강남구 편의점 매출 예측 서비스

4조 - Convenience Insights 2024-03-07 ~ 2024-03-29



목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집 - 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



- - 모델 생성 - 모덱 한습
 - 모델 학습 - 모델 성능 검증
 - 편의점 예상 매출 산출

서비스 및 문서



- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집 - 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



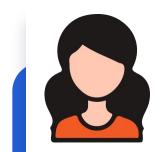
- 모델 생성
- 모델 학습 모델 성능 검증
- 편의점 예상 매출 산출

서비스 및 문서



- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

팀원 구성



최혜린 팀장

- 데이터 전처리
- EDA
- 지도 시각화
- Streamlit 구현



김진아 팀원

- 데이터 전처리
- EDA / 통계 분석
- Machine Learning



송 민 팀원

- EDA / 통계 분석





송준호 팀원

- EDA / 통계 분석
- Machine Learning
- 지도 시각화
- Streamlit 구현



한대희 팀원

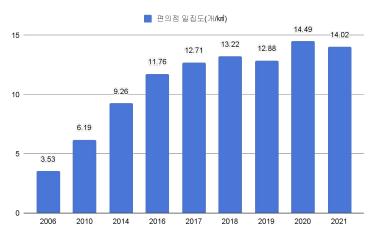
- 통계 분석
- Machine Learning

기획 배경

- 21년 말 기준 서울의 편의점은 총 8,493개로 06년 2,139개 대비 약 4배 증가
- 1k㎡당 편의점 수를 나타내는 밀집도 또한 06년 3.5개에서 21년 14개로 증가

| 서울 지역 편의점수 | ■ 편의점 수

| 서울 지역 편의점 밀집도 |



출처: 서울시, 서울 편의점 운영실태 및 현황 분석자료

기획 배경

- 강남구 편의점 467개, 노원구 편의점 179개로 약 2.6배 차이
- 이는 강남구에 편의점을 창업할 시 경쟁이 더 심한 것으로 해석할 수 있으며, 상권 분석이 필수적임을 시사

| 자치구별 편의시설 수 |

2993개 강남구 종로구 마포구 서대문구 서초구 용산구 강동구 강서구 중랑구 강북구 양천구 807개 노원구 2000 3000

| 노원구와 강남구의 편의점 수 |



출처: 쿠키뉴스, 카페 1950개·편의점 470개···강남구, 서울 최대 '슬세권'

기획 배경

편의점 창업시, 편의점 본사에서 가맹점주에게 예상 매출액을 알려주는 법이 존재하지만,
 창업 후 본사가 제시한 매출액과 실제 매출액의 차이가 커 가맹점주들이 어려움을 겪는 사례가 발생하기도 함

| 편의점 창업 시장의 문제점 |

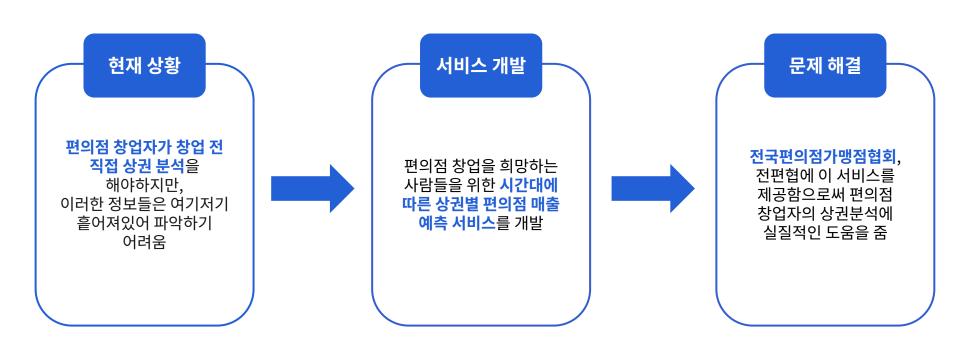






출처: 더스쿠프, 편의점 본사가 제시한 '예상 매출액'이 과장이라면… 시민일보, 홈플러스, 예비 편의점주에 예상매출 뻥튀기

기획 배경



기획 배경

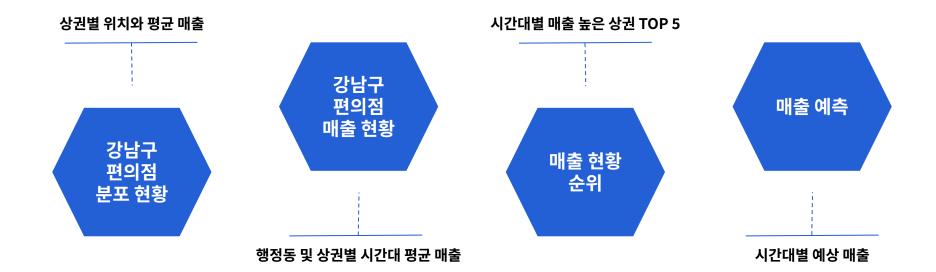
● 전국편의점가맹점협회 사이트에 접속하여 확인한 결과, 경영보고서, 노무관리, 세무정보와 같은 서비스는 존재하지만, 편의점 창업자를 위한 상권분석 서비스는 없는 것으로 확인





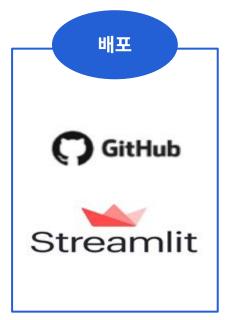


웹 서비스 소개



개발 환경

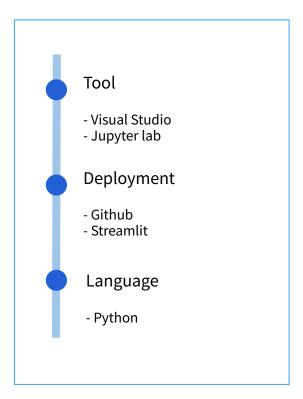








개발 환경





Library

- pandas
- numpy
- plotly
- matplotlib
- seaborn
- streamlt
- streamlit_option_menu
- streamlit_folium
- folium
- geopandas
- os
- time
- sklearn
- xgboost
- statsmodel
- scipy
- lgbm
- re
- jolib

프로젝트 수행 기간

SUN	MON	TUE	WED	THU	FRI	SAT
3	4	5	6 프로젝트 시작	7	8	9
				서비스	기획	
					데이터 수집	
					데이터 전	던처리
10	11	12	13	14	15	16
	데이터	전처리				
		EDA / 통계 분석				
					모델링	
17	18	19	20	21	22	23
		모델링	ı			
			서비스 구현			
					PPT 제작	
24	25	26	27	28 최종 배포	2 <mark>9</mark> 프로젝트 마감	30
		PPT 제작	1			

목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집 - 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



- 모델 생성
- 모델 학습 모델 성능 검증
- 편의점 예상 매출 산출

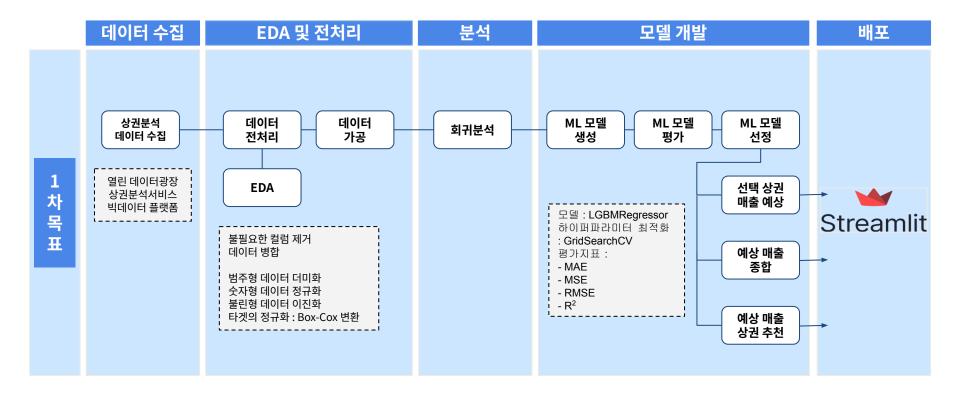
서비스 및 문서



- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

2. 프로젝트 문서

FLOW CHART



2. 프로젝트 문서

WBS

구분	주요 업무	1주차 (3/06 ~ 3/09)	2주차 (3/10 ~ 3/16)	3주차 (3/17 ~ 3/23)	4주차 (3/24 ~ 3/29)
기획	주제 선정				
데이터 수집	API 데이터 수집				
데이터 전처리	데이터 형식 통일				
데이터 탐색	EDA				
데이터 시각화	공간 및 지도 시각화				
통계 분석	회귀분석				
모델링	모델 생성 및 평가				
서비스 구현	Streamlit 배포				
최종	프로젝트 발표				

목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집
- 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



- 모델 생성
- 모델 학습 모델 성능 검증
- 편의점 예상 매출 산출

서비스 및 문서



- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

데이터 수집

대분류		상권 분석 서비스 데이터						
구분	추정매출	길단위인구	상주인구	직장인구	소득소비	영역	집객시설	점포
상세 내용	- 분기 매출 금액 - 분기 매출 금액 - 분기 매출 건수 - 시간대 매출 건수 - 연령대 매출 금액 - 연령대 매출 금액 - 성별 매출 건수 - 성별 매출 건수 - 요일 매출 건수 - 요일 매출 건수	- 총 유동인구 수 - 성별 유동인구 수 - 연령 유동 인구 수 - 시간대 유동인구 수 - 요일 유동인구 수	- 총 상주인구 수 - 성별 상주인구 수 - 연령대 상주인구 수 - 총 가구 수 - 아파트 가구 수 - 비아파트 가구 수	- 총 직장인구 수 - 성별 직장인구 수 - 연령대 직장인구 수	- 월 평균 소득 금액 - 소득 구간 - 총 지출 금액 - 유형 지출 금액	- X 좌표 - Y 좌표 - 자치구 코드 - 행정동 코드 - 면적	- 총 집객시설 수 - 유형 집객시설 수	- 개/폐업률 - 개/폐업 점포 수 - 총 점포 수 - 유사 업종 점포 수 - 프랜차이즈 점포 수
출처	서울열린데이터광장							

데이터 전처리

1. 강남구, 편의점 데이터만 추출



데이터 전처리

2. 데이터 병합 전 결측치 확인

구분	추정매출	길단위인구	상주인구	직장인구	소득소비	영역	집객시설	점포
결측치	결측치 X	결측치 X	결측치 X	결측치 X	- 월_평균_소득_금액 - 소득_구간_코드 - 지출_총금액 - 식료품_지출_총금액 - 의류_신발_지풀_총금액 - 생활용품_지출_총금액 - 의료비_지출_총금액 - 교통_지출_총금액 - 여가_지출_총금액 - 문화_지출_총금액 - 문화_지출_총금액 - 교육_지출_총금액 - 유흥_지출_총금액	결측치 X	- 관이 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수	결측치 X

데이터 전처리

같은 상권인 다른 분기의 평균 값으로 대체

2. 데이터 병합 전 결측치 확인

구분	추정매출	길단위인구	상주인구	직장인구	소득소비	영역	집객시설	점포
결측치	결측치 X	결측치 X	결측치 X	결측치 X	- 월_평균_소득_금액 - 소득_구간_코드 - 지출_총금액 - 식료품_지출_총금액 - 의류_신발_지풀_총금액 - 생활용품_지출_총금액 - 의료비_지출_총금액 - 교통_지출_총금액 - 여가_지출_총금액 - 문화_지출_총금액 - 문화_지출_총금액 - 교육_지출_총금액 - 유흥_지출_총금액	결측치 X	- 산수 - 은행 병원 수 - 은행 병원 수 - 은행 병원 수 - 은행 병원 수 - 한 부지원 의교 수 - 한 부지원 의교 수 수 초등 학교 점 마켓 수 역 터 역 기장 수 	결측치 X

강남구 편의점 매출 예측 서비스

데이터 전처리

결측치, 0으로 대체

2. 데이터 병합 전 결측치 확인

구분	추정매출	길단위인구	상주인구	직장인구	소득소비	영역	집객시설	점포
결측치	결측치 X	결측치 X	결측치 X	결측치 X	- 월_평균_소득_금액 - 소득_구간_코드 - 지출_총금액 - 식료품_지출_총금액 - 의류_신발_지풀_총금액 - 생활용품_지출_총금액 - 의료비_지출_총금액 - 교통_지출_총금액 - 교통_지출_총금액 - 문화_지출_총금액 - 문화_지출_총금액 - 교육_지출_총금액 - 유흥_지출	결측치 X	- 관하는 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수 수	결측치 X

데이터 전처리

3. 데이터 병합

구분	공통 컬럼
추정매출	
길단위인구	
상주인구	- 기준_년분기_코드
직장인구	- 상권_구분_코드 - 상권_구분_코드_명 상권 코드
소득소비	- 상권_코드_명
집객시설	
점포	

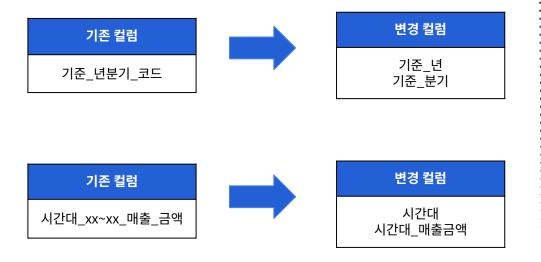
공통 컬럼을 기준으로 1차 병합



강남구 위치 정보 2차 병합

데이터 전처리

4. 컬럼 변경



기준_분기	기준_년
1	2021
1	2021
1	2021
1	2021
1	2021

시간대	시간대_매출금액
00~06	377166450.0
06~11	222467605.0
11~14	192457360.0
14~17	230188421.0
17~21	531497598.0

데이터 전처리

5. 불필요한 컬럼 제거

불필요한 컬럼 - 매출 건수 관련 컬럼 - 성별 관련 컬럼 - 요일 관련 컬럼 - 요일 관련 컬럼 - - 유형별 집객시설 수 - 유형별 지출 총금액

불필요한 컬럼 제거

최종 컬럼

- 시간대_매출금액
- 기준 년
- 기준 분기
- 상권_구분_코드_명
- 상권 코드 명
- 행정동_코드_명
- 시간대
- 시간대_유동인구_수
- 총 직장 인구 수
- 총_상주인구_수
- 총_가구_수
- 집객시설_수

- 월_평균_소득_금액
- 지출_총금액
- 유사_업종_점포_수
- 개업 점포 수
- ____ 폐업_점포_수

목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집 - 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



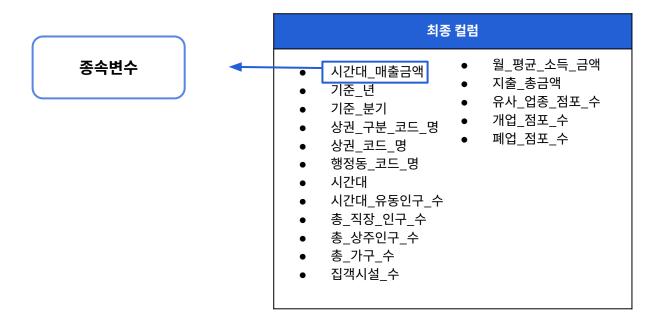
- 모델 생성
- 모델 학습 모델 성능 검증
- 편의점 예상 매출 산출

서비스 및 문서



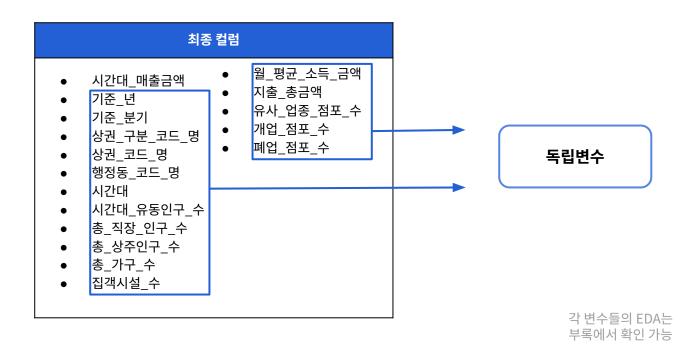
- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

최종 컬럼 확인



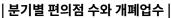
각 변수들의 EDA는 부록에서 확인 가능

최종 컬럼 확인

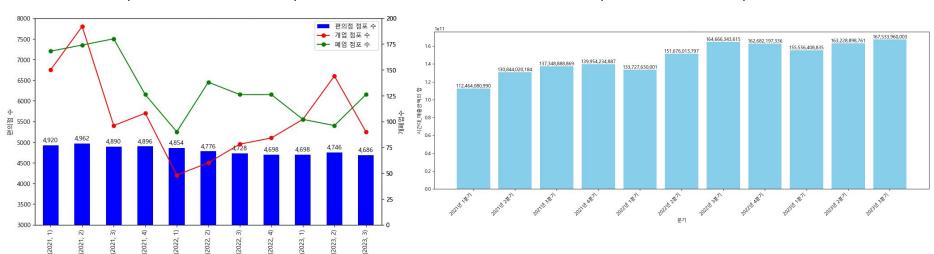


EDA

- 강남구는 대부분 편의점 개업 점포 수보다 폐업 점포 수가 더 많음
- 편의점 수는 조금씩 줄어드는 추이를 보이나, 거의 비슷한 수준 기록 중
- 반면에 매출 금액은 조금씩 증가하는 추이 기록



|년도 및 분기별 매출금액|



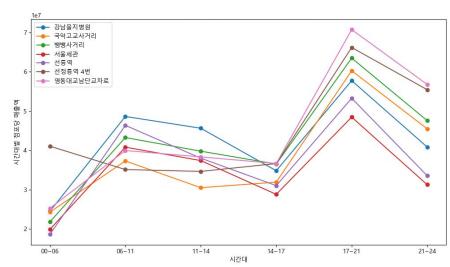
EDA

- 상권에 따라 매출액이 다름
- 임의의 상권을 추출했을 때, 시간대별 매출 추이가 비슷하나, 상권별로 조금씩 다른 매출 추이를 보임
- 상권에 따라 시간대별 매출에 영향을 끼치는 요인이 다를 것으로 예상할 수 있음

| 2021년 ~ 2023년 3분기 상권별 평균 매출액 |

1- 354,728,363 344,754,175 328,109,858 317,444,660 306,464,153 295,044,606 281,338,000 269,099,867 267,730,059

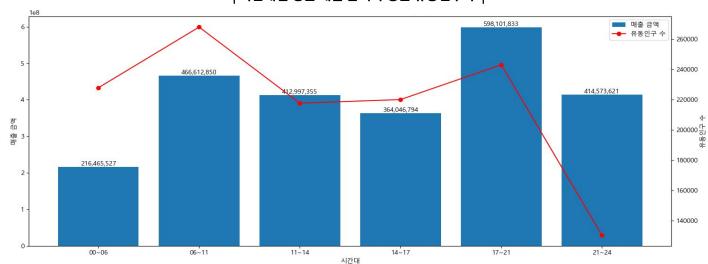
| 상권에 따른 시간대별 점포당 평균 매출액 |



EDA

- 출퇴근 시간에 높은 매출을 기록함
- 유동인구가 많을 때 매출이 증가하는 추이를 보이지만, 21~24 시간대에서는 유동인구가 크게 줄어듦에도 불구하고 출퇴근 시간 다음으로 많은 매출을 기록함
- 유동인구 수 외에도 다른 변수들이 시간대 매출에 영향을 끼칠 것으로 예상할 수 있음

|시간대별 평균 매출 금액과 평균 유동인구 수 |



선행연구 기반 컬럼 추가

선행연구에 기반하여, '편의점 밀도', '연령별 상주인구 비중', '연령별 직장인구 비중' 컬럼 추가

기존 컬럼

- 기준 년
- 상권_구분_코드_명 유사_업종_점포_수
- 상권 코드 명
- 행정동 코드 명
- 시간대
- 시간대 매출금액
- 시간대 유동인구 수
- 총 직장 인구 수
- 총 상주인구 수
- 총 가구 수
- 집객시설 수

• 월_평균_소득 금액

- 기준_분기 지출_총금액

 - 개업 점포 수
 - 폐업_점포_수

최종 컬럼

- 기준 년

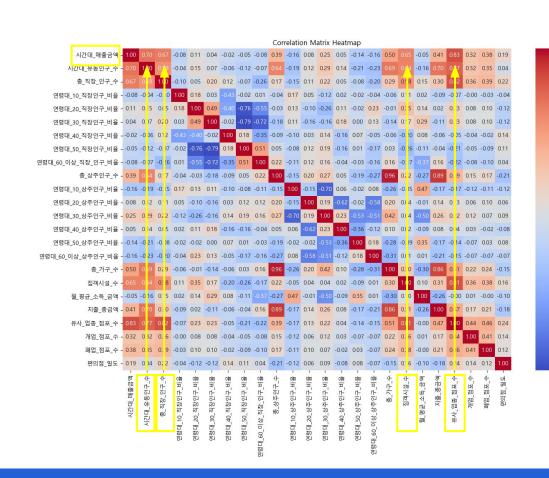
- 상권 코드 명
- 행정동 코드 명
- 시간대
- 시간대 매출금액
- 시간대_유동인구_수 연령별 직장인구 비중
- 총 직장 인구 수
- 총 상주인구 수
- 총 가구 수
- 집객시설 수

- 월 평균 소득 금액
- 기준_분기 지출_총금액
- 상권_구분_코드_명 유사_업종_점포_수
 - 개업 점포 수
 - 폐업_점포_수
 - 편의점 밀도
 - 연령별 상주인구 비중

상관분석

- 유사_업종_점포_수 0.83
- 시간대_유동인구_수 0.70
- 총_직장_인구_수 0.67
- 집객시설_수 0.65

=> 해당 변수들이 시간대_매출금액에 비교적 많은 영향을 끼칠 것으로 예상



- 0.4

- 0.0

- 00.2

- 🗆 0.6

다중공선성

- 독립변수들 간의 VIF 확인
- 연령별_직장인구_비율, 연령별_상주인구_비율, 총_상주인구_수, 총_가구_수, 유사_업종_점포_수의 VIF가 10이상으로 높음

=> 트리 기반의 모델을 활용하여 다중공선성 문제를 해결할 것으로 기대

features	VIF Factor	
시간대_유동인구_수	4.457923	0
총_직장_인구_수	5.303403	1
연령대_10_직장인구_비율	inf	2
연 <mark>령대_20_직장인구_비</mark> 율	inf	3
연령대_30_직장인구_ <mark>비</mark> 율	inf	4
연령대_40_직장인구_비율	inf	5
연령대_50_직장인구_비율	inf	6
연령대_60_이상_직장_인구_비율	inf	7
총_상주인구_수	35.345023	8

9	inf	연령대_10_상주인구_비율
10	inf	연령대_20_상주인구_비율
11	inf	연령대_30_상주인구_비율
12	inf	연령대_40_상주인구_비율
13	inf	연령대_50_상주인구_비율
14	inf	연령대_60_이상_상주인구_비율
15	32.874815	총_가구_수
16	5.411849	집객시설_수
17	2.586857	월_평균_소득_금액
18	6.784772	지출_총금액
19	15.814548	유사_업종_점포_수
20	1.357144	개업_점포_수
21	1.417630	폐업_점포_수
22	1.574667	편의점_밀도

목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집 - 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



- 모델 생성
- 모델 학습 모델 성능 검증
- 편의점 예상 매출 산출

서비스 및 문서



- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

5. 모델링

시계열 분석 (Time Series Analysis)

- 데이터 y의 현재와 과거 즉 시간의 차이에 따라 나타나는 변화를 분석 예) 주가 예측, 매출 예측, 기온 예측 등
- 일반적으로 추세(trend), 순환(cycle), 계절(seasonal) 성분, 불규칙(irregular) 또는 우연(random) 성분 등으로 구성되며, 이 성분들에 의해 변동된다고 가정
- 데이터 변동 패턴 관찰 → 추세, 계절, 불규칙 성분으로 세분화 → 미래 관측값 예측(지수 모델링 기법/ARIMA 기법)

시계열 분석 (Time Series Analysis)

추세(trend): 관측값의 전반적 상승 / 하락 경향을 나타내는 성분

순환(cycle): 주기적인 변화를 가지긴 하나, 계절에 의한 것이 아닌 주기가 긴 경우를 나타내는 성분

계절(seasonal): 특정 주기에 따라 일정하게 변동할 때 설명되는 요인을 나타내는 성분

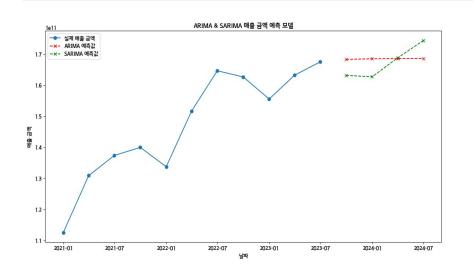
불규칙(irregular): 특정한 규칙으로 설명할 수 없는 오차를 나타내는 성분

우연(random): 시간에 따른 규칙적인 움직임과 무관하게 랜덤한 원인을 나타내는 성분

ARIMA & SARIMA

ARIMA (AutoRegressive Integrated Moving Average)

- 비계절적 데이터의 추세와 변동성을 모델링하는 데 적합
- 시계열의 비정상성을 처리하기 위해 차분(differencing)을 사용



SARIMA (Seasonal ARIMA)

- ARIMA의 확장 버전으로, 계절성 패턴을 추가적으로 모델링할 수 있음
- 계절적 차분(seasonal differencing)을 통해 시계열의 계절성을 처리

모델 성능

ARIMA - MAE 21,367,509,120.59 / **RMSE** 43,353,668,254.71

SARIMA - MAE 43,774,410,318.39 / **RMSE** 77,763,589,777.93

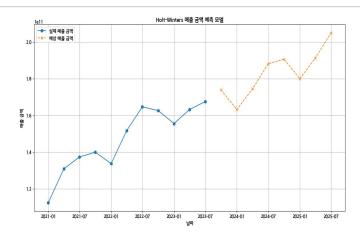
ARIMA 모델이 SARIMA 모델보다 낮은 평균 절대 오차(MAE)와 평균 제곱근 오차 (RMSE)를 보여줌

오차범위가 상당히 넓으므로 다른 모델 고려

강남구 편의점 매출 예측 서비스

Holt-Winters 모형 시계열 예측

- 시계열 데이터를 분석하고 예측하는 데 사용되는 통계적 기법
- 시계열 데이터에 존재할 수 있는 세 가지 주요 구성 요소인 레벨(level), 추세(trend), 계절성(seasonality)을 모두 고려하여 미래의 데이터 포인트를 예측
- 주기적인 패턴이나 계절적 변동성이 중요한 역할을 하는 시계열 데이터의 단기 예측에 유용



모델 성능

Mean Absolute Error (MAE): 7,317,570,194.14

Root Mean Squared Error (RMSE): 8,237,463,143.96

오차범위가 상당히 넓으므로 다른 모델 고려

- 편의성을 위해 각 분기의 첫 번째 달을 가정
- Holt-Winters 모형 적합/미래 예측

강남구 편의점 매출 예측 서비스

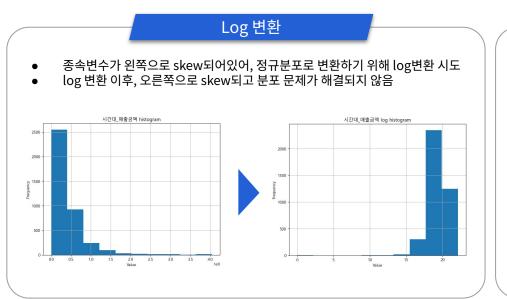
최종 모델 선택

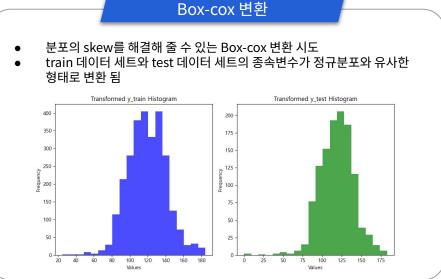
• 시계열, RandomForest, XGBoost, LightGBM 등 다양한 머신러닝 알고리즘을 적용한 결과, LightGBM 모델이 가장 좋은 성능을 보임

모델 알고리즘	데이터 재가공	Feature Engineering	교차 검증	하이퍼 파라미터 튜닝	MAE	MSE	RMSE	결정 계수
LGBM	범주형 변수 더미화 / 숫자형 변수 Standard Scaler 종속변수 Box-cox변환	연령별 직장인구 비율 연령별 상주인구 비율 편의점 밀도		num_leaves': [25, 30, 35], 'learning_rate': [0.12, 0.13,	2,136,328,813,899,580	26930386.26	46220437.19	0.9885977 983

종속변수 Scaling

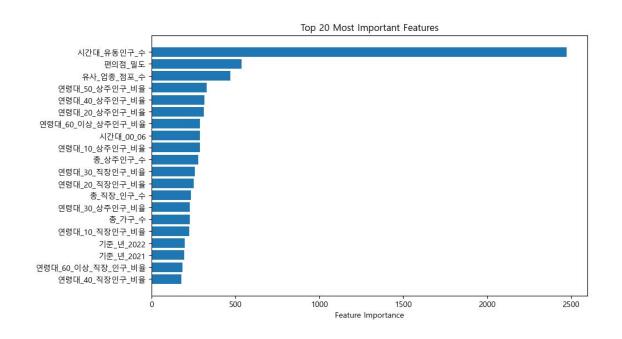
- Box-cox 변환은 데이터의 분포를 변환하여 skewness를 조절하는 방법
- 데이터 분포가 정규화를 이루지 않는 모형에서 정규화하는데 많이 사용 됨





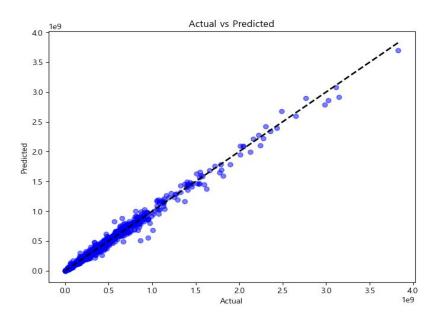
Feature Importance

• 상관분석에서 높은 상관 관계를 보였던 [<mark>시간대_유동인구_수]</mark>가 가장 중요한 피처임을 확인



실제값 vs 예측값

● 실제값과 예측값을 시각화로 나타냈을 때, y=x 을 기준으로 거의 균등하게 분포함을 확인 => 이는 모델의 데이터를 잘 예측한다는 것을 의미



목차

프로젝트 소개



- 팀원 구성
- 기획 배경
- 웹 서비스 소개
- 개발 환경
- 프로젝트 수행 기간

프로젝트 문서



- FLOW CHART
- WBS

데이터 탐색



- 데이터 수집 - 데이터 전처리

통계적 탐색 분석



- EDA
- 상관분석
- 다중공선성

모델링



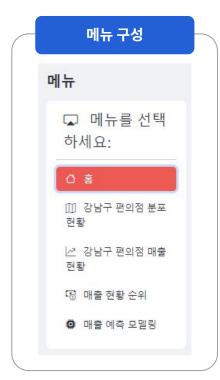
- 모델 생성
- 모델 학습 모델 성능 검증
- 편의점 예상 매출 산출

서비스 및 문서

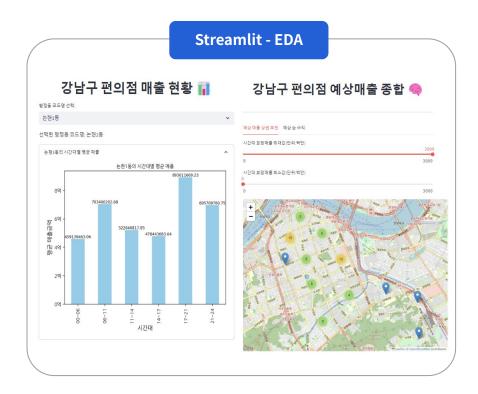


- 서비스 (Streamlit)
- 한계점 / 개선 사항
- 참고 자료
- 부록

서비스 (Streamlit)

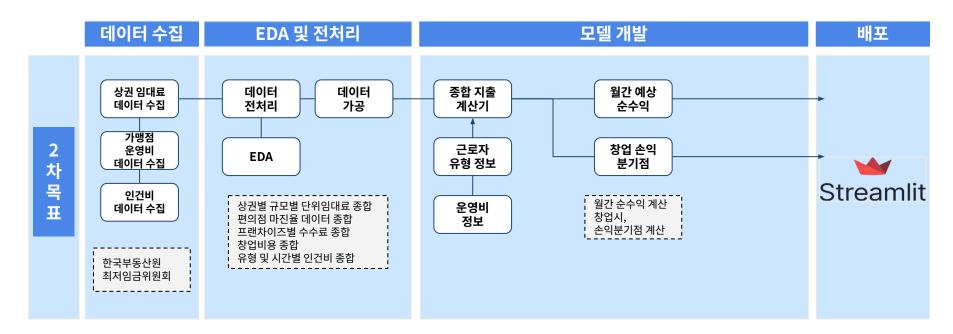






한계점 / 개선 사항

• 인건비 및 가맹점 운영비를 계산하여 월 순수익 예측 모델을 구현하려고 하였으나, 시간적 이유로 구현하지 못함



참고 문헌

논문

- 1) 김현철, 이승일, 2019, "서울시 골목상권 매출액에 영향을 미치는 요인에 관한 연구", 「서울도시연구」, 제 20권 제 1호
- 2) 황규성, 2014, "편의점 입지선정시 매출에 영향을 미치는 요인분석"
- 3) 김미성, 2020, "서울시 상권 데이터의 시각화에 기반한 매출액 예측"
- 4) 이철환, 2012, "편의점의 상권 추정과 매출 예측에 관한 연구"
- 5) 김동명, 2020, "시스템 다이내믹스를 활용한 편의점 특정 상품 매출 분석 및 예측"
- 6) 이임동, 이찬호, 강상목, 2010, "편의점 매출에 영향을 미치는 입지요인에 대한 실증연구"

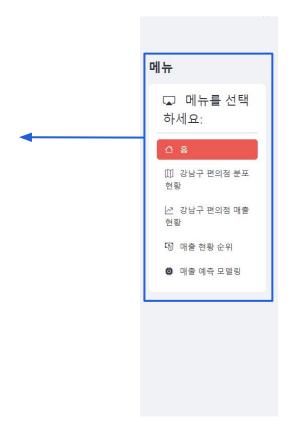
● 뉴스 기사

- 1) 송금종, 카페 1950개·편의점 470개····강남구, 서울 최대 '슬세권', 쿠키뉴스, 2023.12.24 https://www.kukinews.com/newsView/kuk202312140078
- 2) 이지원, 편의점 본사가 제시한 '예상 매출액'이 과장이라면…, 더스쿠프, 2023.02.14 https://www.thescoop.co.kr/news/articleView.html?idxno=56799
- 3) 이진원, 홈플러스, 예비 편의점주에 예상매출 뻥튀기, 시민일보, 2017.11.05 https://www.siminilbo.co.kr/news/articleView.html?idxno=537797

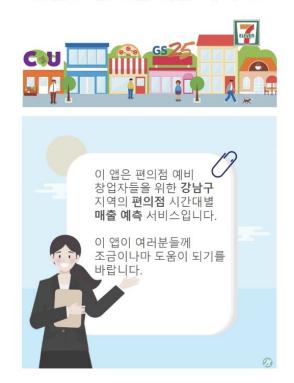
부록 - 서비스

페이지 이동 사이드 바

- 메뉴를 선택하여 원하는 페이지로 이동



강남구 편의점 매출 예측 🏪

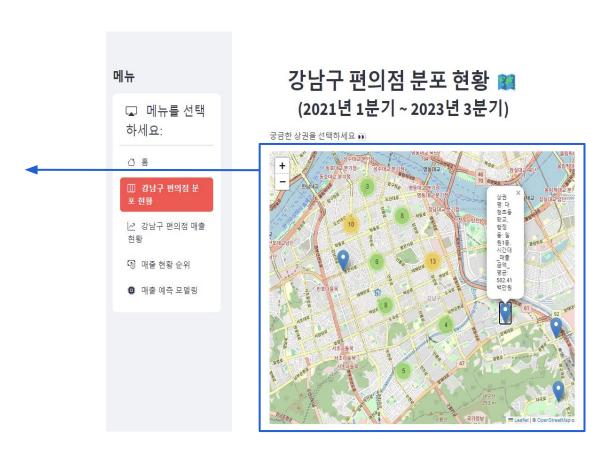




부록 - 서비스

지도 시각화

- 원하는 상권의 분포 현황 확인



부록 - 서비스

지도 시각화

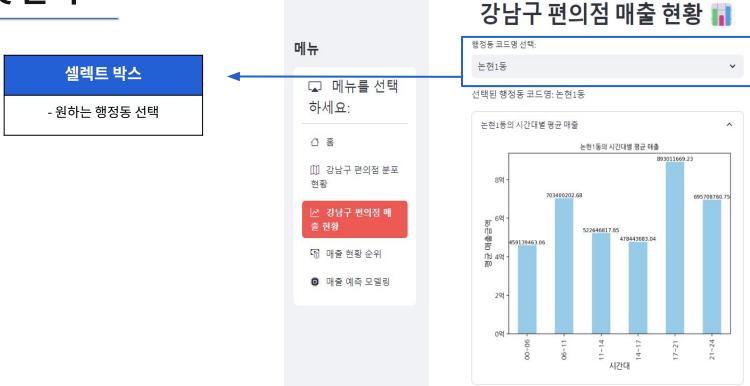
- 원하는 상권의 분포 현황 확인

세부 정보 확인

- 사용자가 선택한 상권의 평균 매출 금액 확인



부록 - 서비스



부록 - 서비스



부록 - 서비스

셀렉트 박스

- 위에서 선택한 행정동에 해당하는 상권 선택



부록 - 서비스

셀렉트 박스

- 위에서 선택한 행정동에 해당하는 상권 선택

막대 그래프

- 사용자가 선택한 상권의 시간대별 평균 매출 확인



부록 - 서비스

라디오 버튼

- 원하는 시간대 선택



부록 - 서비스

라디오 버튼

- 원하는 시간대 선택

막대 그래프

- 사용자가 선택한 시간대에 가장 높은 매출을 기록한 상권 TOP5의 시간대별 매출 확인



부록 - 서비스

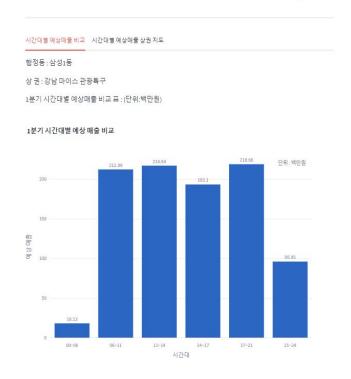
라디오 버튼

- 원하는 유형 선택



강남구 편의점 예상매출 종합 🧠





부록 - 서비스



- 원하는 유형 선택

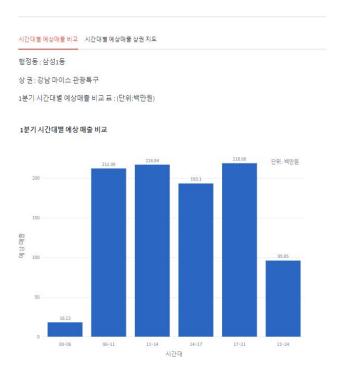
셀렉트 박스

- 원하는 행정동, 상권, 분기 선택



강남구 편의점 예상매출 종합 🧠





부록 - 서비스

라디오 버튼

- 원하는 유형 선택

셀렉트 박스

- 원하는 행정동, 상권, 분기 선택

막대 그래프

- 사용자 선택 조건에 따른 시간대별 예상 매출 확인



강남구 편의점 예상매출 종합 🧠

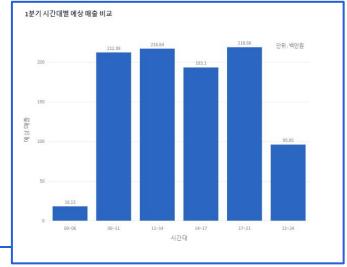


시간대별 예상매출 비교 시간대별 예상매출 상권 지도

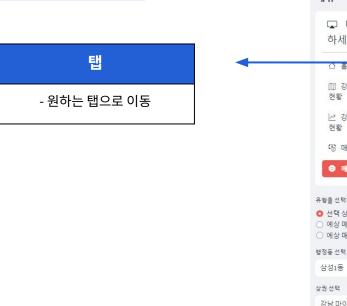
행정동:삼성1동

상 권: 강남 마이스 관광특구

1분기 시간대별 예상매출 비교 표 : (단위:백만원)

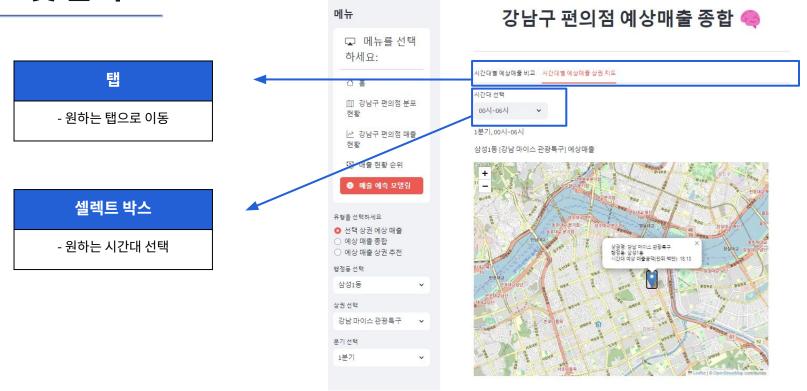


부록 - 서비스





부록 - 서비스



부록 - 서비스



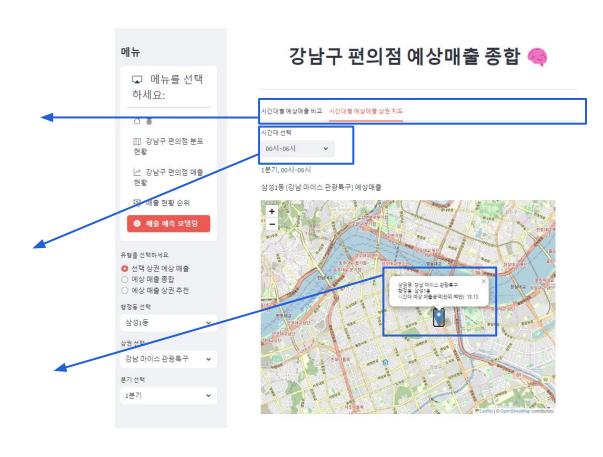
- 원하는 탭으로 이동

셀렉트 박스

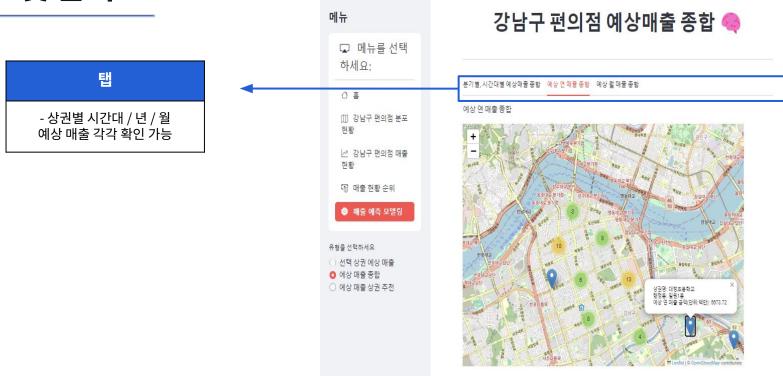
- 원하는 시간대 선택

세부 정보 확인

- 사용자가 선택한 시간대의 예상 매출 금액 확인



부록 - 서비스



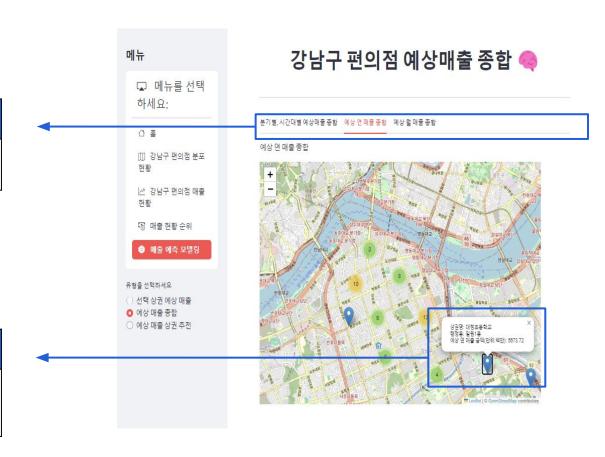
부록 - 서비스



- 상권별 시간대 / 년 / 월 예상 매출 각각 확인 가능

세부 정보 확인

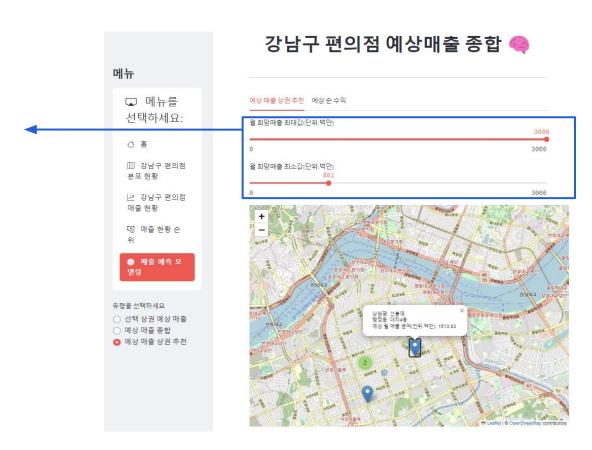
- 상권별 시간대 / 년 / 월 예상 매출을 지도 시각화를 통해 각각 확인 가능



부록 - 서비스

슬라이더

- 사용자가 희망하는 매출의 최소값과 최대값을 입력



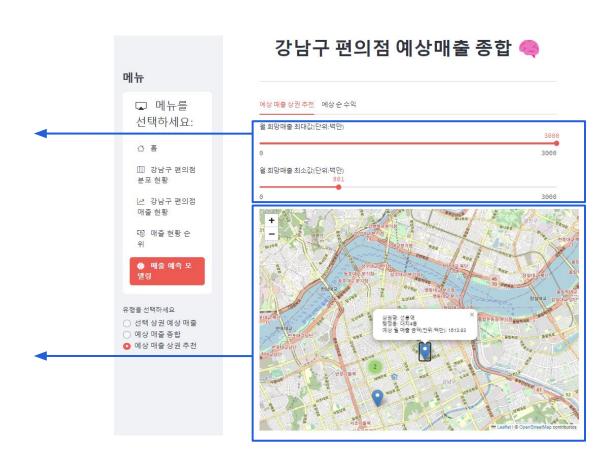
부록 - 서비스

슬라이더

사용자가 희망하는 매출의 최소값과 최대값을 입력

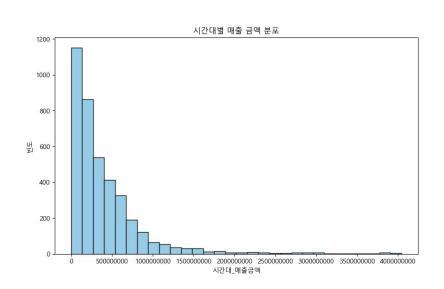
세부 정보 확인

- 사용자 입력값을 만족하는 상권의 정보 지도에 표시



부록 - EDA

종속변수 - 연속형

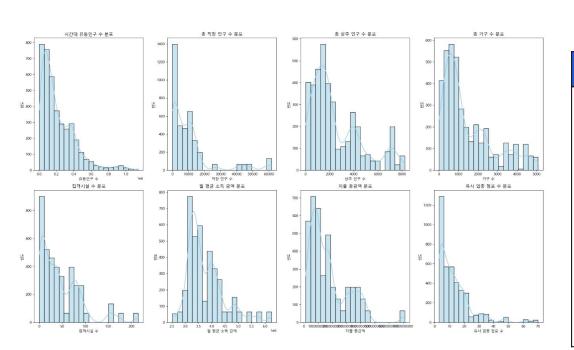


최종 컬럼

- 기준_년
- 기준_분기
- -상권_구분_코드_명
 - 상권_코드_명
- ▶ \ 시간대
- 시간대_매출금액
- 시간대_유동인구_수
- 총_직장_인구_수
- 총_상주인구_수
- 총_가구_수
- 집객시설 수

- 월_평균_소득_금액
- 지출_총금액
- 유사_업종_점포_수
- 개업 점포 수
- 폐업_점포_수

부록 - EDA



독립변수 - 연속형

최종 컬럼

- 기준_년
- 기준_분기
- 상권<u>구분</u>코드_명
- 상권 코드 명
- 행정동 코드 명
- 시간대
- ▶ 시간대_매출금액
- 시간대_유동인구_수
- 총_직장_인구_수
- 총_상주인구_수
- 총_가구_수
- 집객시설_수

월_평균_소득_금액

지출_총금액

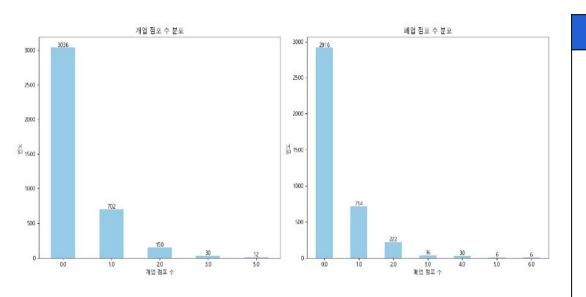
유사_업종_점포_수

개업_점포_수

폐업_점포_수

부록 - EDA

독립변수 - 연속형 But, 범주형 변수의 분포와 유사함



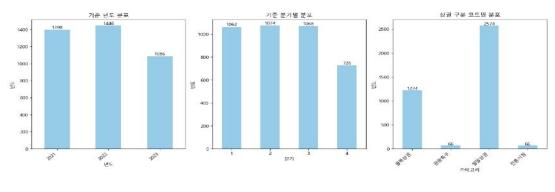
최종 컬럼

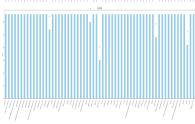
- 기준_년
- 기준_분기
- 상권_구분_코드_명
- 상권_코드_명
- 행정동_코드_명
- 시간대
- 시간대_매출금액
- 시간대_유동인구_수
- 총 직장 인구 수
- 총_상주인구_수
- 총_가구_수
- 집객시설 수

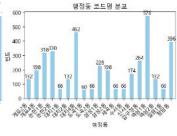
- 월_평균_소득_금액
 - 지출_총금액
 - 유사_업종_점포_수
 - 개업_점포_수
 - ____ 폐업_점포_수

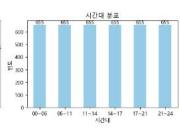
부록 - EDA

독립변수 - 범주형









최종 컬럼

- 기준_년
- 기준_분기
- ┃ 상권_구분_코드_명
- 상권_코드_명
- 행정동 코드 명
- 시간대
 - 시간대_매출금액
- 시간대_유동인구_수
- 총_직장_인구_수
- 총_상주인구_수
- 총_가구_수
- 집객시설 수

- ▶ 월_평균_소득_금액
- 지출_총금액
- 유사_업종_점포_수
- ▶ 개업_점포_수
- 폐업_점포_수

모델 알고리즘	데이터 재가공	Feature Engineering	교차 검증	하이퍼 파라미터 튜닝	MAE	MSE	RMSE	결정 계수
RandomFores t	StandardScaler	연령별 직장인구 비율					67898424.45	0.9648454212
RandomFores t	StandardScaler	인구수 대비 가구수 비율					66123873.23	0.9754612381
RandomFores t	OneHotEncoder	연령별 직장인구 비율					66731521.15	0.9648153123
RandomFores t	OneHotEncoder	인구수 대비 가구수 비율					66197315.94	0.9618132176

모델 알고리즘	데이터 재가공	Feature Engineering	교차 검증	하이퍼 파라미터 튜닝	MAE	MSE	RMSE	결정 계수
RandomFores t	StandardScaler: 수치형 데이터 OneHotEncoder: 범주형 데이터	인구 대비 가구 수의 비율	KFold				69963979.84	0.9798526552
RandomFores t	StandardScaler: 수치형 데이터 OneHotEncoder: 범주형 데이터	인구 대비 가구 수의 비율	KFold	{'n_estimators': 500, 'min_samples_split': 2, 'min_samples_leaf: 1, 'max_depth': 50, 'bootstrap': True}			69628037.42	0.9800303186
RandomFores t + GradientBoost ing	StandardScaler: 수치형 데이터 OneHotEncoder: 범주형 데이터	StandardScaler: 수치형 데이터 OneHotEncoder: 범주형 데이터						0.9773915991

모델 알고리즘	데이터 재가공	Feature Engineering	교차 검증	하이퍼 파라미터 튜닝	MAE	MSE	RMSE	결정 계수
XGBoost	StandardScaler: 수치형 데이터 OneHotEncoder: 범주형 데이터	인구 대비 가구 수의 비율, 주말 대비 평일 유동인구 비율	KFold				60577427.09	0.9849553596
XGBoost	StandardScaler: 수치형 데이터 OneHotEncoder: 범주형 데이터	인구 대비 가구 수의 비율, 주말 대비 평일 유동인구 비율	KFold	{'subsample': 0.6, 'n_estimators': 500, 'min_child_weight': 1, 'max_depth': 7, 'learning_rate': 0.05, 'colsample_bytree':			57367659.29	0.9864766996
XGBoost	시간대_매출금액', '평일_유동인구_수_평균', '주말_유동인구_수_평균', '총_상주인구_수', '상권_코드_명', '행정동_코드_명' 제거	인구 대비 가구 수의 비율					75272170.99	0.9812817025

모델 알고리즘	데이터 재가공	Feature Engineering	교차 검증	하이퍼 파라미터 튜닝	MAE	MSE	RMSE	결정 계수
LGBM	범주형 변수 더미화 / 숫자형 변수 Standard Scaler 종속변수 Box-cox변환	연령별 직장인구 비율 연령별 상주인구 비율 편의점 밀도		num_leaves=31, learning_rate=0.1, n_estimators=100	3,518,915,356, 168,770	33206245.03	59617671	0.9812185361
LGBM	범주형 변수 더미화 / 숫자형 변수 Standard Scaler 종속변수 Box-cox변환	연령별 직장인구 비율 연령별 상주인구 비율 편의점 밀도		GridSearchCV 'num_leaves': [15, 31, 50], 'learning_rate': [0.05, 0.1, 0.2], 'n_estimators': [50, 100, 200]	2,283,010,610, 939,760	27001065.95	47780860	0.9878149154
LGBM	범주형 변수 더미화 / 숫자형 변수 Standard Scaler 종속변수 Box-cox변환	연령별 직장인구 비율 연령별 상주인구 비율 편의점 밀도		num_leaves': [15, 31, 50], 'learning_rate': [0.1, 0.15, 0.2], 'n_estimators': [200, 300, 400]	2,289,286,910, 788,070	27355461.16	47846493	0.987781417



THANK YOU