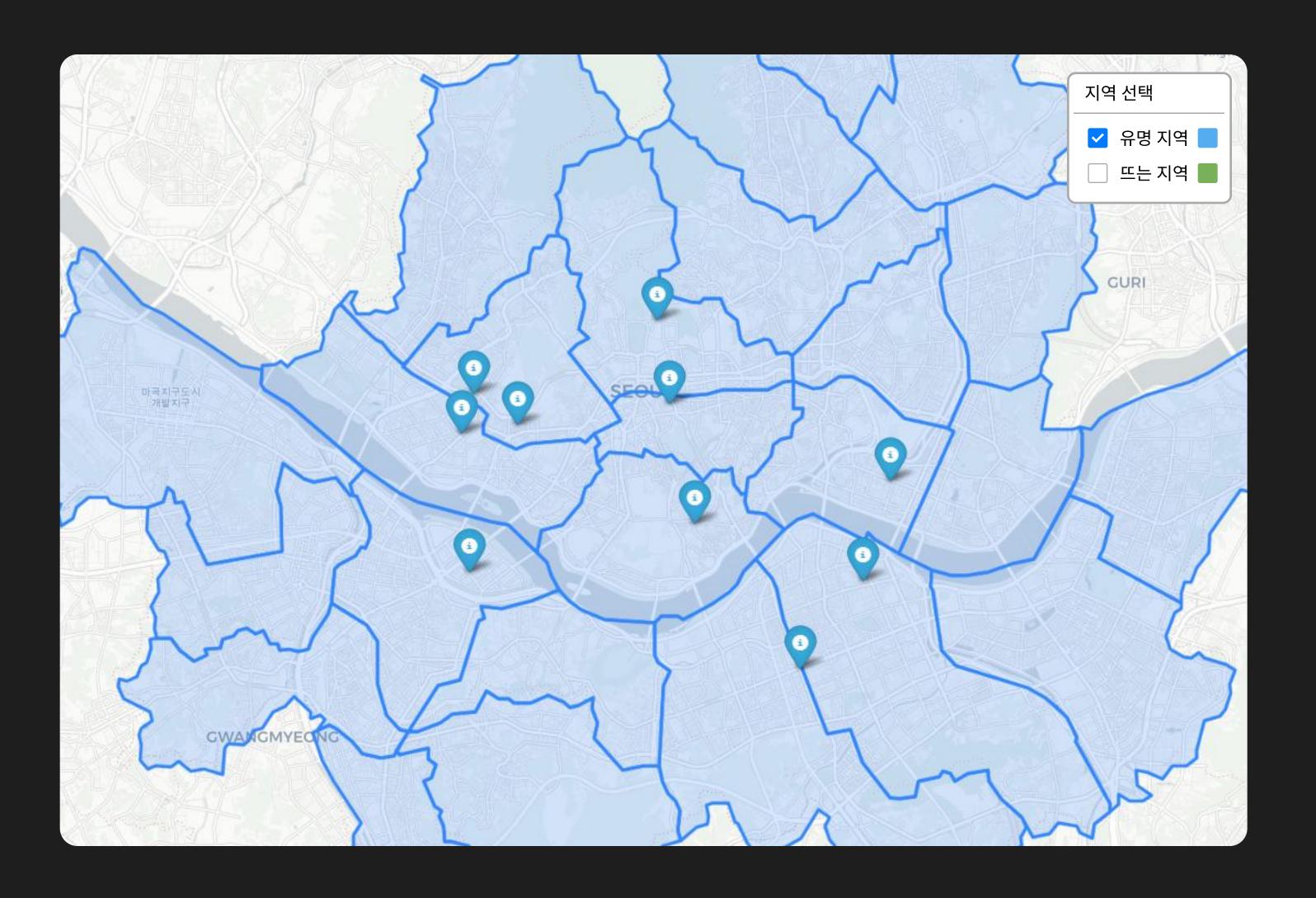
동네 분위기를 알고 싶다.

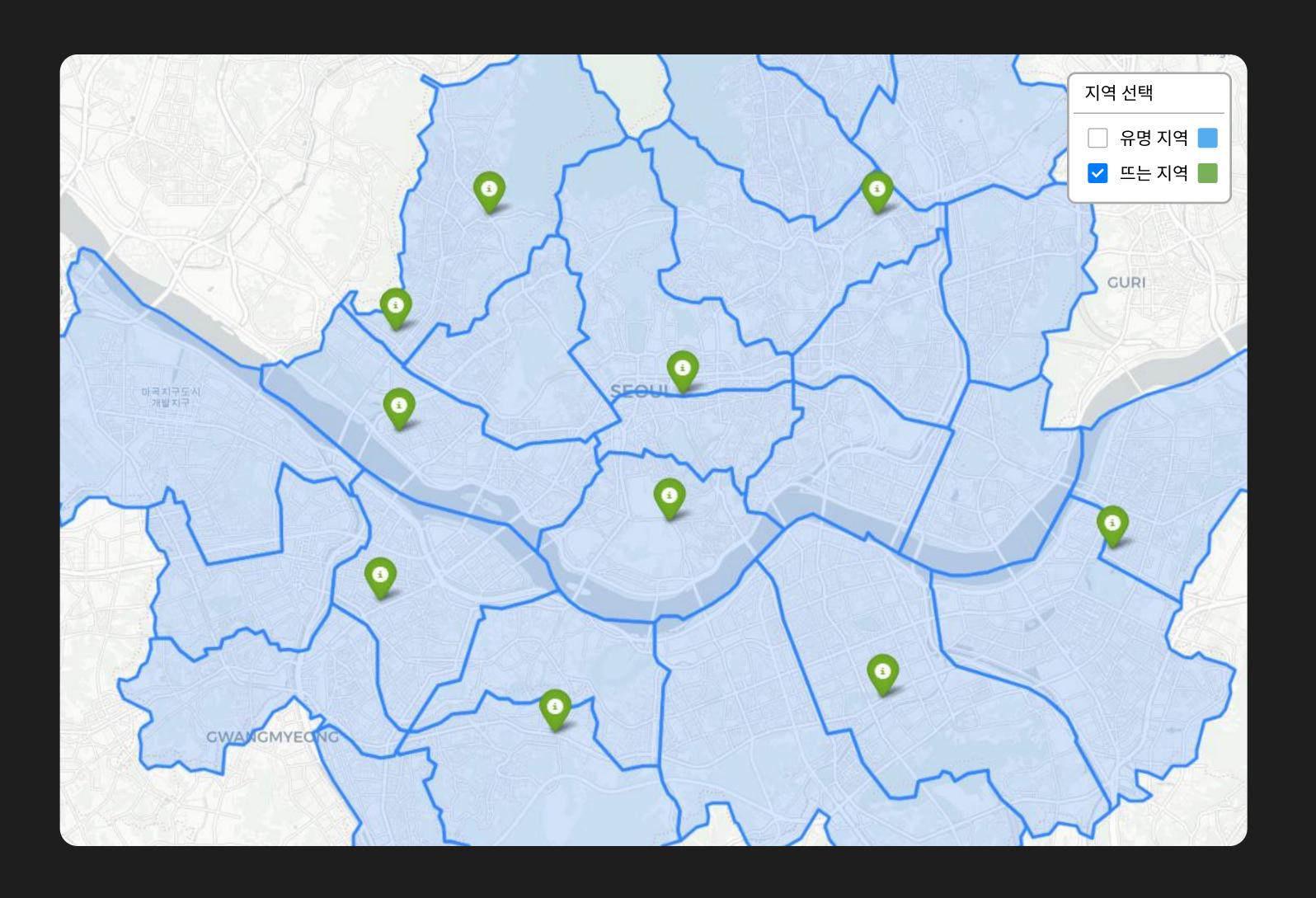
1차 MVP

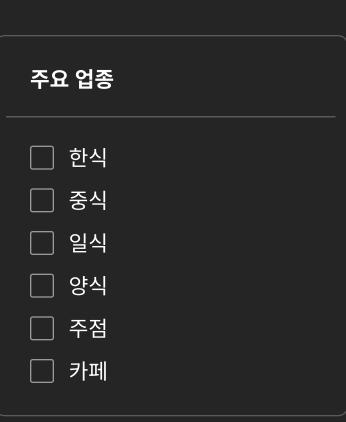


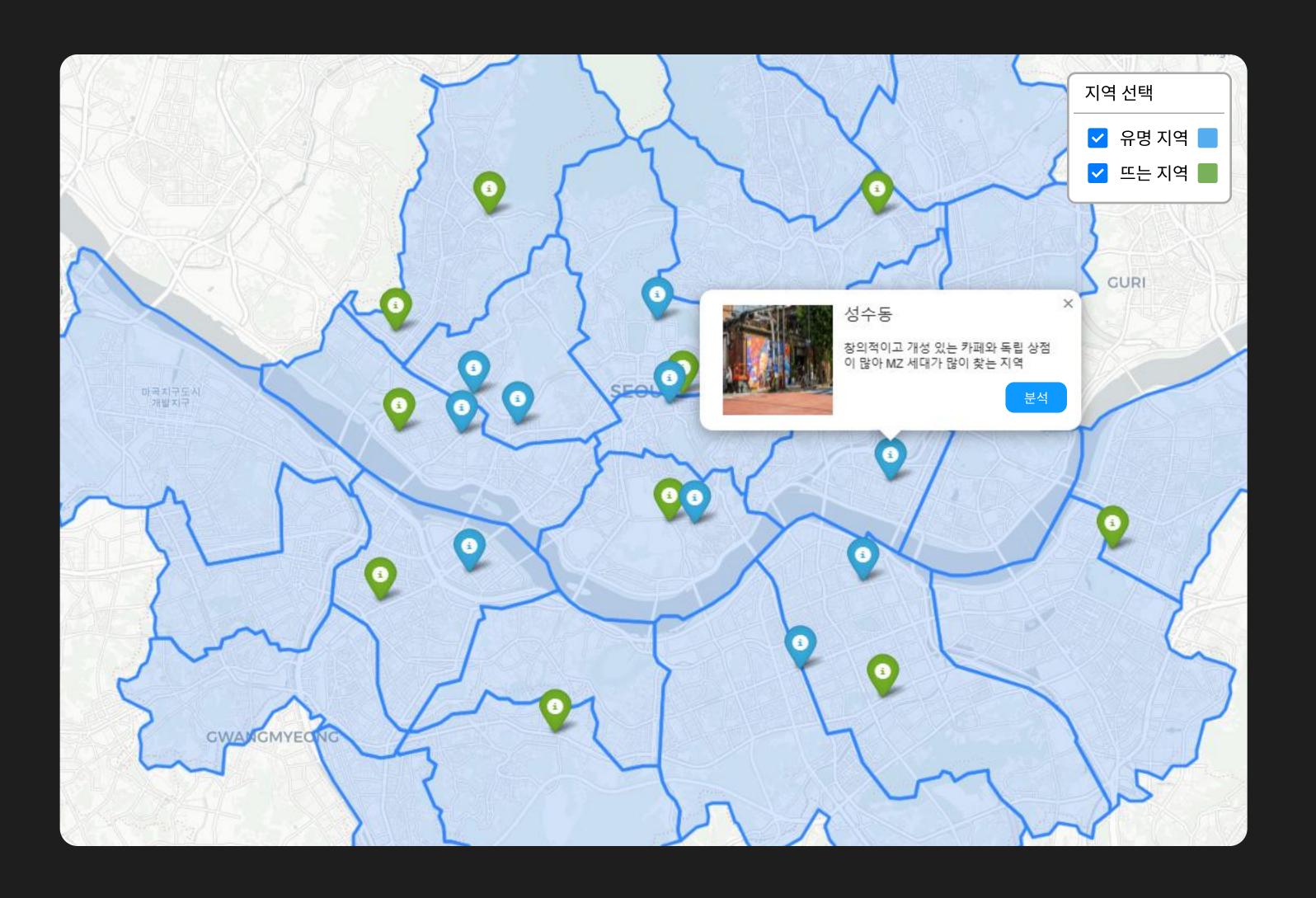


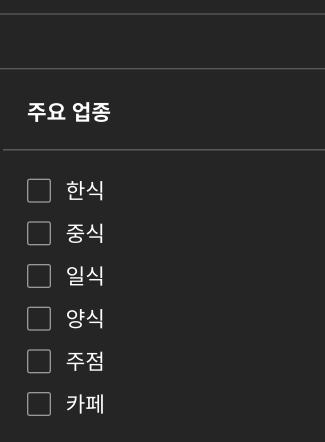
분위기 선택 합한 세련된 고급스러운 감각적인 레트로한 모던한 소박한

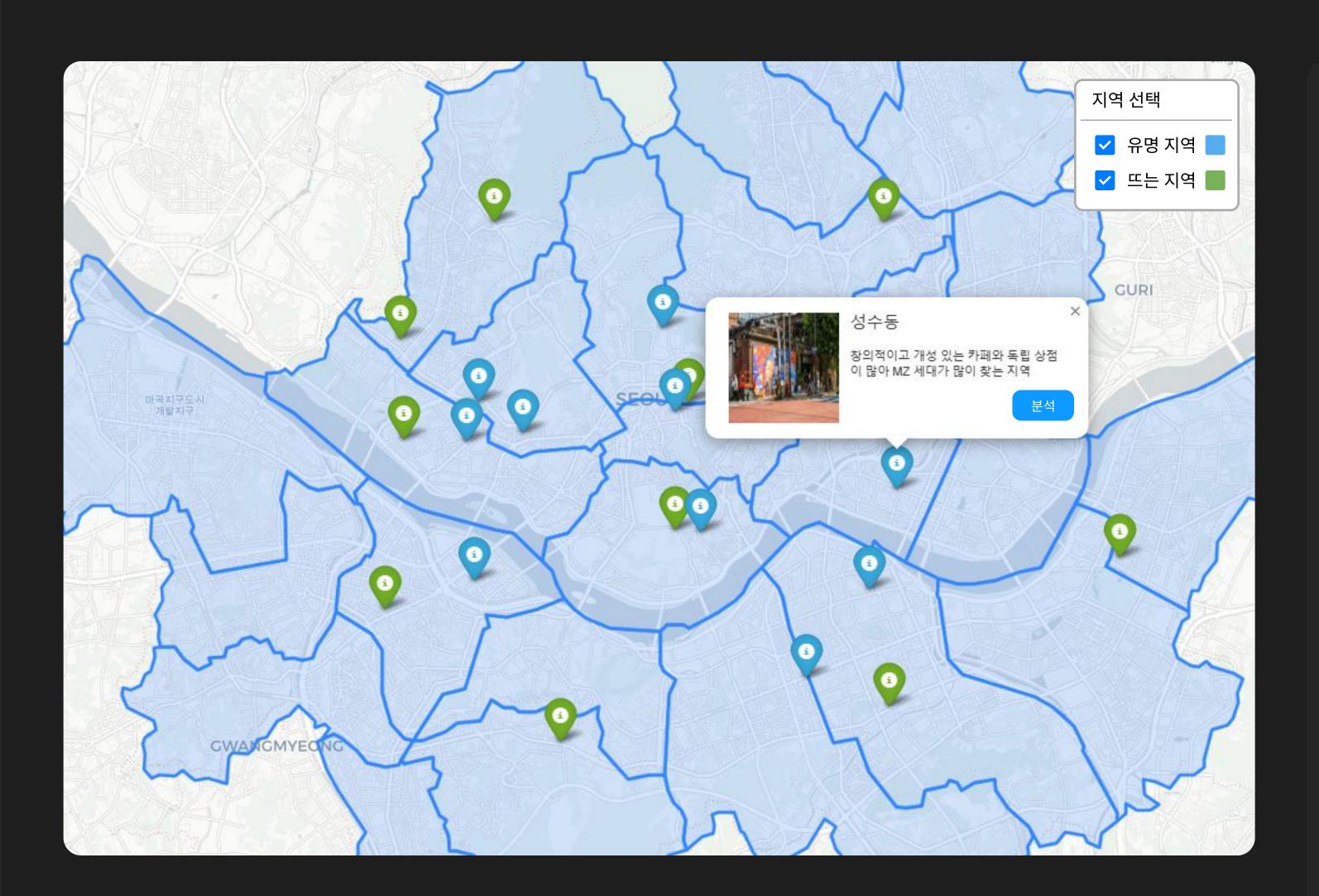












성수동



1. 미식과 다양한 맛집

브런치 카페, 파스타 맛집, 소바식당, 곱창튀김, 아구찜, 치맥

2. 트렌디하고 힙한 분위기

힙한, 플래그쉽스토어, 핫플, 구석구석, 놀거리, 예약

3. 독특한 문화와 예술적 감성

성수낙낙점, 도도한면, 헤이숲, 터치포굿, 새활용, 까치화방, 고토리스낵바

4. 특별한 경험을 제공하는 공간

플라워, 퍼펙트, 놀거리, 웨이팅, 예약

5. 외국적 요소와 글로벌 감성

오키나와, 할리데이비슨

분위기간



팀 복례

분위기기준

네이버블로그API활용

- 특정 동네를 검색어로 활용
- 장소 선택 시 네이버 블로그를 주로 활용
- 네이버 블로그 제목에 핵심 정보를 포함하는 경우가 많아 이를 추출하 여 활용

분위기기준

크롤링글갯수정하기

API수집시사용한파라미터

```
for i in range(1, 1001) :
payload = {'query' : '성수', 'display' : 100, 'start' : i, 'sort' : 'sim'}
```

개수

• 1천 개와 10만 개를 비교했을 때, 결과의 차이가 크게 없음

정렬 기준

- 최신순과 정확도순을 비교한 결과, 두 방식 간 큰 차이는 없었음
- 트렌드를 반영하기 위해 최신순이 필요할 수 있으나, 홍보성 글이 갑작스럽게 증가할 경우 전체적인 분위기 파악에 어려움이 발생할 가능성이 있음
- 정확도순은 일정 기간을 반영하여 결과를 제공하므로, 보다 안정적으로 분위기를 반영할 수 있음
- 이에 따라, 보다 정확한 분위기 파악을 위해 정확도순을 최종 정렬 기준으로 선정함

```
final_data_sungsu['postdate'].apply(lambda x : x.month).value_counts()

postdate
10    66749
9    28474
8    3798
7    689
5    200
6    87
2    3
Name: count, dtype: int64
```

팀 복례

단어구분기준

분위기기준





명사

형태소

두 방식 간 큰 차이는 거의 없음

- 형태소 단위로 나누면 분위기를 나타내는 형용사까지 추출할 수 있어 더 정확한 분석이 가능함
- 따라서, 형태소 단위 분석 방식을 채택하여 보다 정확하게 분위기를 파악하기로 결정함

팀 복례

분위기기준

word2vec 로 단어 연관성 분석

from gensim.models import Word2Vec

model_sungsu_pos = Word2Vec(final_data_sungsu_pos['filtered_list'|, vector_size=100, window=5, min_count=5, workers=8, sg=0)

/home/user/miniforge3/envs/project/lib/python3.8/site-packages/gensim/similarities/__init__.py:15: UserWarning: The gensim.similarities.lev enshtein submodule is disabled, because the optional Levenshtein package https://pypi.org/project/python-Levenshtein is unavailable. Ins tall Levenshtein (e.g. `pip install python-Levenshtein`) to suppress this warning.

model_sungsu_pos_result = model_sungsu_pos.wv.most_similar("전수", topn = 50)
print(model_sungsu_pos_result)

[('서울', 0.3252493441104889), ('풀', 0.29801344871520996), ('아지트', 0.28377464413642883), ('퓌', 0.2657627761363983), ('일정', 0.252149194478 98865), ('모음', 0.25156721472740173), ('추선', 0.24088134067453918), ('성', 0.22753289341926575), ('트', 0.22261402010917664), ('추기', 0.2212 7920389175415), ('전무', 0.21703141927719116), ('주말', 0.2151993364095688), ('음식', 0.21464285254478455), ('삼성전자', 0.2142622023820877), ('읍', 0.21169334650039673), ('성수동', 0.21135416626930237), ('무', 0.21126791834831238), ('독성역', 0.2103927582562365), ('수동', 0.2102744281 2919617), ('데이트', 0.2012328803539276), ('장인', 0.2007361650466919), ('이', 0.2005481868982315), ('플라워', 0.19895438849925995), ('스툰', 0.1 981329321861267), ('미디엄', 0.1964150369167328), ('브런치', 0.195330411195755), ('침대', 0.19241897761821747), ('다너오', 0.19081297516022815), ('잦', 0.18888714969553528), ('즐기', 0.18822160363197327), ('성수역', 0.18756050063800812), ('카데', 0.18657484650611877), ('플레이스', 0.185292 8251028061), ('급', 0.18435005843639374), ('더', 0.18346545100212097), ('선착순', 0.18112950026988963), ('맥주', 0.17689664661884368), ('본위기', 0.17603106796741486), ('여자', 0.17320621013641357), ('시즌', 0.17286039888858795), ('카드', 0.17138542234897614), ('민수', 0.1706274002790 451), ('색상', 0.17661132192611694), ('브랜드', 0.16914683588039856), ('비', 0.16890788078308105), ('고토리', 0.168745219707489), ('르노', 0.16862 34474182129), ('구석구석', 0.16745461523532867), ('소문', 0.16684883832931519), ('코스', 0.16498854756355286)]

형태소 별

model_sungsu_split = Word2Vec(final_data_sungsu['title3'], vector_size=100, window=5, min_count=5, workers=0, sg=0)

model_sungsu_split_result = model_sungsu_split.wv.most_similar("營令器", topn = 50)
print(model_sungsu_split_result)

[('추천', 0.5017144083976746), ('도도한면', 0.4707017242908478), ('청수낙낙점', 0.44273093342781067), ('이구쩹이', 0.431128591299057), ('곱창튀집', 0.4195011556148529), ('업민수', 0.41679736971855164), ('가볼만한곳', 0.41621169447898865), ('플라워', 0.41618552803993225), ('파스타맛집', 0.40682750940322876), ('오키나와', 0.4043801724910736), ('브린치카데', 0.4028417468070984), ('소바식당', 0.40249767899513245), ('지맥', 0.4022502601146698), ('꽃집', 0.3997594110110206), ('부카커', 0.3991151452064514), ('맥주', 0.3960549235343933), ('사전예약링크', 0.395447313785553), ('집님팬식당', 0.3798460066318512), ('구식구식', 0.37453803420066833), ('집한', 0.37358006834983826), ('까지화병', 0.3719693422317505), ('퓨전음식', 0.37083134055137634), ('성수병나오는', 0.36950182914733887), ('이르제', 0.36576616764068604), ('헤이숲', 0.3648507297039032), ('더치포굿', 0.36270299553871155), ('할리데이비슨', 0.3623675479888916), ('헤어', 0.3607630729675293), ('동극한', 0.35724374651908875), ('소금누록', 0.3566402792930603), ('시간', 0.35597172379493713), ('결들이기', 0.3554367423057556), ('핫플', 0.35507968068122864), ('새활용', 0.35502851009368896), ('모프트', 0.3525893986225128), ('내가', 0.35145246982574463), ('버거', 0.35041192173957825), ('플래그쉽스토어', 0.3493529260158539), ('성수일', 0.348224937915802), ('퍼펙트', 0.34786558151245117), ('놀거리', 0.3465249836444855), ('우체국', 0.34594225883483887), ('웨이팅', 0.34591159224510193), ('고토리스낵바', 0.3445815145969391), ('예약', 0.3439272946158844), ('브런치', 0.3420076872216034), ('인기메뉴', 0.34107378125196735), ('대형', 0.33955585956573486), ('서울', 0.3387226799922943), ('코게리베이글', 0.3371832072734833)]

띄어쓰기 기준

형태소 별로 진행하기로 했지만 띄어쓰기 기준으로 제목을 나누고 word2vec를 돌린 결과 특정 음식 및 음식점 명이 나옴.

→ 추후 음식점을 추천한다고 했을 때 사용할 수 있을 것

판테크와의 연계



핀테크 연계

타깃유저에따라달라지는니즈

사용자의 니즈가 타깃 유저마다 다르기에 타깃 유저가 정해지면 그에 맞는 핀테크와의 연계방안 수립할 예정

핀테크 연계

지역별 레벨업

- 사용자가 특정 지역에서 반복적으로 소비를 하면 해당 지역의 레벨이 올라 가고, 레벨이 높아질수록 더 많은 혜택 을 받는 시스템
- 예를 들어, 강남 레벨이 1이면 2% 할 인, 레벨이 3이면 5% 할인 등으로 혜 택이 점진적으로 강화됨

가상 상권 탐험

- 사용자가 소비를 통해 특정 상권을 점령하고, 점령한 상권을 기반으로 리더보드에 이름을 올리는 방식. 매달 리더보드 상위에 오르는 사용자에게는 특별한 금융 혜택을 제공
- 각 상권을 점령하는 재미를 추가해, 사용자가 상권에서 더 자주 소비하도록
 유도할 수 있음

앞으로의 계획



앞으로의계획

1차 MVP 배포방안

배포

- aws 사용해 배포 예정
- ui는 streamlit 활용
- 지도는 folium 활용

구글 애널리틱스 활용해 사용자의 반응 추적 및 인사이트 수립

앞으로의 계획

1차MVP 배포지역

지역 선정 기준

유명지역10곳 vs 뜨는지역10곳

- 유명 지역은 일반적으로 유명한 10곳 선정
- 뜨는 지역은 '뜨는 상권'이라는 홈페이지에서 나온 뜨는 동네 10곳으로 지정

팀 복례

Thankyou