Решение задачи "Предсказание затрат"

Амир Мирас

МГУ имени М.В. Ломоносова

4 октября 2017 г.

Постановка задачи

- По статистике визитов клиентов и потраченных ими сумм необходимо предсказать категорию следующей траты для каждого клиента.
- ▶ Метрика: accuracy
- ▶ Пусть n = 110000 количество уникальных клиентов, d = 438 максимальное количество дней.

Выделение обучающей выборки

Обозначим данную операцию через $S: T^{d-7}, y^{d-7} = S(T^d)$

План решения

- 1. На основе выборок T^{d-7} и T^d придумать признаки для каждой строки и получить матрицы клиентов-признаков X^{d-7} и X^d
- 2. Обучить модель машинного обучения на выборке $\{x_i, y_i\}_{i=1}^N, x_i \in X^{d-7}, y_i \in Y^{d-7}$
- 3. Предсказать ответы для выборки X^d

Примитивное решение

- 1. Для каждого клиента посчитаем следующие признаки:
 - 1.1 Среднее, среднее по ненулевым, мода по ненулевым, количество нулей на всем временном ряде
 - 1.2 Среднее, среднее по ненулевым, мода по ненулевым, количество нулей на последней неделе
- 2. Обучим на этом классификатор xgboost

Ha public leaderboard: 0.38206

Валидация

- $ightharpoonup T_{test}, Y_{test} = S(T^d)$
- $ightharpoonup T_{train}, Y_{train} = S(T_{test})$
- ▶ Будем обучаться на $\{T_{train}, Y_{train}\}$ и проверять качество алгоритма на $\{T_{test}, Y_{test}\}$

Более сложные признаки

- 1. Доля суммы k-го класса на всем ряде T_i
- 2. Среднее, среднее по ненулевым, мода по ненулевым, количество нулей и доля суммы k-го класса на первых покупках каждой недели
- 3. Среднее, среднее по ненулевым, мода по ненулевым, количество нулей на последних двух и трех неделях
- 4. Вероятность первого посещения магазина для каждого дня недели
- 5. Последняя сумма покупки, количество дней после последней покупки и после покупки на сумму k-го класса

Обучаем на этих признаках xgboost: 0.39775 на CV

Весовые схемы

Будем считать признаки с учетом следующей весовой схемы:

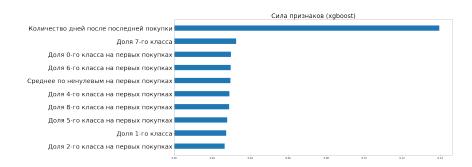
$$w_j = \left(\frac{j}{\left[\frac{d}{7}\right]}\right)^{\delta}, j = \{1, 2, 3, \cdots, \left[\frac{d}{7}\right]\}$$
 (1)

Например, среднее:

$$\operatorname{mean}(T_i) = \sum_{j=1}^d w_j \sum_{m=1}^7 T_{i,7(j-1)+m}, \tag{2}$$

то есть суммы j—ой недели учитываются с весом w_j . Обучаем xgboost: 0.3987 на CV

Топ 10 признаков



Выбор алгоритма

Алгоритм	Качество на CV	Время работы
xgboost	0.3987	6.45 мин
lightgbm	0.3989	1.76 мин

Ансамбль

Рекурсивным путем посчитаем выборки

$$T^{d-7}, Y^{d-7} = S(T^d), T^{d-14}, Y^{d-14} = S(T^{d-7})$$
 (3)

$$T^{d-21}, Y^{d-21} = S(T^{d-14}), T^{d-28}, Y^{d-28} = S(T^{d-21})$$
 (4)

- ▶ Обучим lightgbm на $\{T^d, Y^d\}$, $\{T^{d-7}, Y^{d-7}\}$, $\{T^{d-14}, Y^{d-14}\}$, $\{T^{d-21}, Y^{d-21}\}$, $\{T^{d-28}, Y^{d-28}\}$ и получим предсказания $p_{lgb}^d, p_{lgb}^{d-7}, p_{lgb}^{d-14}, p_{lgb}^{d-21}, p_{lgb}^{d-28}$
- lack Обучим ${
 m xgboost}$ на объединении $\{T^{d-7},Y^{d-7}\}$, $\{T^{d-14},Y^{d-14}\}$, $\{T^{d-21},Y^{d-21}\}$, $\{T^{d-28},Y^{d-28}\}$ и получим предсказание p_{xgb}
- lacktriangle Итоговая модель: $0.5 p_{lgb}^d + 0.3 p_{lgb}^{d-7} + 0.3 p_{lgb}^{d-14} + 0.05 p_{lgb}^{d-21} + 0.05 p_{lgb}^{d-28} + 0.1 p_{xgb}$

Ha CV: **0.403**

Ha public leaderboard: 0.40527

Что за данные?

