### Решение Андеррайтера

Быстрое одобрение, сбор данных, которых не было в витрине

### Цель

- Основая цель: улучшить модель.
- Для этого нужно:
- - рассмотреть данные, которых нет в витрине
- - выбрать наиболее эффективные
- - убедиться на лучше модели, что данные улучшают точность
- - обновить синтетическую модель с учетом новых данных

### Входные данные

Заявки в диапазоне дат: 2020-01-01 по 2022-02-13

Витрина MART\_NORMA\_AUTO: х строк, х столбцов.

Одобрено 30367

- Отмена 54615
- Отмена+Одобрено 84982

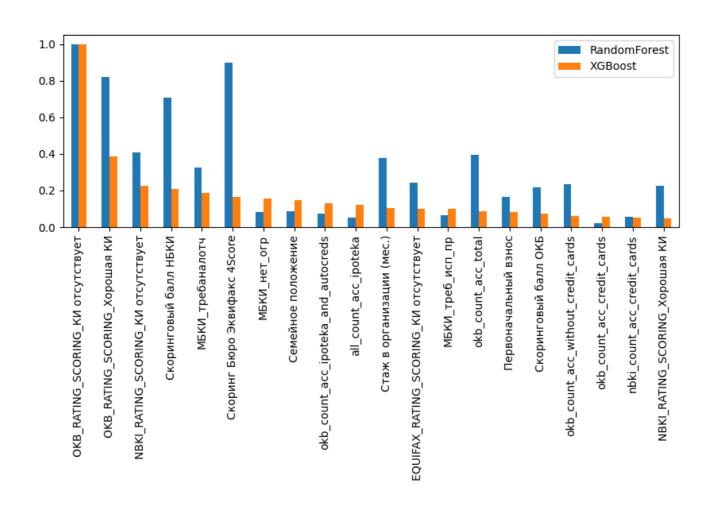
### Будем рассматривать

- общее количество крдитов (?\_count\_acc\_total)
- количество кредитов без типа "Кредитная карта" (?\_count\_acc\_without\_credit\_cards)
- количество кредитов типа "Кредитная карта" (?\_count\_acc\_credit\_cards)
- количество кредитов для типа Ипотека и Автокредит (? \_count\_acc\_ipoteka\_and\_autocreds)
- количество кредитов для типа Ипотека (?\_count\_acc\_ipoteka)
- количество кредитов для типа Автокредит (?\_count\_acc\_autocreds)

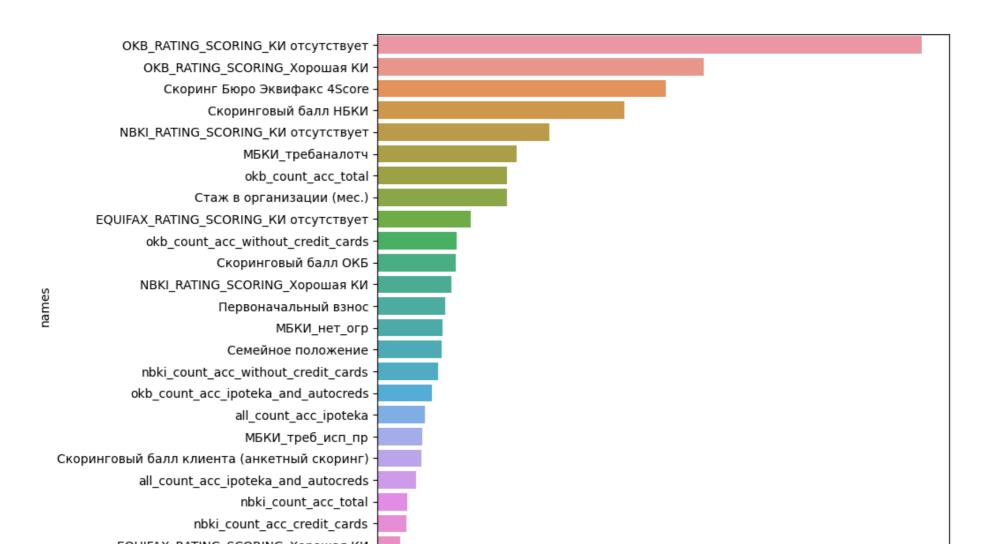
### Для кредитных историй:

- НБКИ (nbki)
- OKБ(okb)
- Эквифакс(equifax)
- Консолидированная кредитная история(all)

Важность признаков для XGBoost и RandomForest



Важность признаков сумма XGBoost и RandomForest



В итоге оставлены наиболее влиятельные поля

- okb\_count\_acc\_total
- okb\_count\_acc\_without\_credit\_cards
- nbki\_count\_acc\_without\_credit\_cards
- all\_count\_acc\_ipoteka

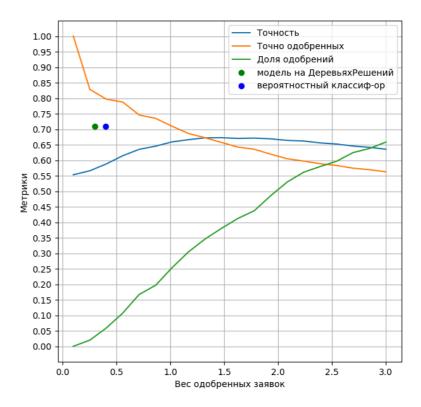
Как мы видим общее количество от ОКБ оказалось наиболее достоверным.

Рассмотрение кредитов без Кредитных карт может быть полезным.

Наличие ипотечных кредитов тоже может быть фактором.

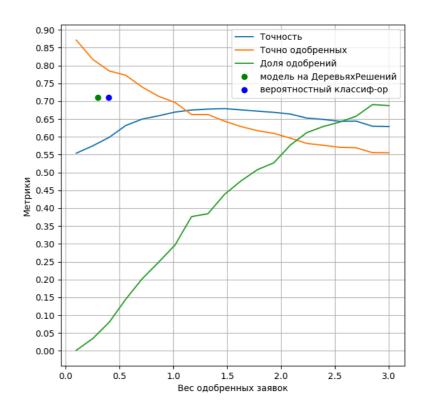
А связка Ипотека+Автокредиты — себя не оправдала для количественной оценки.

Лучшая модель «ДО»



Лучшая модель «ПОСЛЕ»

- Под голубой линией увеличилась площадь на 1-2%
- На 1% увеличилось количество одобренных.
  На пол процента увеличилась точность.



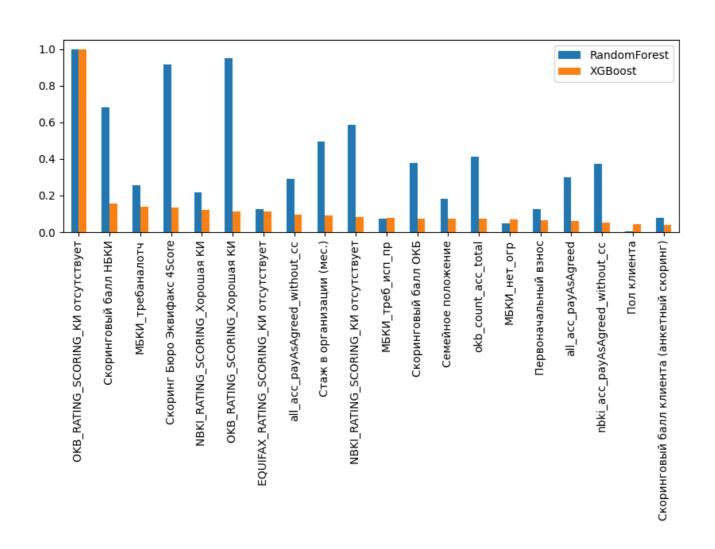
### Возмем просрочку для:

- Оплата без просрочек
- Просрочка от 1 до 7 дней включает в себя Просрочка от 1 до 5 дней
- Просрочка от 1 до 29 дней
- Просрочка от 8 до 29 дней
- Просрочка от 30 до 59 дней
- Просрочка от 60 до 89 дней
- Просрочка от 90 до 119 дней
- Просрочка более 120 дней

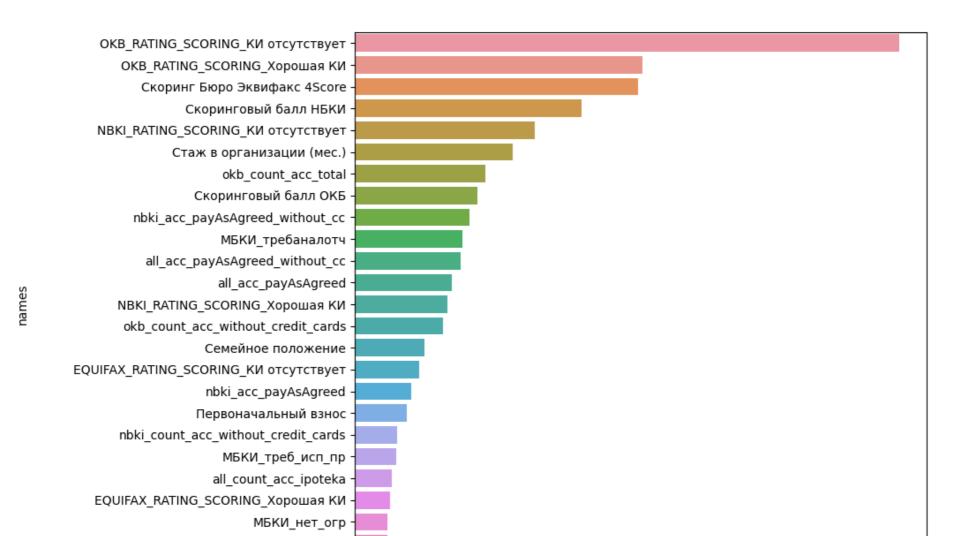
- Проделаем это для
- - кредитов без Кредитных карт и для кредитов по Кредитным картам
  - ипотека и автокредиты
- - ипотека
- - автокредиты

У нас получилось 18\*4 новых полей для проверки. Значения берутся как отношение просрочек к количеству выплат.

Важность признаков для XGBoost и RandomForest

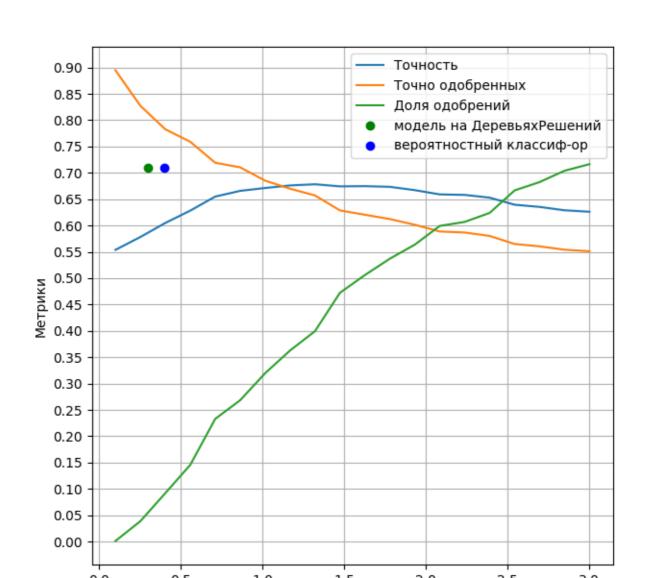


Важность признаков сумма XGBoost и RandomForest



#### Отмечаем

- nbki\_acc\_payAsAgreed\_without\_cc
- all\_acc\_payAsAgreed\_without\_cc
- nbki\_acc\_payAsAgreed
- all\_acc\_payAsAgreed
  - НБКИ показал себя значительно лучше чем ОКБ. Отношение вовремя оплаченны выплат ко всем выплатам ожидаемо показало хороший результат.(Нужно проверить что нет ошибки)
- Количество выплат без Кредитных карт показало себя лучше чем общее количество выплат без просречки.



### Статистика по просрочкам два

#### Возмем

- - количество активный счетов
- - кличество активных с суммой больше 50 тыс.
- - кличество активных с суммой меньше= 50 тыс.
- - кличество закрытых с суммой больше 50 тыс.
- - кличество закрытых с суммой меньше= 50 тыс.
- - средний процент просрочек с 1до29 дней для закрытых
- - средний процент просрочек от 29-до 120 дней для закрытых

- Проделаем это для
- - НБКИ (nbki)
- - ОКБ(okb)
- - Эквифакс(equifax)
- - Консолидированная кредитная история(all)

#### А так же, возмем

- - НБКИ процент PayAsAgreed с суммой больше 50 тыс.
- - НБКИ процент PayAsAgreed с суммой меньше 50 тыс.
- - консолидировання PayAsAgreed с суммой больше 50 тыс.
- - консолидировання PayAsAgreed с суммой меньше= 50 тыс.
- У нас получилось 7\*4+4 = 32 новых поля

# Статистика по просрочкам два

- Используя аналогичные шаги как в пунктах выше, выбираем следующие поля:
- - кличество закрытых с суммой больше 50 тыс.
- - кличество закрытых с суммой меньше= 50 тыс.
- - средний процент просрочек от 29-до 120 дней для закрытых

### Дополнительные поля

#### Возьмем и распарсим скоринги:

- Проверка организации-работодателя на наличие в списке ликвидированных(0prov): status\_code, status\_type, status\_groupid, status\_isActing, status\_groupName, companyType, okfs\_code, includeInList, change\_history, legalAddresses
- - Эквифакс 4Score: scor
- - AFS НБКИ: rules count
- OKB National hunter: 'MA\_SMT', 'MA\_RAD',
   'MA\_AS', 'LCL\_MA', 'MULT\_M', 'MA\_PAS', 'MA\_EMP',
   'MA\_SPE', 'MA\_MS\_', 'MA\_REF', 'MA\_MTE',
   'MA\_SPA', 'MA\_MS', 'MA\_SAM', 'MA\_AS\_', 'MA\_SWT'
- - НБКИ Биометрия: matchImages, matchResults, match\_max, match\_avg

Рассметривая корреляцию полей и их важность убираем коррелирующие с низкой важностью:

- - Oprov\_status\_groupid
- ex4scor\_scoring
- nbki\_biom\_resp\_match\_max
- Oprov\_status\_isActing
- -0prov\_status\_groupName\_Действующе e
- nbki\_biom\_resp\_matchResults
- okbnh MA SPE

### Дополнительные поля частотный анализ

- отрицательное влияение:
- Oprov\_okfs\_code: при значении 54 ( 14,1)
- okbnh\_MA\_MTE при значении 1 (257,44)
- okbnh\_MA\_MS 1 (18,4)
- - nbki\_biom\_resp\_matchImages больше девяти(~500, ~100)

## Шаги фильтрации полей — 100->50

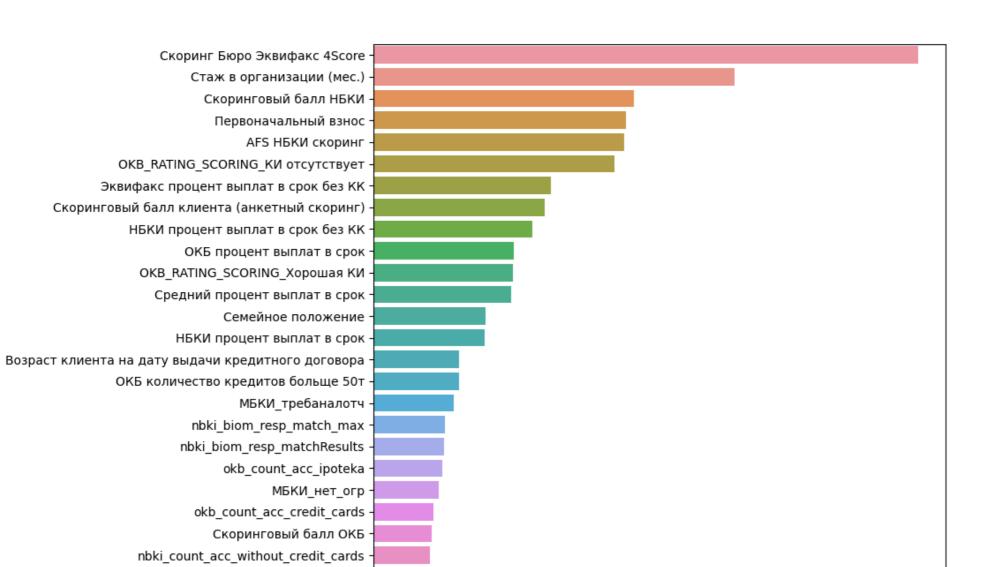
Переходим от 100 к 50 признакам:

- 1 Проведен поиск лучшей модели
- 2 Была определена важность
- 3 Затем проведена серия эекспериментов по определению оптимельного количества столбцов выбирая самые важные

- 4 Удалены 7 самых коррелирующих переменных.
- 5 Проверено, что точность улучшилась
- 6 Снова проведен поиск лучшей модели
- 7 Проверено отсутствие коррелирующих и найдена важность признаков

### Важность 50 признков

Важность признаков сумма XGBoost и RandomForest



# Лучшая модель на тестовой выборке

- Accuracy: 0.691234
- AUC: 0.733127
- Precision: 0.674832
- Recall: 0.206910
- Одобренных:0.106039

21 / 21