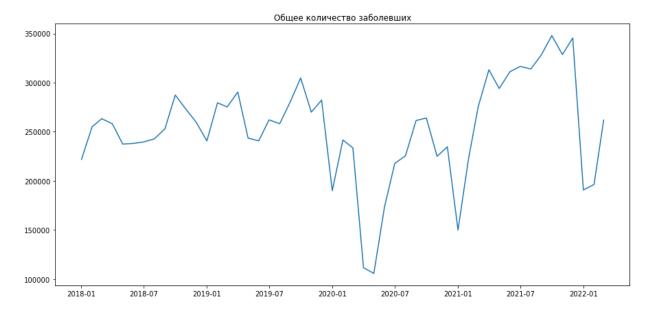
ПРЕЗЕНТАЦИЯ

«Создание модели прогнозирования заболеваемости населения»

Для решения задачи был использован комбинированный подход:

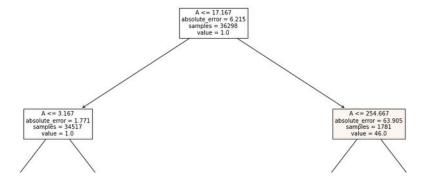
- 1. На первом шаге произведена оценка цикличности общего количества заболевших,
- 2. так как стандартный подход (дифференцирование, стандартное отклонение и др.) с дальними периодами ухудшал метрики, был выбран подход краткосрочного прогнозирования из информационных данных за предыдущие три месяца
- 3. Тестирование производилось на аналогичном ближайшем периоде 2021 года с валидацией на апреле 2021 года. Окончательное решение о принятии модели происходило по текущему рейтингу на лидерборде. Модель может быть улучшена совместно с профессиональными эпидемиологами.

(схожесть визуальной динамики по графику заболеваемости).



4. Из-за несбалансированности в данных, сделана группировка по среднему за предыдущие месяцы.

Поиск крайних значений бинов произведен с помощью DecisionTreeRegressor



Т.е. взяты крайние бины до 3,167, между 3,167 и 254,667, более 254,667.

Модель "самонастраивается" – ищет разделение автоматически

5. Каждый бин обучался по "своей" модели.

А также дерево использовалось для оценки значимости признаков, например:

Для запуска модели необходимо ввести константы:

RANDOM_STATE = 0 # фиксирование случайного числа

PREDICT_MONTH = 4 # номер месяц для прогноза

PREDICT_YEAR = 2022 # год прогноза

TRAIN_PERIOD = 3 # кол-во месяцев, предшествующих прогнозу, на которых будет обучаться модель (подобрано опытным путем)

Технические особенности:

Python, LinearRegression, KNN, DecisionTreeRegressor, MaxAbsScaler, PolynomialFeatures, pipeline

Возможно, снижение точности алгоритма детектирует эпидемиологические аномалии.