AAIA'17 Data Mining ChallengeHelping AI to Play Hearthstone

Евгений Патеха (3 место)

Конкурс на fedcsis.org Helping Al to Play Hearthstone

- Задача предсказание вероятности победы в игре для оценки качества ходов игрока-компьютера
- Объем данных:
 - Train 2 000 000 + 1 250 000
 - Test 750 000
 - Метрика AUC

public lb -5%, private lb -95%

	private	public	dif
1 iwannabetheverybest	0,80185	0,8041	-0,0022
2 hieuvq	0,79922	0,8016	-0,0024
3 johnpateha	0,79895	0,8001	-0,0011
4 vz	0,79733	0,7997	-0,0024
5 jj	0,79707	0,7997	-0,0026
6 karek	0,79685	0,8000	-0,0032
7 podludek	0,79657		
8 akumpan	0,79654	0,7995	-0,0030
9 iran-amin	0,79637		
10 basakesin	0,79617	0,7988	-0,0026

Данные

- Hearthstone компьютерная игра с использованием тематических карт
- Базовые данные текущий ход, количество кристаллов, здоровье игроков, id героев, количество карт
- Данные о картах на столе у игрока и оппонента (только minions) id карт, атака, здоровье, другие способности
- Данные о картах в руке у игрока id карт, типы карт (minions, spell, weapon), атака, здоровье и др.

Валидация

- Данные содержали какой-то лик и градиентный бустинг переобучался.
 Возможно в данных было по нескольку различных стадий одной игры.
- Единственные признаки в данных по которым можно определить такие ситуации – id героев игрока и оппонента (9 разных)
- Решение формирование фолдов для кросс-валидации с исключением в обучающей и отложенной выборках одинаковых сочетаний id героев
 - Каждая паруа іd игрока іd оппонента относится целиком в один фолд (81 сочетание разбито на 9 фолдов)
 - В каждом фолде по одному ід каждого вида для игрока и оппонента
- Принятие решения об улучшении модели только если улучшился результат на большинстве фолдов

Основные модели

lightGBM – 140 признаков. Public lb 0.7987

 Базовые и новые признаки плюс признаки – количество карт определенных id на столе или на руках (больше всего добавили признаки spell-карт).

lightGBM – 58 признаков. Public lb 0.7983

Укороченный вариант 1 модели – признаки отбирались добавлением по одному.
 Признаки іd карт не добавлялись. Плюс новые признаки - число карт с определенным cost.

mxnet – 140 признаков. Public lb 0.7980

Нейронная сеть с 2 скрытыми уровнями. Признаки аналогичны 1й модели.
 На локальной валидации результаты были близки к 1-2 моделям, на lb чуть хуже

Финальные результат - среднее с весами 30-30-40. Public lb 0.8001

Мелкие улучшения

Отдельная модель для 1-2 ходов

• На 1-2 ходу, за исключением редких случаев победа еще не предопределена. Отдельная модель исключает использование закономерностей, определенных на последующих ходах. Результатом заменял результаты 1й модели для 1-2 ходов.

Сближение трейна и теста

- Корректировка теста op.deck count 1
- Корректировка трейна
 - if (turn==1) op.hand_count:=op.hand_count-2
 - if (turn==2) op.hand_count:=op.hand_count-1
 - if (turn<11 & pl.crystals_all<turn) pl.crystals_all:=turn</p>
- Обучение только на первых 16 ходах

Новые признаки

- Разница между суммарной атакой игрока и суммарным здоровьем оппонента (сумма по картам в игре + показатели героя) и наоборот
- Отношение разницы в здоровье игрока и оппонента к здоровью игрока
- Сумма здоровья minions в руке
- Прирост суммарной силы атаки карт в игре относительно базового уровня
- Число миньонов в игре, готовых к атаке
- Число карт с определенным id (отдельно в игре и в руке)
- Число карт с определенным cost (отдельно для карт в игре, minions и spell)

Что не получилось

- Использование внешних данных по свойствам игровых карт
- Разворот карт игрока-оппонента и увеличение вдвое обучающей выборки
- Кодирование сочетаний признаков вероятностью победы
- logreg, KNN, xgboost
- Не удалось построить хорошую модель 2 уровня прирост относительно усреднения был небольшой и на lb не проявлялся

Вычислительные ресурсы. ПО

- Ноутбук 2 ядра, 12 GB
- Google Cloud 8-12 ядер 40-60 GB, GPU
- R пакеты data.table, Matrix, jsonlite, lightGBM, mxnet, xgboost, glmnet, largeVis

Спасибо за внимание!