# Multi-Class Prediction of Obesity Risk

Результаты применения модели Random Forest для предсказания риска ожирения у людей на основе различных факторов

Презентацию подготовила Бабахина Софья



### Постановка задачи

**Цель:** предсказать риск ожирения у людей на основе различных факторов.

**Модель:** Random Forest

#### Должно быть выполнено:

- 1) Исследовательский анализ данных (EDA)
- 2) Предварительная обработка данных
- 3) Построение и оценка модели.

id,Gender,Age,Height,Weight,family\_history\_with\_overweight,FAVC,FCVC,NCP,CAEC,SMOKE,CH2O,SCC,FAF,TUE,CALC,MTRANS,NObeyesdad 0,Male,24.443011,1.699998,81.66995,yes,yes,2.0,2.983297,Sometimes,no,2.763573,no,0.0,0.976473,Sometimes,Public\_Transportation,Overweight\_Level\_II .Female,18.0,1.56,57.0,yes,yes,2.0,3.0,Frequently,no,2.0,no,1.0,1.0,no,Automobile,Normal\_Weight 2,Female,18.0,1.71146,50.165754,yes,yes,1.880534,1.411685,Sometimes,no,1.910378,no,0.866045,1.673584,no,Public\_Transportation,Insufficient\_Weight 3,Female,20.952737,1.71073,131.274851,yes,yes,3.0,3.0,Sometimes,no,1.674061,no,1.467863,0.780199,Sometimes,Public\_Transportation,Obesity\_Type\_III Male, 31.641081, 1.914186, 93.798055, yes, yes, 2.679664, 1.971472, Sometimes, no, 1.979848, no, 1.967973, 0.931721, Sometimes, Public\_Transportation, Overweight\_Level\_II 5, Male, 18.128249,1.748524,51.552595,yes,yes,2.919751,3.0,Sometimes,no,2.13755,no,1.930033,1.0,Sometimes,Public\_Transportation,Insufficient\_Weight 6,Male,29.883021,1.754711,112.725005,yes,yes,1.99124,3.0,Sometimes,no,2.0,no,0.0,0.696948,Sometimes,Automobile,Obesity\_Type\_II 7,Male,29.891473,1.75015,118.206565,yes,yes,1.397468,3.0,Sometimes,no,2.0,no,0.598655,0.0,Sometimes,Automobile,Obesity\_Type\_II 8,Male,17.0,1.7,70.0,no,yes,2.0,3.0,Sometimes,no,3.0,yes,1.0,1.0,no,Public\_Transportation,Overweight\_Level\_I 9, Female, 26.0, 1.638836, 111.275646, yes, yes, 3.0, 3.0, Sometimes, no, 2.632253, no, 0.0, 0.218645, Sometimes, Public\_Transportation, Dbesity\_Type\_III 10, Female, 20.0, 1.65, 65.0, yes, yes, 3.0, 3.0, Sometimes, no, 3.0, no, 1.0, 0.0, Sometimes, Public\_Transportation, Overweight\_Level\_I 11, Male, 22.0, 1.7, 70.0, yes, no, 2.0, 3.0, no, no, 2.0, no, 2.0, 1.0, no, Walking, Normal\_Weight 12, Male, 18.0, 1.811189, 108.251044, yes, yes, 2.0, 2.164839, Sometimes, no, 2.530157, no, 1.0, 0.553311, no, Public\_Transportation, Obesity\_Type\_I 14, Female, 20.0, 1.57, 49.0, no, no, 2.0, 1.0, Sometimes, no, 1.0, no, 3.0, 2.0, no, Walking, Normal\_Weight 15,Male,28.377958,1.706525,102.592171,yes,yes,2.636719,3.0,Sometimes,no,1.0,no,1.995582,0.930836,Sometimes,Public\_Transportation,Obesity\_Type\_II 16, Female, 34.0, 1.7, 80.0, yes, no, 3.0, 3.0, Always, no, 2.0, no, 0.0, 0.0, no, Automobile, Overweight\_Level\_II 17, Female, 18.0, 1.56, 50.0, no, yes, 3.0, 3.0, Sometimes, no, 1.0, no, 1.0, 0.0, Sometimes, Public\_Transportation, Normal\_Weight 18, Male, 22.0, 1.7, 80.0, yes, yes, 1.0, 3.0, Sometimes, no, 2.0, no, 0.0, 1.0, no, Public\_Transportation, Overweight\_Level\_II 19, Male, 25.492855, 1.771817, 114.470482, yes, yes, 1.392665, 3.0, Sometimes, no, 1.238057, no, 1.097905, 0.619012, Sometimes, Public\_Transportation, Obesity\_Type\_II 20, Female, 22.0, 1.67, 80.0, yes, yes, 2.0, 1.0, Sometimes, no, 2.0, no, 2.0, 1.0, Sometimes, Public\_Transportation, Overweight\_Level\_II 21, Female, 19.0, 1.65, 64.0, yes, yes, 2.0, 3.0, Sometimes, no, 1.0, no, 1.0, 0.0, Sometimes, Public\_Transportation, Normal\_Weight 22, Female, 25.918524, 1.663341, 112.57922, yes, yes, 3.0, 3.0, Sometimes, no, 2.724099, no, 0.0, 0.081156, Sometimes, Public\_Transportation, Obesity\_Type\_III 23, Female, 29.740496, 1.502609, 77.929204, yes, yes, 2.0, 1.0, Sometimes, no, 1.0, no, 0.0, 0.0, Sometimes, Automobile, Obesity\_Type\_I ) 1.753321.52.058335.ves.ves.2.0.3.0.Sometimes.no.2.072194.no.0.680464.1.258881.no.Public Transportation Insufficient Weigh

data.csv



### Принцип работы метода Random Forest

#### Принцип работы алгоритма:

Random forest («случайный лес») — это алгоритм машинного обучения, который состоит из множества отдельных решающих деревьев, то есть из независимых моделей.

#### Шаги:

- Подготовка обучающей выборки для одного дерева
- 2. Обучение дерева
- 3. Ансамбль
- 4. Предсказание

#### Оценка результатов алгоритма:

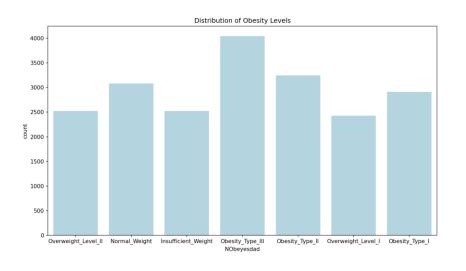
Confusion\_matrix и Classification\_report — это инструменты, используемые для оценки качества классификационных моделей в машинном обучении.

- Confusion Matrix это таблица, которая показывает количество правильных и неправильных предсказаний модели по каждому классу. Она помогает визуализировать производительность модели.
- Classification Report это более подробный отчет о производительности модели, который включает в себя несколько метрик.



### Процесс и результаты

#### Исследовательский анализ данных



#### Предварительная обработка данных

```
data['Gender'] = data['Gender'].map({'Male': 0, 'Female': 1})
data['family_history_with_overweight'] = data['family_history_with_overweight'].map({'yes': 1, 'no': 0})
data['FAVC'] = data['FAVC'].map({'yes': 1, 'no': 0})
data['NObevesdad'] = data['NObevesdad'].map({
    'Insufficient_Weight': 0,
    'Normal_Weight': 1,
    'Overweight_Level_I': 2,
    'Overweight_Level_I': 3,
    'Obesity_Type_I': 4,
    'Obesity_Type_II': 5,
    'Obesity_Type_III': 6
}}
data['CALC'] = data['CALC'].map({'Sometimes': 1, 'no': 0, 'Frequently': 2})
data['CAEC'] = data['SMOKE'].map({'yes': 1, 'no': 0})
data['SCC'] = data['SMOKE'].map({'yes': 1, 'no': 0})
data['SCC'] = data['SMOKE'].map({'yes': 1, 'no': 0})
data['MTRANS'] = data['MTRANS'].map({'Public_Transportation': 0, 'Automobile': 1, 'Walking': 2, 'Motorbike': 3, 'Bike': 6})
```

- Исследовательский анализ данных (EDA): Загружаем данные, проверяем на пропуски и визуализируем распределение целевой переменной.
- Предварительная обработка данных: Преобразуем категориальные переменные в числовые и разделяем данные на признаки и целевую переменную.
- **Построение и оценка модели**: Обучаем модель Random Forest и оцениваем её с помощью confusion\_matrix и classification\_report.



### Процесс и результаты

confusion_matrix										
11	688	63	3	1	0	0	0]			
[	38	794	64	11	0	0	0]			
[	4	66	561	84	18	0	0]			
[	0	14	76	603	64	6	0]			
[	2	1	27	58	742	25	3]			
[	0	0	0	4	16	983	2]			
[	1	0	1	0	0	1 1	204]]			

classification_report										
	precision	recall	f1-score	support						
0	0.94	0.91	0.92	755						
1	0.85	0.88	0.86	907						
2	0.77	0.77	0.77	733						
3	0.79	0.79	0.79	763						
4	0.88	0.86	0.87	858						
5	0.97	0.98	0.97	1005						
6	1.00	1.00	1.00	1207						
accuracy			0.90	6228						
macro avg	0.88	0.88	0.88	6228						
weighted avg	0.90	0.90	0.90	6228						

- 1. По результатам в матрице ошибок видим (исходя из блоков TN и TP матрицы), что модель довольно точно описывает данные.
- 2. Классификационный отчёт: видим, что получены высокие показатели precision, recall и f1 для каждого из классов 0-6 и ассигасу, что говорит о высокой точности результатов применения модели Random Forest для предсказания риска ожирения у людей на основе различных факторов.

