건강검진데이터를 활용한 질병 예측 및 건강보조식품 추천 시스템 - 중간 발표

과목:헬스케어데이터사이언스

일자: 2024.10.28.

조 이름: 헬스프로텍터

조원: 김다은 김우신 김태현 유승찬 임과림 전지은



Table of contents

- 01
 Introduction

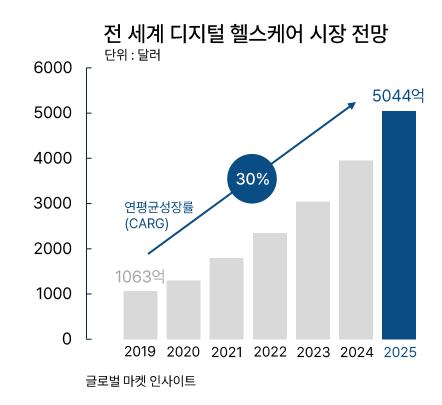
 문제해결 시나리오 / 데이터 학습 목표 / 요구사항
- **02 Methods** 데이터셋 소개 / 추가 데이터셋 / 전처리 및 분석 과정
- O3Results분석 아이디어 / 예상 결과물 UI



문제해결 시나리오

건강검진 데이터를 통한 특정 질환 예측 및 개인 맞춤형 건강보조식품 추천 알고리즘 개발

최근 디지털 헬스케어 분야는 CES 2024에서도 주요 키워드로 다뤄질 만큼 주목을 받고 있으며, 개인 맞춤형 건강 정보를 제공받고자 하는 수요도 빠르게 증가하고 있다. 건강기능식품 쇼핑몰을 운영하는 ㈜글로잇은 개인의 건강 상태에 맞춰 적합한 제품을 추천하는 방안을 모색하고 있으며, 이를 위해 자사가 보유한 국가건강검진 데이터를 활용해 특정 질환을 예측하고, 이에 기반한 모델 및 알고리즘을 개발하고자 한다.



프로젝트 목표

- 대규모의 건강검진 정보를 통해 데이터를 분석하고 예측하는 모델 개발
- 완성된 모델을 통해 각 개인에게 알맞은 맞춤형 건강보조식품 추천



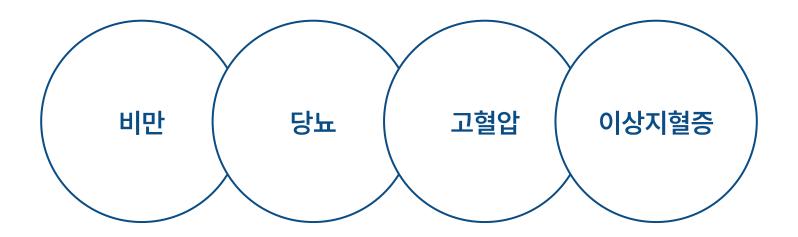
요구사항

- 01 국가건강검진 데이터를 통해 도출할 수 있는 질병 및 특정 의학적 상태에 대한 발굴
- 02 예측 모델 알고리즘 개발을 통해 가능성 있는 질병에 대해 위험도 제시
- 03 건강보조식품과 연계하여 사용자의 상태를 개선해줄 수 있는 상품 연결

요구사항

01 국가건강검진 데이터를 통해 도출할 수 있는 질병 및 특정 의학적 상태에 대한 발굴

기존 건강보험 데이터와 추가 데이터셋에서 확인 가능한 네 가지의 질병을 타겟 질환으로 설정



요구사항

02 예측 모델 알고리즘 개발을 통해 가능성 있는 질병에 대해 위험도 제시

- 1. 각 질병을 특성 수치 Rule 기반으로 라벨링(e.g. 고혈압 1기 : 수축기 140~159 / 이완기 90~99, 고혈압 도 정상, 고혈압 이전, 1기, 2기 등)
- 2. 질병에 대한 확률값 존재 (e.g. 고혈압 : 정상 0.6, 고혈압 위험, 0.2, 1기 0.15, 2기 0.05 등)
 → 이를 바탕으로 질병의 발병 위험 확률 또는 단계 예측

요구사항

03 건강보조식품과 연계하여 사용자의 상태를 개선해줄 수 있는 상품 연결

타겟 질환으로 설정한 네 가지의 질병(비만, 당뇨, 고혈압, 이상지혈증)에 대해 질병 위험도를 예측하고, 해당 질병들에 대한 건강보조식품추천 알고리즘 개발

국내 영양제 중 아래의 기준에 따라 영양제 엄선 후, 맞춤형 추천 알고리즘 개발

- 1. 원료의 안전성 : 안전성을 검증 받은 원료를 사용하는 제조사의 제품
- 2. 함량의 적절성: 같은 성분의 영양제라도 함량이 높은 영양제
- 3. 가격의 합리성: 합리적인 가격과 좋은 품질의 영양제

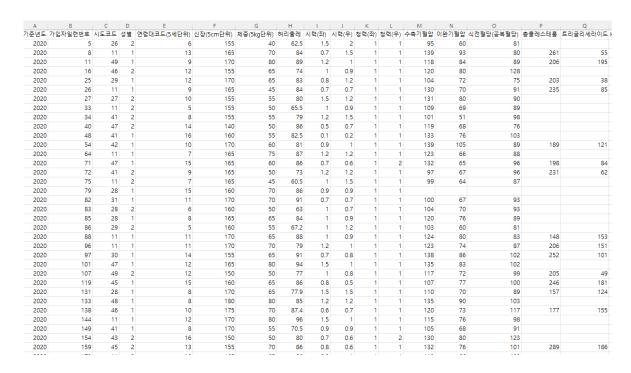
기본 데이터셋

: 국민건강보험공단 건강검진 데이터

4	Α	В	2	D	Е	F	G	Н	1	J	K	L	М	N	0	Р	Q	R	S	Т	U
1	기준년도	가입자일란성별:	코드	연령대코드	시도코드	신장(5Cm[체중(5KgE	허리둘레	시력(좌)	시력(우)	청력(좌)	청력(우)	수축기혈인	이완기혈입	식전혈당(총콜레스터	트리글리서	HDL콜레스L	DL콜레스형	혈색소	요단백
2	2017	1	1	8	43	170	75	90	1	1	1	1	120	80	99	193	92	48	126	17.1	1
3	2017	2	1	7	11	180	80	89	0.9	1.2	1	1	130	82	106	228	121	55	148	15.8	1
4	2017	3	1	9	41	165	75	91	1.2	1.5	1	1	120	70	98	136	104	41	74	15.8	1
5	2017	4	1	11	48	175	80	91	1.5	1.2	1	1	145	87	95	201	106	76	104	17.6	1
6	2017	5	1	11	30	165	60	80	1	1.2	1	1	138	82	101	199	104	61	117	13.8	1
7	2017	6	1	11	41	165	55	75	1.2	1.5	1	1	142	92	99	218	232	77	95	13.8	3
8	2017	7	2	10	27	150	55	69	0.5	0.4	1	1	101	58	89	196	75	66	115	12.3	1
9	2017	8	1	8	48		65	84.2	1.2		1	1	132	80			101	58	107	14.4	1
10	2017	9	1	12	41	170	75	84	1.2			1	143	85			100	56	141	15.1	1
11	2017	10	1	9	41	175	75	82	1.5		1	1	132	105			83	60	118	13.9	
12	2017	11	1	10	41	155	55	79.2	1		1	1	110	70			55	42	130	12.9	1
13	2017	12	1	14	27	155	75	98	1.2			1	109	69			137	31	57	16.5	1
14	2017	13	2		41	150	55	72.3	1.2			1	130	80			214	51	89	13.1	1
15	2017	14	1	7	48		75	88	1.2		1	1	118	72			77	55	129	15.7	1
16	2017	15	2		41	160	50	76	0.9	1	1	1	129	77			219	53	108	14.5	1
17	2017	16	1	9	47		65	80	1	1	1	1	113	72			35	44	62	16	
18	2017	17	2	-	42		65	73				1	126	78			60	54	82	12.3	1
19	2017	18	1	6	28		65	78	1.2			1	113	67	100		54	51	85	14.8	1
20	2017	19	1	11	41	170	85	99	0.7			1	121	74	99		169	43	103	14.4	1
21	2017	20	1	13	44	165	60	85	0.3			1	120	85			222	42	111	15.2	1
22	2017	21	2	8	11	170	50	67	1	0.8	1	1	111	65	88	174	46	66	98	12.1	1

추가 데이터셋 1

: 국민건강보험공단 건강검진 데이터



국민건강보험공단의 다른 년도 건강검진 데이터 사용 예정

* 국민건강보험공단 https://www.data.go.kr/data/15007122/fileData.do

추가 데이터셋 2

: KOSIS 데이터

		2022									
연령별(1)	성별(1)	위장질환진단유무									
C02(*/	02(1)	소계	위궤양	위축성 위염	장상피화생	위용종	기타	없음	소계		
^ v -	^ v -	^~-	^V-	^V-	^V-	^V-	^V-	^V-	^V-		
계	합계	14,645,200	1,235,287	1,902,979	287,714	439,192	1,180,263	9,599,765	14,308,370		
	남자	5,810,556	557,446	669,050	125,003	213,322	424,284	3,821,451	5,768,472		
	여자	8,834,644	677,841	1,233,929	162,711	225,870	755,979	5,778,314	8,539,898		
20 ~ 24세	합계	184,206	2,504	4,756	146	362	6,302	170,136	183,452		
	남자	-	-	-	-	-	-	-	-		
	여자	184,206	2,504	4,756	146	362	6,302	170,136	183,452		
25 ~ 29세	합계	295,979	6,295	11,690	479	1,829	13,257	262,429	294,357		
	남자	-	-	-	-	-	-	-	-		
	여자	295,979	6,295	11,690	479	1,829	13,257	262,429	294,357		
30 ~ 34세	합계	520,770	17,916	28,463	1,394	6,656	26,799	439,542	516,627		
	남자	-	-	-	-	-	-	-	-		
	여자	520,770	17,916	28,463	1,394	6,656	26,799	439,542	516,627		
35 ~ 39세	합계	395,281	20,677	26,738	1,529	6,759	20,514	319,064	391,573		
	남자	-	-	-	-	-	-	-	-		
	여자	395,281	20,677	26,738	1,529	6,759	20,514	319,064	391,573		
40 ~ 44세	합계	1,660,105	139,693	153,268	14,589	42,461	131,390	1,178,704	1,614,949		
	남자	699,162	58,836	48,771	5,217	18,567	48,297	519,474	695,617		
	여자	960,943	80,857	104,497	9,372	23,894	83,093	659,230	919,332		
45 ~ 49세	합계	1,277,152	126,402	157,323	20,049	37,424	111,676	824,278	1,232,599		
	남자	538,726	57,163	53,912	7,634	17,632	42,262	360,123	534,279		
	여자	738,426	69,239	103,411	12,415	19,792	69,414	464,155	698,320		
50 ~ 54세	합계	2,258,442	226,739	330,299	50,296	65,576	187,766	1,397,766	2,188,200		
	LITE	072 070	102 571	110 642	20.714	22.761	CO 71E	C1C C7E	064 261		

연령대 및 성별에 따른 수치, 질병 분포를 참고하기 위하여 사용

* KOSIS

https://kosis.kr/statHtml/statHtml.do?orgld=350&tblld= DT_35007_N099&conn_path=I2

추가 데이터셋 3

: KNHANES 영양조사데이터

🕖 원시자료

연도	영역		내용	DB	SAS	SPSS	최종수정일	
	분과별 상세DB 검진조사		가정 실내공기질 및 환 경유해 물질	HN_IAQ	[]] 다운로드	[[]] 다운로드	2024-03-22	
	분과별 상세DB	검진조사	가정 실내공기질 및 환 경유해물질 생체지표 조 사	HN_IAQ	IIII 다운로드	₩ 다운로드	2023-07-3	
2022	기본 DB		검진조사, 건강설문조사, 영양조사	기본DB	₩ 다운로드	₩ 다운로드	2024-05-2	
2022	분과별 상세DB	영양조사	식품섭취조사(개인별 24 시회상조사)	HN22_24RC	다운로드	[]] 다운로드	2024-01-1	
2021	기본 DB		검진조사, 건강설문조사, 영양조사	기본DB	 다운로드	[[]] 다운로드	2023-12-0	
2021	분과별 상세DB	영양조사	식이보충제조사	HN21_SUP	₩ 다운로드	₩ 다운로드	2023-12-0	
2021	분과별 상세DB	영양조사	식품섭취조사(개인별 24 시회상조사)	HN21_24RC	[[]] 다운로드	₩ 다운로드	2023-01-1	
2020	기본 DB		검진조사, 건강설문조사, 영양조사	기본DB	1111 다운로드	∭ 다운로드	2023-12-0	
2020	분과별 상세DB	영양조사	식이보충제조사	HN20_SUP	[[]] 다운로드	1 다운로드	2023-12-0	
2020	분과별 상세DB	영양조사	식품섭취조사(개인별 24 시회상조사)	HN20_24RC	11 다운로드	₩ 다운로드	2023-01-1	
2019	기본 DB		검진조사, 건강설문조사, 영양조사	기본DB	₩ 다운로드	₩ 다운로드	2023-12-0	
2019	분과별 상세DB	검진조사	구강검사	HN19_OE	[[]] 다운로드	₩ 다운로드	2023-01-1	
2019	분과별 상세DB	영양조사	식이보충제조사	HN19_SUP	1111 다운로드	∭ 다운로드	2023-12-0	
2019	분과별 상세DB	영양조사	식품섭취조사(개인별 24 시회상조사)	HN19_24RC	[[]] 다운로드	[[] 다운로드	2023-01-1	
2018	기본 DB		검진조사, 건강설문조사, 영양조사	기본DB		₩ 다운로드	2023-12-0	
2018	분과별 상세DB	검진조사	구강검사_제7기(2016- 2018) 통합	HNY7_OE	₩ 다운로드	₩ 다운로드	2022-04-0	
2018	분과별 상세DB	영양조사	식이보충제조사	HN18_SUP	III 다운로드	[[]] 다운로드	2023-12-0	
2018	분과별 상세DB	영양조사	식품섭취조사(개인별 24 시회상조사)	HN18_24RC	₩ 다운로드	₩ 다운로드	2023-01-1	

- 학습 및 테스트에 사용
- 기존 건강검진 데이터와 유사하지만, 추가 설문 결과 및 건강검진에서 진단 가능한 질병의 유병 여부 또한 나타나있음 (질병 유병 여부는 설문 및 규칙 기반으로 구성)
 - * KNHANES

https://knhanes.kdca.go.kr/knhanes/sub03/sub03_02_05.do

데이터 전처리 - KOSIS 데이터셋 정제

: KOSIS 데이터셋을 각 검진 수치 또는 유병 여부 별로 연령대에 따른 분포 정리

```
HEALTH_PROTECTOR [SSH: 166.104.185.180]
                                                                        dataset > processed > female > III ALT SGPT female.csv > 🖺 data
                                                                               연령별,35U/L 이하,36-40U/L,41-45U/L,46-50U/L,51-60U/L,61-70U/L,71-80U/L,81-90U/L,91-100U/L,101 > HE sbp1
 > _pycache_
                                                                                                                                                                                                            Aa <u>ab</u> _*
                                                                               19세 이하,4519,44,28,27,33,12,14,8,7,35

✓ dataset

                                                                               20 ~ 24<sup>4</sup>,353619,3523,2466,1750,2372,1521,1046,742,540,2289
  processed
                                                                               25 ~ 29<sup>4</sup>,577942,6415,4356,3070,4243,2666,1764,1217,986,3718

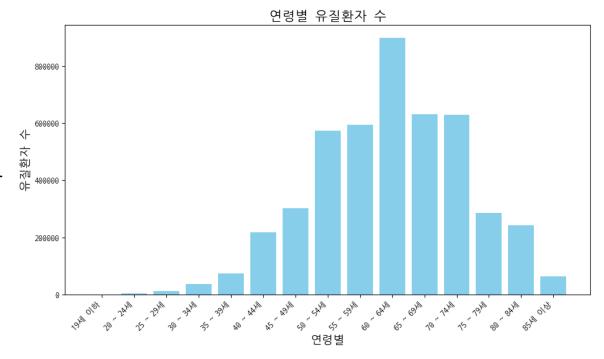
✓ female

                                                                               30 ~ 34세,636094,8722,6043,4266,5850,3506,2347,1729,1219,4544
   ALT SGPT female.csv
                                                                               35 ~ 39세,494068,7765,5284,3601,4973,3046,1973,1342,900,3471
   AST SGOT female.csv
                                                                               40 ~ 44세,847683,15244,9954,6974,8926,5240,3476,2343,1574,5388
    cigarette_frequency_female.csv
                                                                               45 ~ 49세,712584,14677,9578,6619,8366,4789,2920,1938,1356,4290
                                                                               50 ~ 54세,963696,33560,22075,14867,18324,10360,6318,4041,2728,8017
   diastolic blood pressure female.csv
                                                                               55 ~ 59세,711018,32297,20737,13683,16432,8864,5291,3311,2266,5878
    disease details female.csv
                                                                               60 ~ 64세,876121,42021,26202,17320,20206,10588,6115,3743,2410,6224
    drinking_frequency_female.csv
                                                                               65 ~ 69세,508668,23008,14334,9099,10910,5547,3301,1943,1206,2967
    e-cigarette_frequency_female.csv
                                                                               70 ~ 74세,458093,18240,11267,7330,8294,4386,2352,1376,834,2175
    FBG female.csv
                                                                               75 ~ 79세,201579,6128,3827,2401,2673,1430,786,408,278,784
                                                                               80 ~ 84세,173940,3804,2417,1548,1650,796,455,246,150,570
    gamma GTP female.csv
                                                                               85세 이상,51808,637,405,248,283,148,70,44,34,172
    HDL cholesterol female.csv
    hemoglobin_female.csv
    LDL cholesterol female.csv
    III normalB details female.csv
    overall female.csv
    proteinuria female.csv
    serum creatinine female.csv
    systolic_blood_pressure_female.csv
    total_cholesterol_female.csv
    triglyceride_female.csv
```

데이터 분석

: KOSIS 데이터 분포 분석

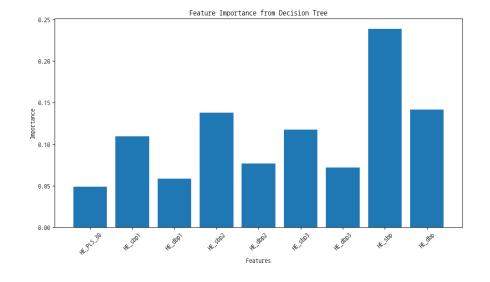
- KOSIS 데이터셋을 시각화한 결과, 유질환자가 고령에서 많이 나타난다는 것을 확인 할 수 있음
- 이를 통해 성별이나 연령에 대한 가중치 고려 가능



데이터 분석

: KNHANES Feature importance 분석

- KNHANES에서 비만, 고혈압, 당뇨병, 이상지혈증에 대한 여러 검사 수치의 상관관계 분석 진행
- Scikit-learn의 RandomForestClassifier에서 제공 하는 feature_importance를 사용하여 분석
- 해당 분석을 통해 과도하게 상관관계가 높은 피쳐들을 제거하고 학습을 진행할 수 있음



03 Results 헬스케어데이터사이언스

- 건강검진 데이터셋에서 규칙 기반 라벨링 후 모든 피쳐(검사 수치)를 이용하여 모델을 학습시키면, 결국 규칙 기반 방법을 학습시키는 것이기에 의미가 없음
- 즉, 규칙 기반에 사용된 핵심 피쳐를 제외한 나머지를 이용하여 예측 성능을 유지하는 것이 필요함
- 다만, 현재 건강검진 데이터셋에서 규칙기반에 사용된 핵심 피쳐를 제거하면 성능이 매우 크게 떨어짐 (정확도 0.1 ~ 0.3 정도로 확인)
- 이는 건강검진 데이터셋에 존재하는 (핵심 피쳐를 제외한) 피쳐만으로는 질병 유병 여부를 설명하기 어려움을 의미
- 이때 KNHANES에서 조사한 선택형 설문 결과(ex 식사 빈도 또는 식단 조사 등) 및 <mark>추가적인 측정 피쳐들을 사용</mark>하면 성능을 올릴 수 있을 것으로 예측됨

03 Results 헬스케어데이터사이언스

건강검진 결과를 토대로, 발병 가능성 있는 질병에 대해 위험도 제시

- KNHANES에서 조사한 선택형 설문 결과 및 추가적인 측정 피쳐들을 사용하면 성능을 향상시킬 수 있을 것으로 예상
- 사용자가 BMI 수치나 공복혈당 수치를 정확히 몰라도 서술형 설문조사를 통해 질병을 예측할 수 있는 사용자 친화적인 시스템 구현 가능
- 따라서 서술형 설문을 추가하여 자연어 모델을 이용한 분석 방법 또한 고려 중

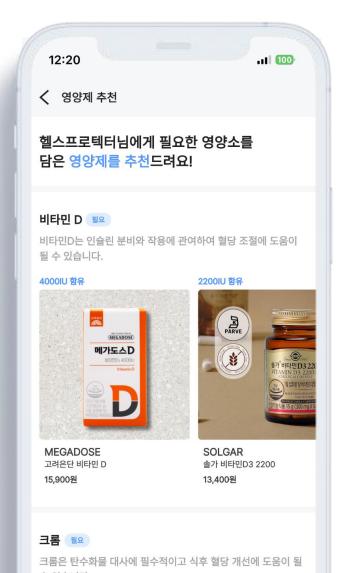




03 Results 헬스케어데이터사이언스

질병 위험도에 따른 개인 맞춤형 건강보조식품 추천

- 안전성을 검증 받은 원료를 사용하는 제품인가?
- 같은 성분일지라도, 영양소 함량이 높은가?
- 품질 대비 가격이 합리적인가?



Q&A

