



Команда и экспертиза

Хабр

Туториал по uplift моделированию



scikit-uplift библиотека

User Guide scikit-uplift 2 место Retail Hero uplift modeling соревновани



Максим Шевченко Data Science [Uplift, Geo]



Data Science [Uplift, RecSys]



Ирина Елисова Сергей Курочкин Javascript [React]



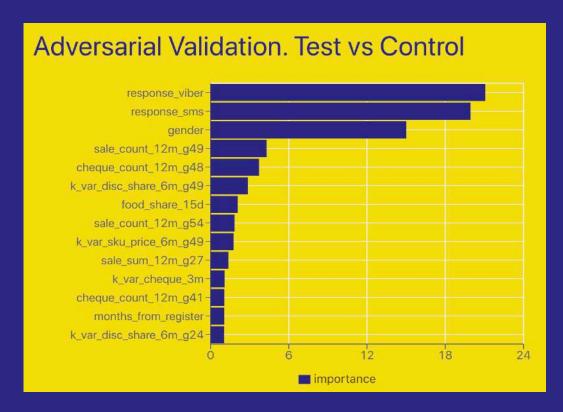
Кирилл Ликсаков Data Science [Uplift, FinTech]

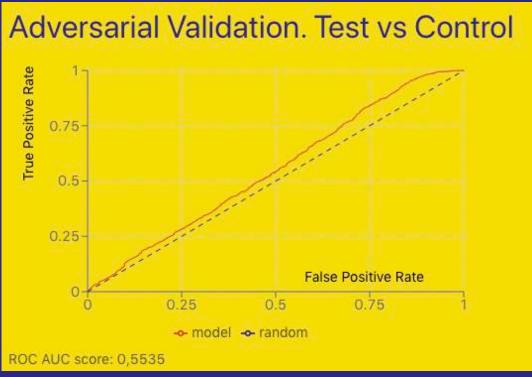
Инсайты

Adversarial validation

Проверка разбиения на группы:

Классификатор, отличающий контрольную группу от тестовой.

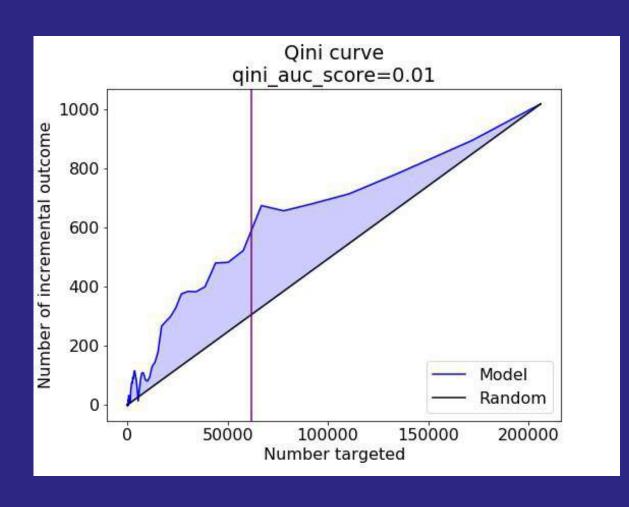




Признаки в топе Adversarial validation совпадают с признаками в топе uplift модели ClassTransformation

Инсайты

Признак cheque_count_12m_g48 -> вместо предсказанного uplift



Такая эвристика работает статистически значимо лучше в сравнении со случайным алгоритмом

uplift@25 random:

0.75%

VS

uplift@25 mean:

 $1.13\% \pm 0.33\%$

Генерация признаков

Для датасета на хакатоне

мы сгенерировали категориальные признаки

Категория товара топ 1, топ 2, ..., топ n

Пример

index	cheque_count_6m_g20	cheque_count_6m_g21	cheque_count_6m_g25
0	0	12	9
1	1	0	2
2	6	0	9
3	2	1	11
4	0	1	2

index	top_g_cheque_count_6m
0	g21
1	g40
2	g25
3	g25
4	g40

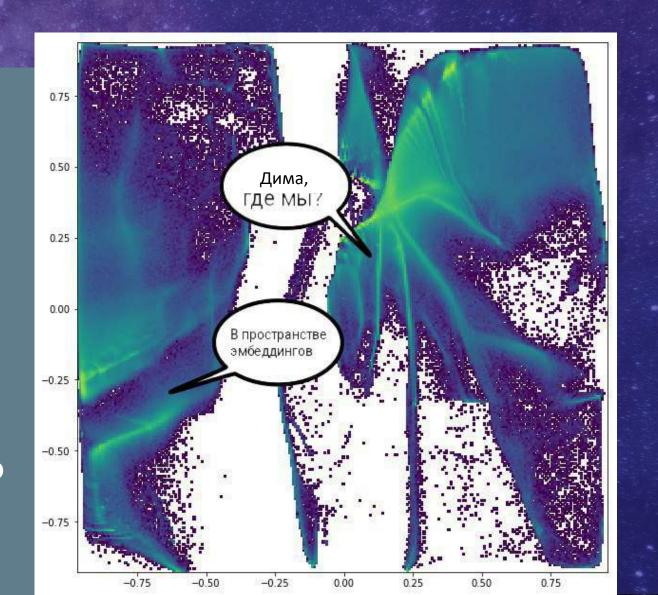
Генерация признаков

Следующие шаги

Что можно было бы сделать с сырыми данными

- Эмбеддинги
- Категориальные фичи
 (любимый магазин, категория,
 топ продукт)
- Гео
- Графы
- Привязка покупок к календарю и времени суток

•



Валидация

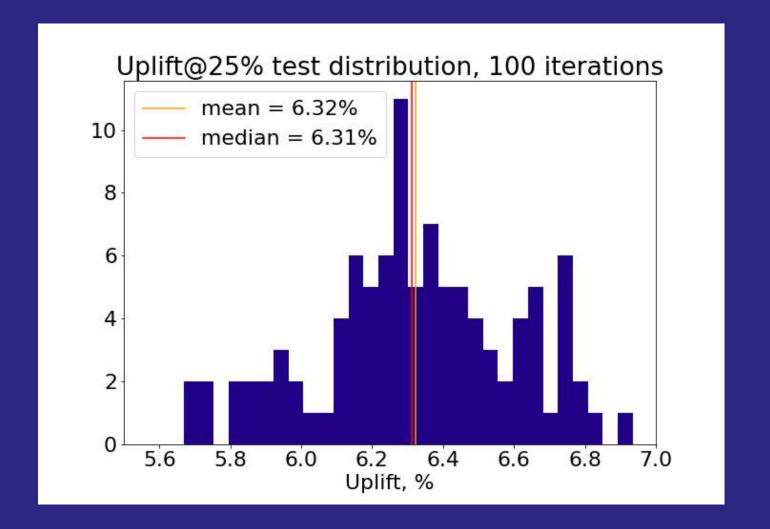
на N ≥ 100 разбиениях

uplift@k: std 0.4%

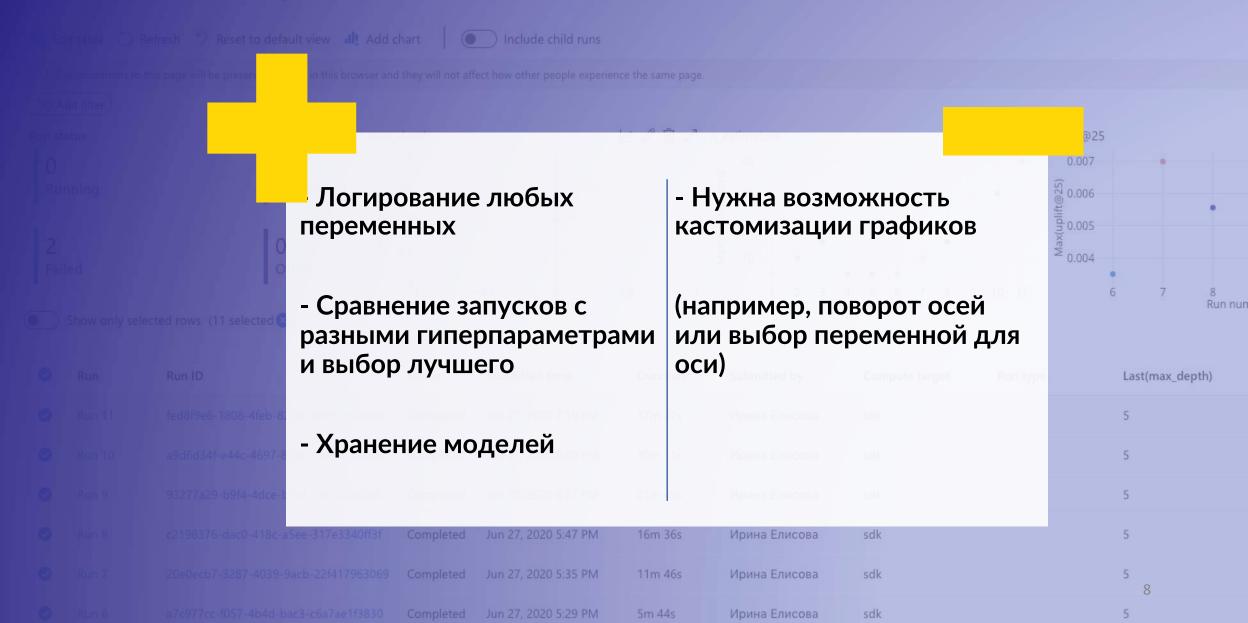
большой шум

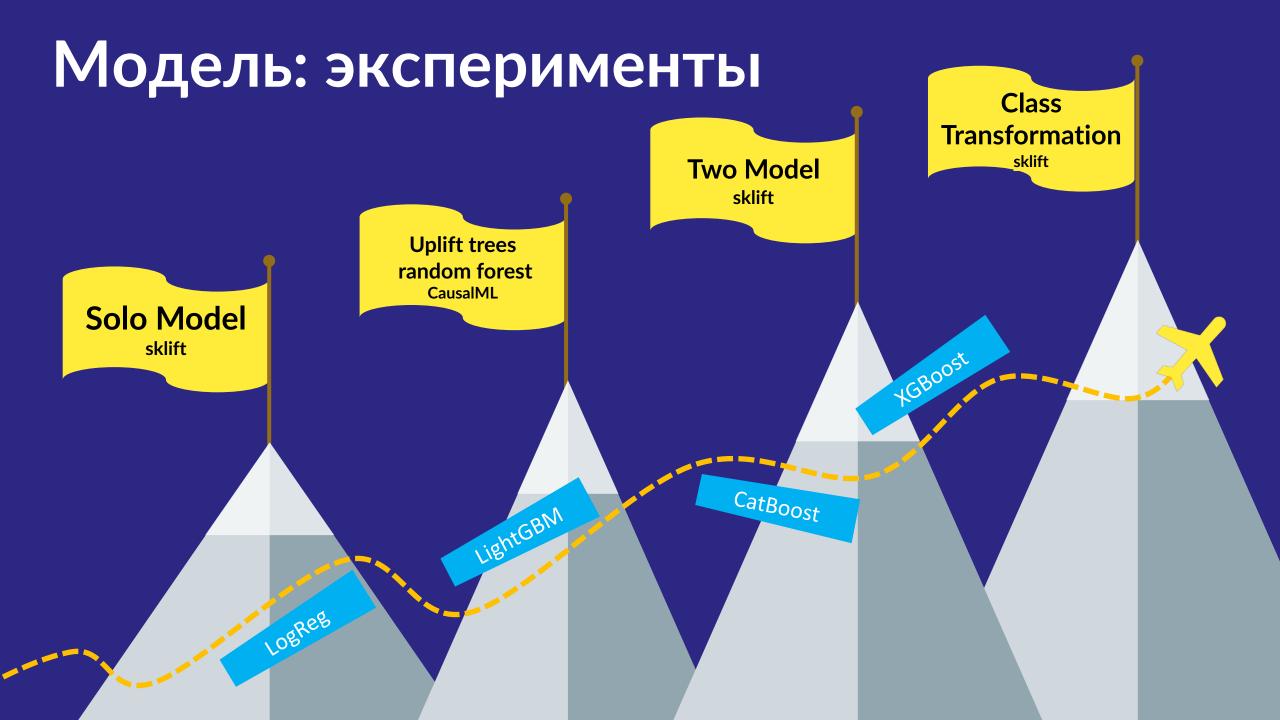
Контролируем переобучение в uplift моделях

Смотрим метрику не только на **validation**, но и на **train**



Microsoft Azure ML

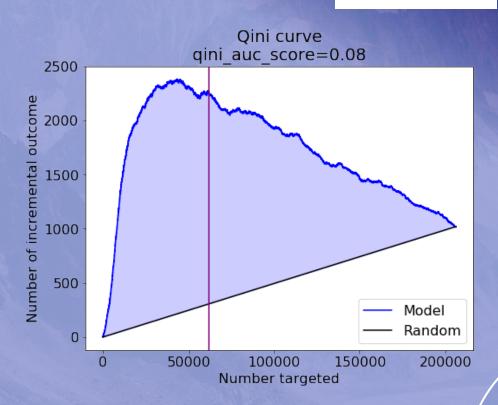


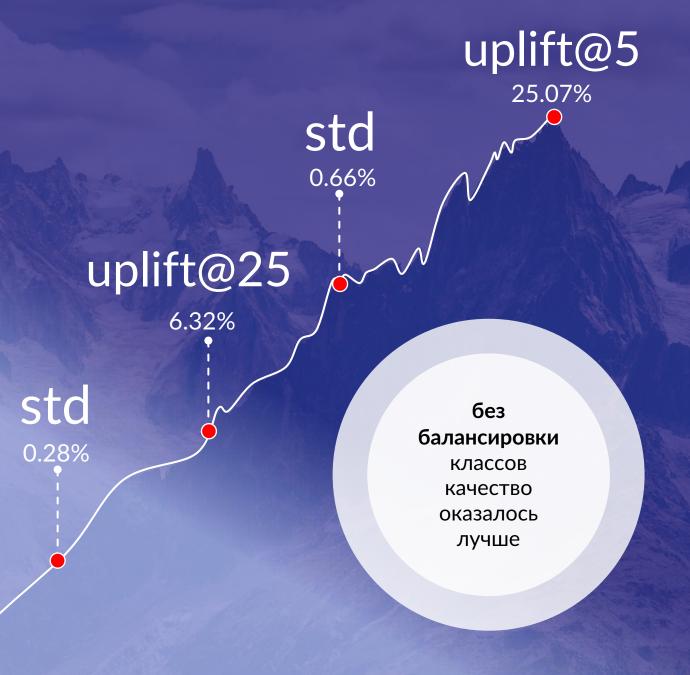


Class Transformation

+ классификатор







		cardholder	response	response	k_var_da	perdelta	months_f	stdev_da	k_var_
)	16478978	0.7	0.167	0	0	9	0	0.262
)	15940845	1	0.75	NaN	0	1	NaN	0.514
(•	15941038	0.867	0	0	0	19	0	0
)	16404535	0.889	0.125	0	0	26	0	0
)	15950619	1	0	0	0	55	0	0
7		16425040	1	0.6	^	^	22	^	NIONI

15941038

Uplift: -0.426905

Shap

uplift = 2 * (output_value) - 1

0.2102



0.2702

Интерпретация прогнозов



output value 0.29.902

base value 0.3102

0.3302 0.3502

0.3702

0.3902

0.4102

0.2502

0.2302

Продуктивизация модели

Github/Gitlab + Azure DevOps + Azure MlOps + Azure Function



Финансовая оценка

	Супермаркеты	Гипермаркеты
Доля клиентов в данных	0.101	0.899
Средний чек	800 p	1 400 p
Результат кампании в рублях	1,1 M	17,5 M

Разница в СТК модель vs случайная рассылка: * 16,57% - 11,01 % = 5,56% (клиенты, которых мы привели)

Пилот на 250 000 клиентов (25% от 1 млн)

250 000 * 5,56% = 13 900 клиентов совершит целевое действие после рассылки

- Затраты на рассылку верхняя оценка = 250 000 * 2 p = 0.5 M
- Расходы на предоставление скидки (336 рублей в ср.) = 13 900 * 336 р = 4,7 М

Итого 17,5 + 1,1 - 0.5 - 4,7 = 13,4 М

* Uplift = 6,32% CTR тестовая группа = 11,01 % CTR контрольная группа = 10,25 % CTR uplift модель группа = 6,32% + 10,25% = 16,57%

