## Модель

Вероятность подключения услуги

## Задача

	Тренировочный сет	Тестовый сет	Профили пользователей
Время	4 месяца	1 месяц	-
Размер	831 653	71 231	4 512 528
Пропуски	Нет пропусков	Нет пропусков	Нет пропусков
Дубли	Строки с одинаковым id, но разными vas_id	Строки с одинаковым id, но разными vas_id	Строки с одинаковым id, но разной датой
Излишек			Строки с id, которых нет в тренировочном и тестовом сетах.

## Проблема

- На одного пользователя может быть несколько предложений услуг (как одной и той же услуги, так и разных), в один и тот же день и в разные.
- Даты профиля пользователя не равны датам предложения пользователя



## Предположение

К предложению цепляется тот профиль, с которым минимальная разница по времени



## Действия

Определить тип признаков

Dummy-кодирование категориальных признаков

Добавить производные признаки

Логарифмировать числовые признаки

Уменьшить размерность матрицы числовых признаков

## Новые признаки



### Модели

#### **XGBoost**

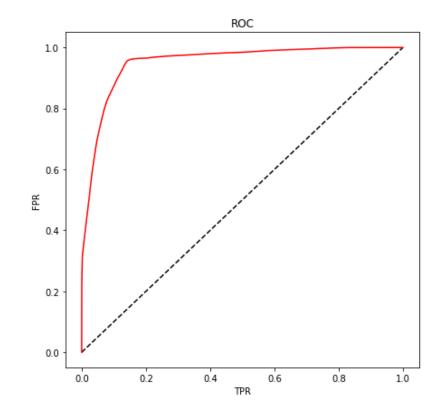
- max\_depth=5
- n\_estimators=50
- learning\_rate=0.1
- subsample=0.5
- min\_child\_weight = 1
- reg\_alpha=0.5
- reg\_lambda=0.5

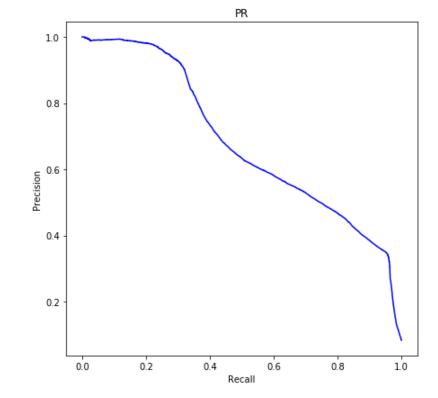
#### LightGBM

- num\_leaves=8
- max\_depth=4
- learning\_rate = 0.1
- n\_estimators = 100

## Результаты работы модели XGBoost

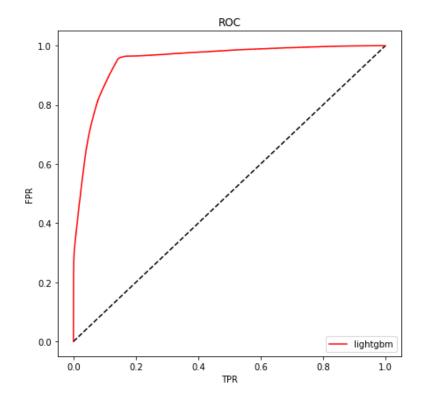
	ROC AUC	PR AUC	Precision	Recall	F1
XGBoost	0.951	0.682	0.52	0.71	0.601

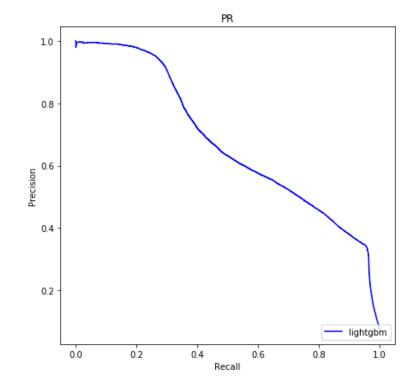




# Результаты работы модели LightGBM

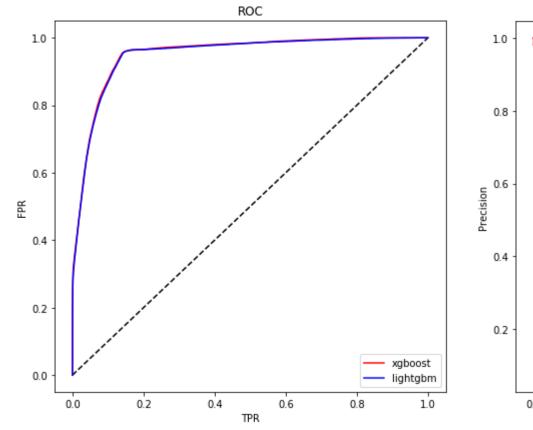
	ROC AUC	PR AUC	Precision	Recall	F1
LightGBM	0.949	0.676	0.54	0.67	0.598

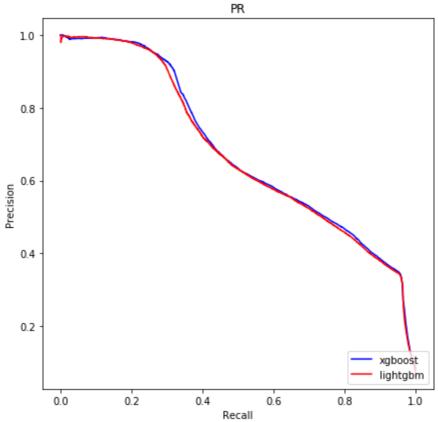




## Сравнение моделей

	ROC AUC	PR AUC	Precision	Recall	F1
XGBoost	0.951	0.682	0.52	0.71	0.601
LightGBM	0.949	0.676	0.54	0.67	0.598





## Итоговый выбор: XGBoost

#### **XGBoost**

- Ниже Precision
- Выше Recall
- Чуть выше F1
- Чуть выше ROC AUC

#### LightGBM

- Выше Precision
- Ниже Recall
- Чуть ниже F1
- Чуть ниже ROC AUC