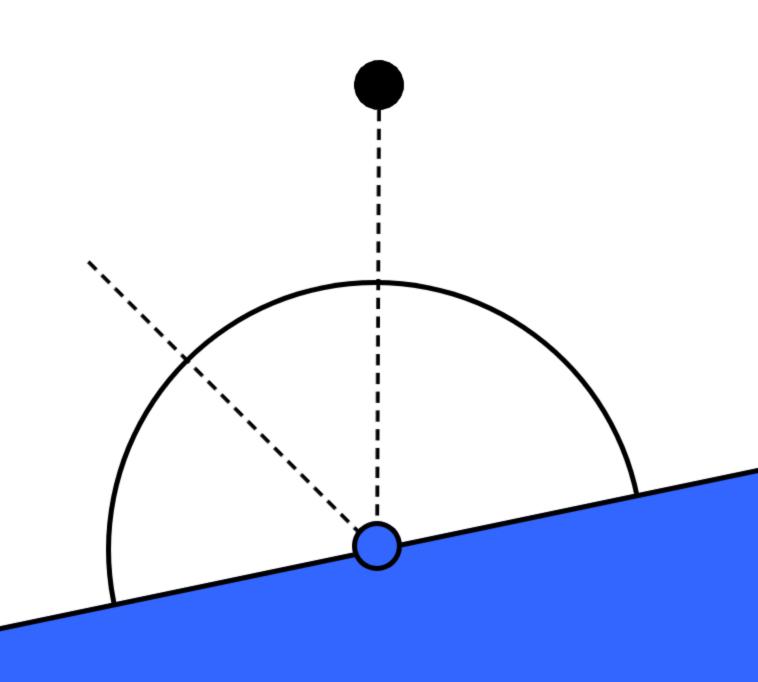
서울시 창업 위치 추천

상권분석

32193012 이나영 32190158 공수빈



목차

01 최종데이터 - 상권별 데이터

D2 클러스터링 - 업종별 데이터

최종 데이터 생성

< 상권별 데이터 >

최종 업종별 데이터는 업종별, 분기별로 나누어진 상태이기 때문에 업종, 분기를 나타내는 열이 없어서 각 데이터에 업종, 분기별로 번호를 부여하여 열을 생성하였음.

한식: 0 / 양식: 1 / 일식: 2 / 중식: 3 / 분식: 4 / 제과점: 5 /

카페: 6 / 치킨: 7 / 호프: 8 / 패스트푸드: 9

+ 행정동 코드 매핑

상권영역 데이터를 바탕으로 각 상권코드에 해당하는 행정동 코드를 매핑

최종데이터 - 상권 데이터

<서울시 1분기 상권 데이터>

	상권코 드	분기당매 출건수	주중매출 건수	주말매출 건수	월요일매 출건수	화요일매 출건수	수요일매 출건수 …	11시~14시 유동인구	14시~17시 유동인구	17시~21시 유동인구	21시~24시 유동인구	업 종 코 드	분 기 코 드	행정동코 드
0	1001496	203237	157315	45922	30058	29882	32169	848659	1026131	1815123	516101	0	1	11680580
1	1001495	432132	289385	142747	53388	57594	59754	105810	125122	211767	75950	0	1	11710566
2	1001494	829999	621779	208220	121189	121012	122396	3699463	4091380	5320223	1428696	0	1	11110615
3	1001493	262147	211872	50275	40287	40923	42988	1994525	2254692	2899096	1031914	0	1	11140590
4	1001492	1242098	1080132	161966	212992	214132	207575	2765755	3333748	6395073	1642232	0	1	11140520
8572	2110019	2601	2303	298	461	324	447	1795305	1996646	2662794	850078	9	1	11110615
8573	2110018	3710	2399	1311	325	661	533	39489	47339	51326	10522	9	1	11110600
8574	2110010	2171	1579	592	211	270	326	85620	105926	127250	45263	9	1	11110560
8575	2110005	1056	702	354	119	160	119	171336	214601	301124	106398	9	1	11110550
8576	2110002	2929	1964	965	280	438	351	445539	497466	616231	219220	9	1	11110570

<업종별 데이터의 목적>

수많은 업종별 데이터들을 유사성을 띄는 데이터끼리 묶어 공통점을 이용해 사용자에 게 위치를 추천하기 위함.

<비지도 학습>

- 정답이 없는 데이터
- 비슷한 특징까리 군집화하여 결과를 예측하는 방법
- 라벨링이 되어 있지 않은 데이터로부터 패턴을 찾아내는 것.

<클러스터링>

K-Means

- 센트로이드(클러스터 중심)를 랜덤하게 위치시키기 때문에 매번 결과가 달라질 수도 있음.
- 한 번에 k개의 센트로이드 랜덤하게 생성하기 때문에, 각 센트로이드 사이의 거리가 짧으면 분류가 제대로 이루어지지 않을 수 있음.

K-Means++

- 센트로이드를 한 번에 k개 모두 생성하는 것이 아니라, 센트로이드 사이의 거리를 최대한 멀리 위치시키는 방향으로 1개씩 총 k번 반복하여 k개의 클러스터를 만들어냄.

1. 피처 수 줄이기

- 피처가 너무 많으면 클러스터링이 잘 되지 않고 시각화도 어려움.
- 9개의 핵심 피처만 남긴 뒤 클러스터링 진행
- → 주중매출건수, 주말매출건수, 주중매출금액, 주말매출금액, 총생활인구수, 총직장인구수, 집객시설수, 유동인구, 점포수
- *유동인구 : 모든 시간대 유동인구를 더해 총유동인구로.

157315	45922	2279474959	567598046	42	92815	15904.0	34.0	6131908
289385	142747	14046102369	7492124699	254	3221641	24375.0	149.0	758764
621779	208220	19395312772	7034868469	461	3610698	32935.0	243.0	19041503
211872	50275	5321613705	1450050074	158	2996402	6054.0	149.0	11263125
1080132	161966	42065368058	7300871543	602	3657861	104830.0	426.0	20529146
8578	3845	254664464	152448344	8	173118	1006.0	15.0	1106926
7304	4109	251498517	181437487	5	369100	32.0	8.0	3770350
4288	828	108186166	28772667	7	403155	485.0	15.0	1181315
12895	2561	265953724	80898347	8	302828	475.0	18.0	2599054
16834	9555	391217096	290592977	11	148832	1066.0	12.0	446729
	289385 621779 211872 1080132 8578 7304 4288 12895	289385 142747 621779 208220 211872 50275 1080132 161966 8578 3845 7304 4109 4288 828 12895 2561	289385 142747 14046102369 621779 208220 19395312772 211872 50275 5321613705 1080132 161966 42065368058 8578 3845 254664464 7304 4109 251498517 4288 828 108186166 12895 2561 265953724	289385 142747 14046102369 7492124699 621779 208220 19395312772 7034868469 211872 50275 5321613705 1450050074 1080132 161966 42065368058 7300871543 8578 3845 254664464 152448344 7304 4109 251498517 181437487 4288 828 108186166 28772667 12895 2561 265953724 80898347	289385 142747 14046102369 7492124699 254 621779 208220 19395312772 7034868469 461 211872 50275 5321613705 1450050074 158 1080132 161966 42065368058 7300871543 602 8578 3845 254664464 152448344 8 7304 4109 251498517 181437487 5 4288 828 108186166 28772667 7 12895 2561 265953724 80898347 8	289385 142747 14046102369 7492124699 254 3221641 621779 208220 19395312772 7034868469 461 3610698 211872 50275 5321613705 1450050074 158 2996402 1080132 161966 42065368058 7300871543 602 3657861 8578 3845 254664464 152448344 8 173118 7304 4109 251498517 181437487 5 369100 4288 828 108186166 28772667 7 403155 12895 2561 265953724 80898347 8 302828	289385 142747 14046102369 7492124699 254 3221641 24375.0 621779 208220 19395312772 7034868469 461 3610698 32935.0 211872 50275 5321613705 1450050074 158 2996402 6054.0 1080132 161966 42065368058 7300871543 602 3657861 104830.0 8578 3845 254664464 152448344 8 173118 1006.0 7304 4109 251498517 181437487 5 369100 32.0 4288 828 108186166 28772667 7 403155 485.0 12895 2561 265953724 80898347 8 302828 475.0	289385 142747 14046102369 7492124699 254 3221641 24375.0 149.0 621779 208220 19395312772 7034868469 461 3610698 32935.0 243.0 211872 50275 5321613705 1450050074 158 2996402 6054.0 149.0 1080132 161966 42065368058 7300871543 602 3657861 104830.0 426.0 8578 3845 254664464 152448344 8 173118 1006.0 15.0 7304 4109 251498517 181437487 5 369100 32.0 8.0 4288 828 108186166 28772667 7 403155 485.0 15.0 12895 2561 265953724 80898347 8 302828 475.0 18.0

주중매출건수 주말매출건수 주중매출금액 주말매출금액 점포수 총생활인구수 총직장인구수 집객시설수 유동인구

2. 스케일링

- 피처 간 값의 범위가 매우 다르기 때문에 StandardScaler 사용해서 정규화 진행

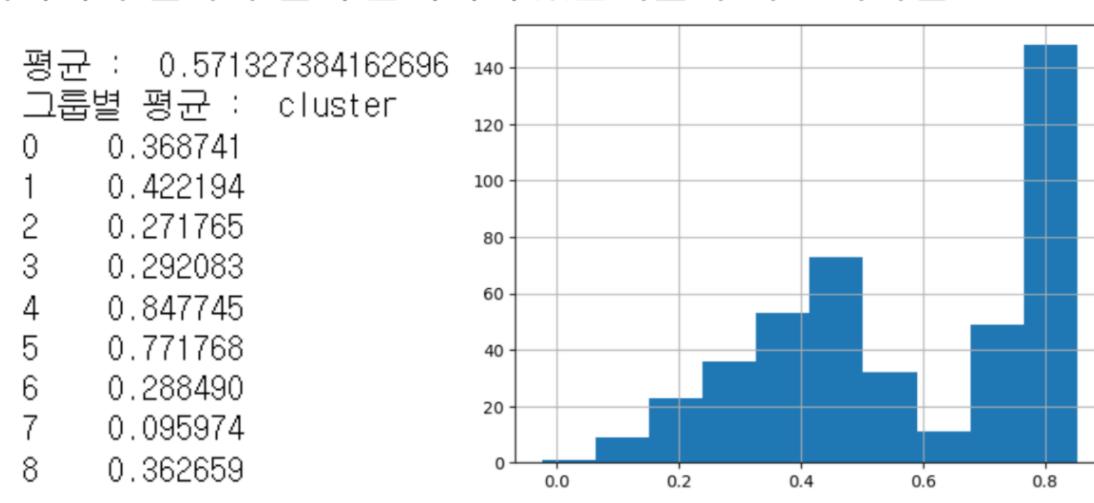
피처 스케일링: 서로 다른 피처간에 척도를 동일하게 해주는 것. ex) 키, 몸무게 값들의 평균을 0으로 맞춰줌.

	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	2.109031	1.554819	1.375848	1.165310	1.021213	-0.996372	0.998934	-0.113582	0.240682
1	0.890374	1.423076	0.952943	1.407848	2.653888	2.394062	1.764770	2.235300	-0.853929
2	1.515592	0.460707	0.698633	0.221138	1.254452	2.815648	2.538652	4.155257	2.870610
3	0.836175	1.291639	0.751790	1.078261	1.394396	2.149990	0.108428	2.235300	1.286008
4	2.319568	1.132861	3.194343	1.871639	3.353606	2.866755	9.038444	7.893043	3.173671
430	-0.512622	-0.361061	-0.413123	-0.314153	-0.518167	-1.052420	0.247202	-0.011457	-0.963991
431	-0.397337	-0.276363	-0.095086	0.034729	-0.518167	-1.048140	-0.386640	-0.808034	-0.760648
432	-0.203186	-0.293547	0.303029	-0.201097	-0.144984	-0.496058	-0.342973	-0.583359	-0.561158
433	-0.429973	-0.217862	-0.339004	-0.171988	-0.238279	-0.944623	-0.353008	-0.746759	-0.931055
434	-0.324907	-0.070692	-0.027466	0.292772	-0.005040	0.112200	-0.388990	-0.583359	-0.874992

3. 클러스터 개수 정하기

최적의 클러스터 개수를 찾기 위해 실루엣 계수 이용.

실루엣 계수 : 개별 데이터가 할당된 군집 내 데이터와 얼마나 가깝게 군집화 되어있는지, 다른 군집에 있는 데이터와 얼마나 멀리 분리되어 있는지를 수치로 나타냄.

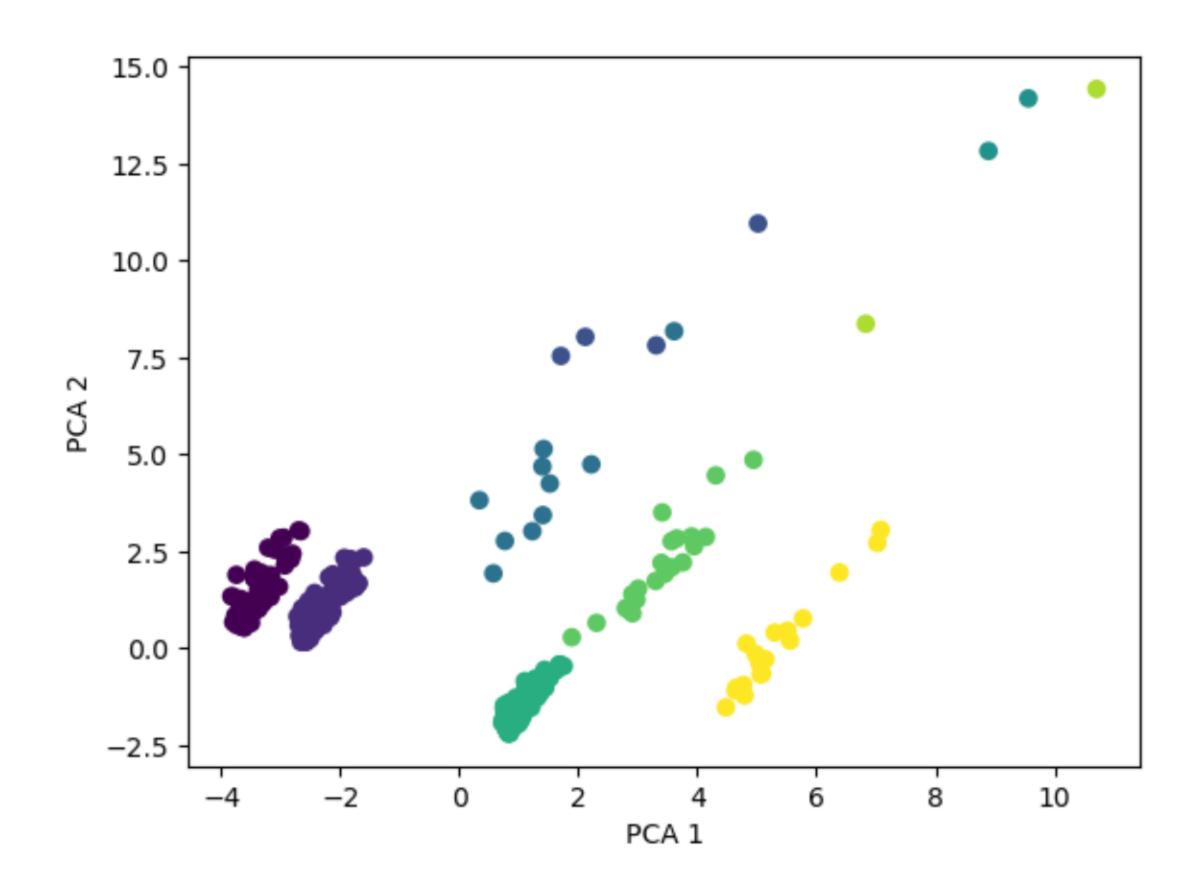


4. 클러스터링 확인

클러스터링이 잘 되었는지 확인하기 위해 클러스터링 된 데이터를 PCA로 차원축소한 뒤 시각화해서 확인한다.

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	cluster	silhouette_coeff	pca_x	pca_y
0	2.109031	1.554819	1.375848	1.165310	1.021213	-0.996372	0.998934	-0.113582	0.240682	8	0.460956	5.514768	0.443659
1	0.890374	1.423076	0.952943	1.407848	2.653888	2.394062	1.764770	2.235300	-0.853929	6	0.226150	4.142063	2.859653
2	1.515592	0.460707	0.698633	0.221138	1.254452	2.815648	2.538652	4.155257	2.870610	6	0.297997	3.410167	3.492774

4. 클러스터링 확인



감사합니다