Результаты EDA, процесс обучения, оценки модели

- сформирован датасет, который содержит только те строки, где от регистрации пользователя до начала игры прошло не более 24часов.
- проверка на типы признаков = категориальных признаков не обнаружено => заменять на численные не нужно
- проверка на пропущенные значения = таковых не оказалось => никаких удалений и замен в строках не нужно производить
- построение тепловой карты = избыточных признаков не обнаружено => удалять никакие признаки не нужно пока
- построение паирплота для наглядного отображения зависимостей/распределений признаков
- так как признаки типа datetime64[ns] могут мешать при обучении моделей, они были удалены, а их информативность сохранилась в новом признаке, который равен отношению времени регистрации пользователя к времени начала игры
- проверка на соотношение классов целевой переменной = обнаружен дисбаланс классов => было принято решение использовать в качестве оценки модели ROC AUC
- -проверка на корреляцию признаков с целевой переменной = признаки "round", "winner" имеют очень маленький коэфф корреляции − слабую линейную зависимость = удалила их, чтобы модель уделила больше внимания и ресурсов первостепенным признакам¶
- датасет разбила на обучающую и тестовую выборки
- для обучения была выбрана модель LGBMClassifier
- при помощи сетки нашла наилучшие значения некоторых гиперпараметров
- при помощи кросс-валидации проверила качество модели метрикой ROC AUC
- обучила модель LGBMClassifier
- предсказала значения