Python mini project

1조 김재훈 김진문 유효상 이예린





선호 여행 유형에 따른 국내 여행지 추천

목차

- **1** 프로젝트 개요
- 2 데이터 전처리
- 3 관광소비 데이터 분석
- 4 관광 키워드 분석
- 5 G U I 를 이용한 여행지 추천



 Part 1

 프로젝트 개요

 주제 선정 & 데이터 소개



[링 프로젝트 목표

국내 여행 지역별 트렌드 및 평균 지출액 분석을 통한 국내 여행 가이드라인 제시

○ 사용 데이터 목록

네이버 블로그 크롤링

네이버 검색광고 키워드 도구

한국관광 데이터랩 지역별 관광 지출액 데이터

카카오 맵 데이터 (GUI적용)

NAVER Developers





프로젝트 개요

■ 국내인기여행지 TOP5선정

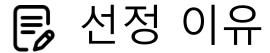












한국 관광 데이터랩 2022년 데이터 기준

검색건수 및 관광소비 TOP 3 + 관광중심지역 "제주"

 Part 2

 데이터 전처리

 관광소비 데이터 & 블로그 크롤링 데이터

전처리 1. 지역/중분류별 관광 소비 데이터

5개 지역의 **2020년 1월~ 2023년 4월** 소비데이터

	=101-1-111	TH 3	I === 0!!		-1-1
	광역지자체	중분류	지출액	전년도 지출액	기간
0	강원도	관광총소비	98147222.0	95967578.0	2020-01
1	강원도	호텔	5005872.0	4202995.0	2020-01
2	강원도	콘도	9896940.0	9083866.0	2020-01
3	강원도	캠핑장/펜션	95516.0	62609.0	2020-01
4	강원도	기타숙박	4855888.0	5069995.0	2020-01
71	제주특별자치도	관광유원시설	877755.0	925673.0	2023-04
72	제주특별자치도	골프장	6549081.0	8147719.0	2023-04
73	제주특별자치도	기타레저	399040.0	449688.0	2023-04
74	제주특별자치도	문화서비스	1143212.0	1012993.0	2023-04
75	제주특별자치도	식음료	40691345.0	44580103.0	2023-04

3885 rows × 5 columns

분기/지역별 관광총소비금액 가공 후 표준화

	date	서울	경기	강원	부산	제주
20년 1분기	20-1	0.310958	0.082537	0.142471	0.239348	0.0
20년 2분기	20-2	0.313617	0.503944	0.341708	0.376353	0.131291
20년 3분기	20-3	0.222233	0.335854	0.568224	0.333959	0.431741
20년 4분기	20-4	0.132784	0.279908	0.247798	0.137114	0.411563
21년 1분기	21-1	0.0	0.0	0.0	0.0	0.151658
21년 2분기	21-2	0.315072	0.456364	0.397509	0.226808	0.70101
21년 3분기	21-3	0.058229	0.281314	0.603639	0.104429	0.50248
21년 4분기	21-4	0.479671	0.576495	0.438852	0.443207	0.740573
21년 1분기	22-1	0.330863	0.225612	0.235472	0.210573	0.571264
22년 2분기	22-2	0.980062	1.0	0.695165	0.925835	1.0
22년 3분기	22-3	0.893774	0.893673	1.0	0.962415	0.868711
22년 4분기	22-4	1.0	0.884441	0.581403	1.0	0.672229
23년 1분기	23-1	0.829663	0.552319	0.394206	0.796328	0.504932

● 관광소비데이터 중분류항목

- 호텔
- 콘도
- 캠핑장/펜션
- 기타숙박

■ 식음료

■ 관광기념품

■ 골프장

■ 레저용품쇼핑

대형쇼핑몰

■ 관광유원시설

■ 스키장

숙소

음식

관광

전처리 2. 네이버 블로그 크롤링 & 결과 단어 빈도수 분석

* 2023 관광트렌드 전망 및 분석 보고서 참고

선호 여행 스타일 테마 3개를 선정하여 지역별로 검색

검색 결과 상위 100개 블로그 제목과 세부 내용 추출!



"숙소 추천"



"맛집 추천"



"액티비티 추천"

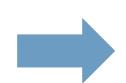
전처리 2. 네이버 블로그 크롤링 & 결과 단어 빈도수 분석

keywords = ['서울 숙소 추천','서울 맛집 추천','서울 액티비티 추천',
'강원 숙소 추천', "강원 맛집 추천", '강원 액티비티 추천',
'제주 숙소 추천', "제주 맛집 추천", '제주 액티비티 추천',
'부산 숙소 추천', "부산 맛집 추천", '부산 액티비티 추천',
'경기도 숙소 추천', "경기도 맛집 추천", '경기도 액티비티 추천']

	서울숙소	서울맛집	서울관광	강원숙소	강원맛집	강원관광
0	서울 숙소 추천 포포 인츠 바이 쉐라톤 서 울역 호텔	더현대서 울 맛집 추천 호우 섬 예약 웨이팅 후 기	서울 프리다 이빙 액티비 티 남자 이 색 취미 생 활 운동 추 천	아기랑 여 행 강원정 동진 숙소 추천 비치 크루즈 테 라스	강원정선우 정식당정선 맛집추천	강원도액티 비티놀거리 강원쥬라기 랜드 사륜 꿀잼
1	서울 을지 로 숙소 추 천 호텔국 도 조식패 키지	여의도 더 현대서울 맛집 추천 호우섬 탐 광카멜커 피	서울여행 밀 림에서 서울 요트 놀거리 한강 액티비 티 추천	강원양양 미풍가양양 에어비앤비 강원도 독 채 감성 숙 소 추천	삼척맛집추 천 명륜진 사갈비 강 원삼척점 삼척 고기 집 추천	강촌레일파 크 짚라인 강원 공기 액티비티 즐기기 추 천
2	서울 근교 경기도 이 천 에어비 엔비 숙소 추천 알이 하우스	서울 맛집 추천 혼밥 하기 좋은 마유유 마 라탕	서울 이색데 이트 실내 액티비티 추 천 스케이트 파크 하남 오버헤드	강원속초시 속초 주차 장체크인어 메너티 숙 소추천아고 다	속초 강원 속초 대포 항대게 여 러가지 많 이 주는 동 맛집 추천	아이랑 강 원쥬라기랜 드 즐기고 옴 강원도 액티비티놀 거리

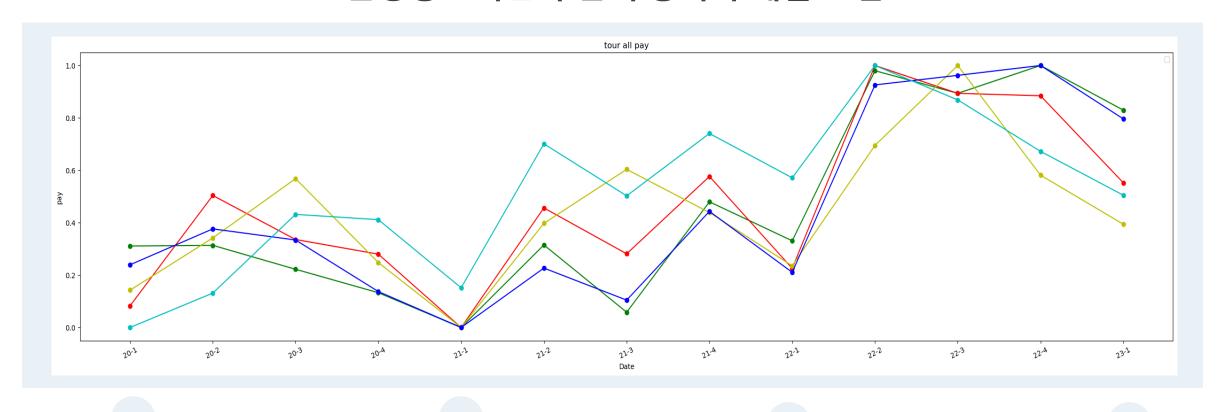
크롤링 결과 단어 빈도수 분석

0 (1 2	('액티비티', 125) ('추천', 73)	액티비티 추천	125
	('추천', 73)	추천	
2		- 1 -	73
	('강원', 70)	강원	70
3	('강원도', 59)	강원도	59
4	('여행', 38)	여행	38
1555 (('죽도해변은', 1)	죽도해변은	1
1556	('이래로', 1)	이래로	1
1557	('수많은', 1)	수많은	1
1558	('스쿨들이', 1)	스쿨들이	1
1559	('잡으면서', 1)	잡으면서	1



Part 3
관광소비데이터분석 관광소비경향예측

관광총소비는 꾸준히 증가 추세를 보임



2020년 2021년 2022년 2023년 1분기

관광 소비 데이터 분석

	광역지자체	중분류	지출액	전년도 지출액	기간
0	강원도	관광총소비	98147222.0	95967578.0	2020-01
1	강원도	호텔	5005872.0	4202995.0	2020-01
2	강원도	콘도	9896940.0	9083866.0	2020-01
3	강원도	캠핑장/펜션	95516.0	62609.0	2020-01
4	강원도	기타숙박	4855888.0	5069995.0	2020-01
71	제주특별자치도	관광유원시설	877755.0	925673.0	2023-04
72	제주특별자치도	골프장	6549081.0	8147719.0	2023-04
73	제주특별자치도	기타레저	399040.0	449688.0	2023-04
74	제주특별자치도	문화서비스	1143212.0	1012993.0	2023-04
75	제주특별자치도	식음료	40691345.0	44580103.0	2023-04

3885 rows × 5 columns



ARIMA 통계 모델을 이용해 예측!

2020년 1분기 ~ 2023년 1분기

2023년 하반기

ARIMA model [[] [] [] [] (Auto Regressive Integrated Moving Average Model)

시계열을 예측하는 접근 방법

AR(Auto regression) + MA(Moving Average)를 합친 모형으로 시계열 데이터의 정상성을 가정

정상성이란 평균과 분산이 시간의 흐름에 따라 변하지 않음을 의미

최적의 P, D, Q값 찾기

P: AR모형의 차수 D: 시계열 함수의 미분횟수 Q: MR모형의 차수

```
p = d = q = range(0,5)
pdq = list(itertools.product(p,d,q))

maf=[]
for param in pdq:
    try:
        model_arima = SARIMAX s2.food.values, order=param)
        model_arima_fit = model_arima.fit()
        print(param,model_arima_fit.aic)
        maf.append(model_arima_fit.aic)
    except:
        continue
min(maf)
```

```
(0, 0, 0) 437.3161655068327
(0, 0, 1) 390.1504453908173
(0, 0, 2) 347.1107278171959
(0, 0, 3) 328.68943720946277
(0, 0, 4) 321.8092143145106
(0, 1, 0) 158.9176592700121
(0, 1, 1) 153.98473297666254
(0, 1, 2) 154.34549027153463
(0, 1, 3) 155.1559048513624
(0, 1, 4) 154.10658115787277
                                     가장 낮은 값을 갖는 쌍 선택!
(0, 2, 0) 192.33611686834638
(0, 2, 1) 161.54349937149686
(0, 2, 2) 157.3463442130121
(0, 2, 3) 155.66580974989668
(0, 2, 4) 156.4518190316177
(0, 3, 0) 231.67959415549154
(0, 3, 1) 193.94905850700027
```

관광 소비 데이터 분석

"서울 숙박"의 사용금액을 예측한 경우

최적의 p,d,q 조합으로 데이터를 ARIMA모델에 적용

```
model = SARIMAX(s1.stay.values, order=(2,1,3))
model_fit = model.fit(trend='c', full_output=True, disp=True)
print(model_fit.summary())

forecast_data = model_fit.forecast(steps=4)
bitcoin_test_df = s2
forecast_data
```

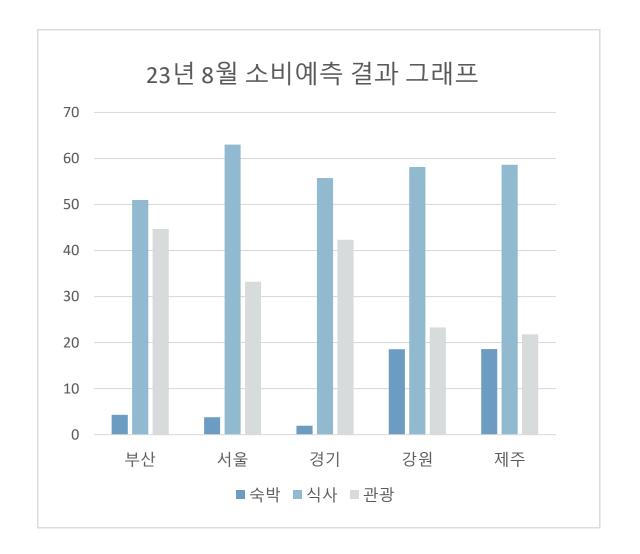
학습 데이터셋으로부터 4개월 이후를 예측

========						
Dep. Variab			,	Observations:	:	40
Model:		RIMAX(2, 1,		Likelihood		-89.517
Date:	We	ed, 07 Jun 2				191.034
Time:		09:51				201.015
Sample:			0 HQIC	_		194.615
	_		40	p-value	< 0.05	
Covariance	Type:		opg 			
	coef	std err		P> z	[0.025	0.975]
 ar.L1	0.9862	0.052	19 . 069	0.000	0.885	1.088
ar.L2	-0.9852	0.025	-40.096	0.000	-1.033	-0.937
ma.L1	-1.6089	0.171	-9.425	0.000	-1.943	-1.274
ma.L2	1.4021	0.307	4.572	0.000	0.801	2.003
ma.L3	-0.6232	0.201	-3.105	0.002	-1.017	-0.230
sigma2	5.1224	1.567	3.268	0.001	2.050	8.194
========	=========	========			(30)	
Ljung-Box (L1) (Q):		0.54	Jarque-Bera	(JB):	1.09
Prob(Q):	-+:-:+ /11\.		0.46	Prob(JB): Skew:		0.58
	sticity (H):		0.74 0.59	Skew: Kurtosis:		-0.19 2.28
Prob(H) (two-sided):			0.59	Kurtosis:		2.20

관광 소비 데이터 분석

2023년 8월 소비 예측 결과(%)

(%)	숙박	식사	관광
부산	4.315	50.995	44.691
서울	3.774	63.019	33.207
경기	1.930	55.748	42.322
강원	18.568	58.138	23.295
제주	18.596	58.615	21.787



Part 4

관광 키워드 분석 블로그 크롤링 & 네이버 검색광고 도구

관광 키워드 분석

	od all all olle	ler .
	연관키워드	click_cnt
142	홍대맛집	1464.2
136	다이어트식단	1216.5
4	광화문맛집	1116.7
5	서울가볼만한곳	1064.6
214	도시락배달	935.5
127	찜질방	911.6
20	인사동맛집	887
186	강남역맛집	877.8
15	명동맛집	846.2
13	서울역맛집	823.3
270	국내기차여행	745.1
259	한정식맛집	738.6
131	여의도맛집	737.6
123	서울전시회	725.3
158	잠실맛집	698.3
218	왕십리맛집	694.2
154	국내여행	686.4
3	종로맛집	654.4
8	강남맛집	646.4
258	영등포맛집	634.1
1	서울맛집	633.6
159	국내여행사	632.2
128	냉면	627.3



키워드 광고 검색 광고 도구

(단어,빈도수) ('부산', 202) ('숙소', 122) ('추천', 116) ('호텔', 64) ('부산숙소추천', 60) ('부산숙소', 36) ('해운대', 34) ('부산여행', 30) ('오션뷰', 23) ('광안리', 21) ('영도', 19) ('기장', 17) ('여행', 16) ('남포동', 16) ('펜션', 15) ('호캉스', 12) ('엘시티', 12) ('수', 12) ('부산호텔추천', 12) ('스테이화가', 11)

크롤링 단어 빈도 분석



서울 숙소 워드 클라우드 (옷





키워드 광고 검색 Top 50



서울 맛집 워드 클라우드





키워드 광고 검색 Top 50



서울 관광 워드 클라우드





키워드 광고 검색 Top 50



부산 숙소 워드 클라우드 (유



키워드 광고 검색 Top 50



부산 맛집 워드 클라우드





키워드 광고 검색 Top 50



부산 관광 워드 클라우드





키워드 광고 검색 Top 50



Part 5 데이터 활용 WITH GUI

블로그 크롤링 & 빈도분석 국내 여행지 선택 가이드라인 제시

관광 소비경향 예측 결과

활용 예시1



나는 여행할 때 숙소3, 음식 2, 관광 5 비율정도로 중요하게 생각해

X	2	X 2	VE
Λ	O	_ ^ Z	X 5

(%)	숙박	식사	관광
부산	4.315	50.995	44.691
서울	3.774	63.019	33.207
경기	1.930	55.748	42.322
강원	18.568	58.138	23.295
제주	18.596	58.615	21.787

숙박 중요도를 입력하시오(숙박,음식, 관광 총합은 10) :3 음식 중요도를 입력하시오(숙박,음식, 관광 총합은 10) :2 관광 중요도를 입력하시오(숙박,음식, 관광 총합은 10) :5

	지역	숙박	음식	관광	계산값	
0	부산	4.315	50.995	44.691	338.390	→ 부산 여행 추천!
1	경기	1.930	55.748	42.322	328.896	△
4	서울	3.774	63.019	33.207	303.395	6
2	강원	18.567	58.138	23.295	288.452	ركاح
3	제주	19.596	58.615	21.787	284.953	

활용 예시2



나는 여행할 때 숙소5, 음식 4, 관광 1 비율정도로 중요하게 생각해

X	5	X 4	X	1
		/\		_

(%)	숙박	식사	관광
부산	4.315	50.995	44.691
서울	3.774	63.019	33.207
경기	1.930	55.748	42.322
강원	18.568	58.138	23.295
제주	18.596	58.615	21.787

숙박 중요도를 입력하시오(숙박,음식, 관광 총합은 10):5음식 중요도를 입력하시오(숙박,음식, 관광 총합은 10):4 관광 중요도를 입력하시오(숙박,음식, 관광 총합은 10):1

	지역	숙박	음식	관광	계산값
3	제주	19.596	58.615	21.787	354.227
2	강원	18.567	58.138	23.295	348.682
4	서울	3.774	63.019	33.207	304.153
1	경기	1.930	55.748	42.322	274.964
0	부산	4.315	50.995	44.691	270.246



활용 예시3



나는 여행할 때 음식이 가장 중요해! 숙소나 관광은 상관없어

(%)	숙박	식사	관광
부산	4.315	50.995	44.691
서울	3.774	63.019	33.207
경기	1.930	55.748	42.322
강원	18.568	58.138	23.295
제주	18.596	58.615	21.787

	지역	숙박	음식	관광	계산값
4	서울	3.774	63.019	33.207	407.5475
3	제주	19.596	58.615	21.787	396.5325
2	강원	18.567	58.138	23.295	395.3450
1	경기	1.930	55.748	42.322	389.3700
0	부산	4.315	50.995	44.691	377.4900
	지역	숙박	음식	관광	계산값
1	지역 경기	숙박 1.930	음식 55.748	관광 42.322	계산값 445.9302
1					
	경기	1.930	55.748	42.322	445.9302
4	경기 서울	1.930 3.774	55.748 63.019	42.322	445.9302 442.7534
4 0	경기 서울 부산	1.930 3.774 4.315	55.748 63.019 50.995 58.138	42.322 33.207 44.691	445.9302 442.7534 436.1628

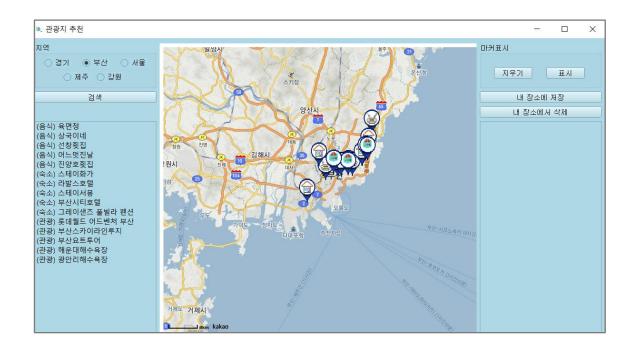


음식이 최우선 순위일 때 두가지 지역 추천 가능



활용 예시 WITH GUI

지역별 인기 장소 검색



원하는 장소 추가/삭제 기능





