

- 조구성

- 권정일 2016100932
- 김성수 2016100937
- □ 김효준 2016100946
- 신시언 2016100956

개요

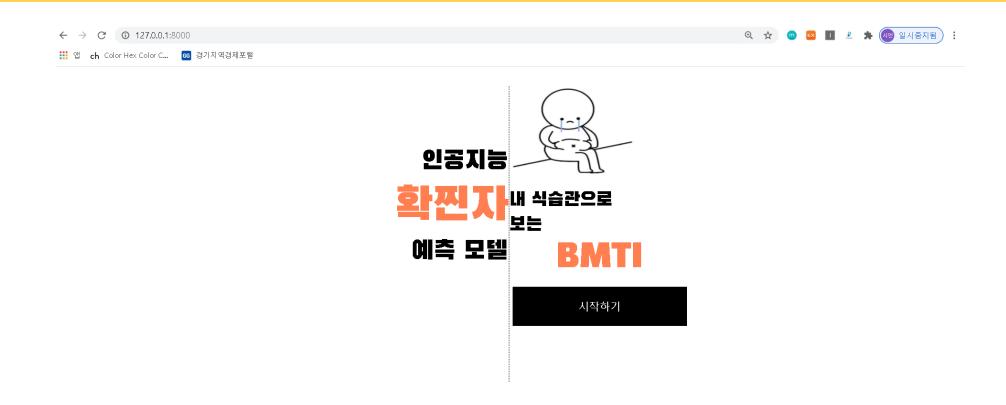
확진자 ----

확찐자



🗕 개요

식습관 + 운동습관 = BMI 예측



시작페이지입니다.



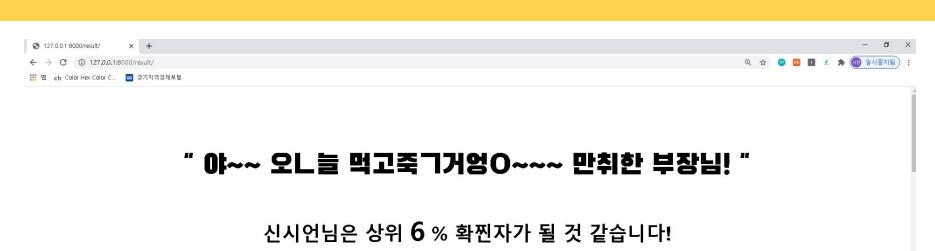
사용자의 개인 정보를 입력합니다.



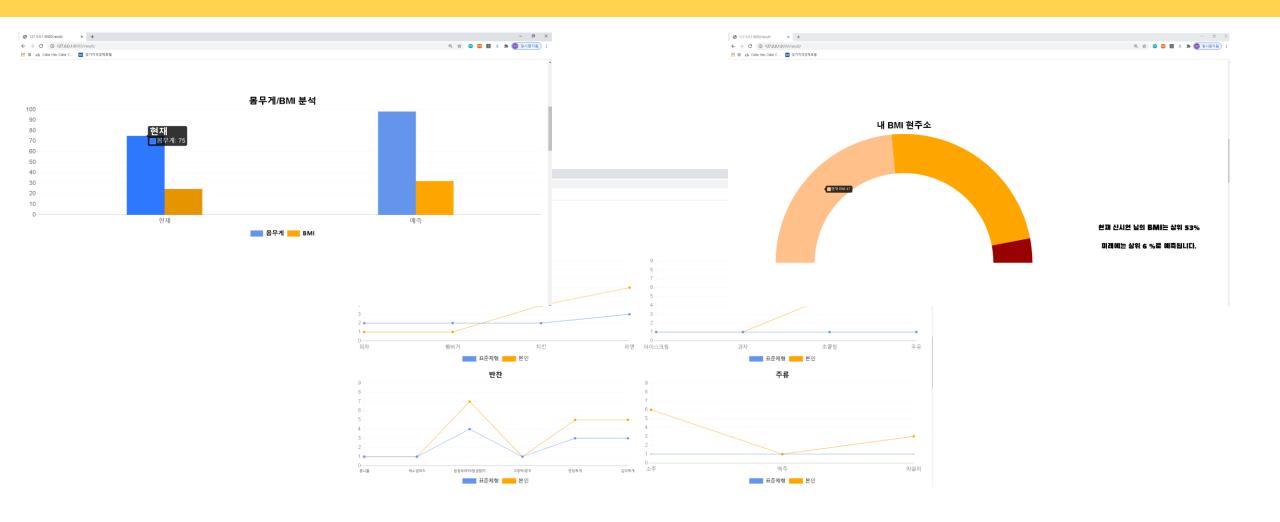
사용자의 식습관 정보를 입력합니다.



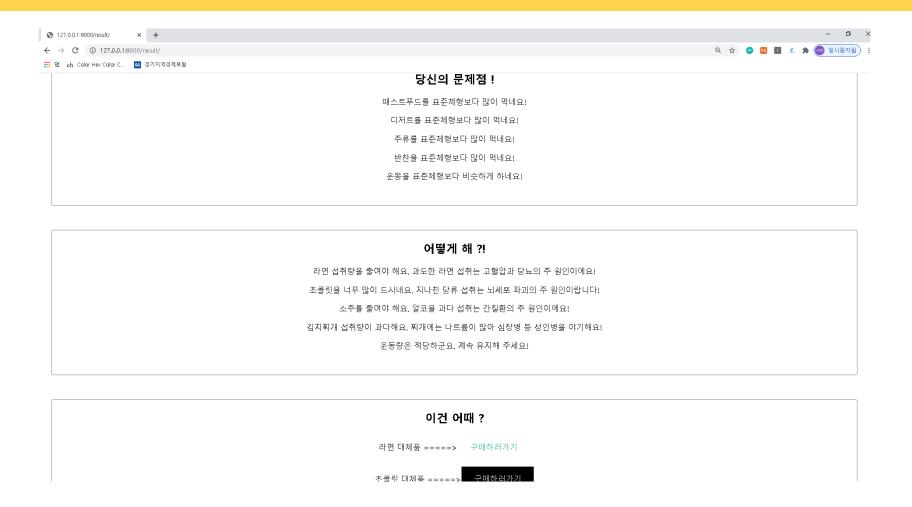
사용자의 운동습관 정보를 입력합니다.



예측 결과입니다.



예측 결과입니다.



예측 결과입니다.

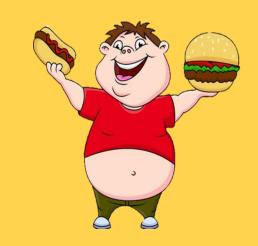
시연

https://youtu.be/pcSs7603vLY

타입



주류 과다섭취 타입



패스트푸드 과다섭취 타입



반찬 과다섭취 타입



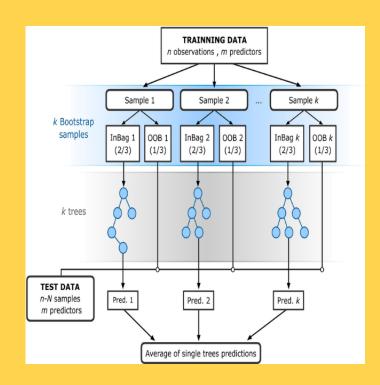
디저트 과다섭취 타입



운동부족 타입

기법 - 랜덤 포레스트 (Random Forest)

- 중복을 허용하여 무작위로 샘플을 뽑은 후 다수의 의사결정나무를 만들어 학습하는 앙상블 기법으로 여러 개의 의사결정나무로부터 나온 결과들의 평균으로 결과를 예측하는 머신러닝 기법이다
- 최적의 하이퍼 파라미터 도출에 있어 GridSearch를 활용하여 가장 좋은 성능을 나타내는 파라미터를 도출하였다.
- BMI 및 몸무게를 예측하는 모델링에 있어 Python의 RandomForestRegressor 알고리즘을 활용



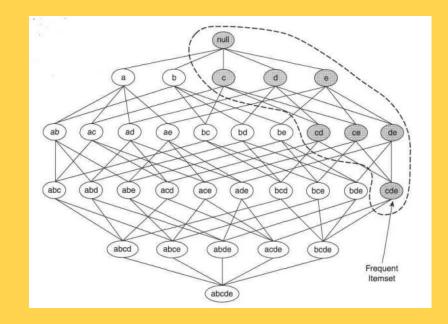
기법 - 랜덤 포레스트 (Random Forest)

regr.fit(train_x, train_y)

기법 - 연관성 분석

- 데이터 내부에 존재하는 항목 간의 상호관계를 분석하는 데이터 마이닝 기법으로 정상군 다수의 모범적인 식습관 패턴을 도출하기 위해 support 척도를 활용하여 유의미한 패턴을 도출

- 연관성 분석에 있어 R 언어를 활용하였으며 apriori알고리즘을 활용



기법 - 연관성 분석

```
df2_tr <- as(df2, "transactions")
str(df2_tr)
rule_2 <- apriori(df2_tr, parameter=list(support = 0.001, minlen=4, maxlen=4, maxtime=5000), appearance = list(rhs="BMI=0"))
rule_2
inspect(rule_2)
rule_2_order <- sort(rule_2, by=c('support'))
head(inspect(rule_2_order))</pre>
```

```
This rhs support confidence coverage lift count [1] {피자=2,햄버거=2,시킨=2,라면=3} => {BMI=0} 0.02348485 0.9687500 0.02424242 1.0345874 31 [2] {피자=1,햄버거=1,시킨=2,라면=3} => {BMI=0} 0.02272727 0.9375000 0.02424242 1.0012136 30 [3] {피자=2,햄버거=2,시킨=3,라면=4} => {BMI=0} 0.02045455 0.8709677 0.02348485 0.9301597 27 [4] {피자=2,햄버거=2,시킨=2,라면=4} => {BMI=0} 0.01969697 1.0000000 0.01969697 1.0679612 26 [5] {피자=1,햄버거=1,시킨=2,라면=4} => {BMI=0} 0.01818182 0.9230769 0.01969697 0.9858103 24 [6] {피자=2,햄버거=2,시킨=3,라면=5} => {BMI=0} 0.01742424 0.9200000 0.01893939 0.9825243 23
```

- 기법 - 웹 구현

- 파이썬에서 만든 RandomForestRegressor모델을 pickle개체로 저장한 후 django와 Javascript를 활용하여 머신러닝 기법을 웹에 구현 및 디자인

사용한 프로그래밍 언어









모두 고맹 많으셨습니다!

