



Ранжирование в CatBoost

Иван Лыжин, Разработчик CatBoost

CatBoost



Тип данных

Однородные данные









Музыка

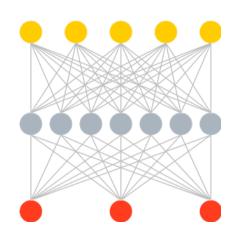
ДНК

Изображения

Текст



Глубокие нейронные сети



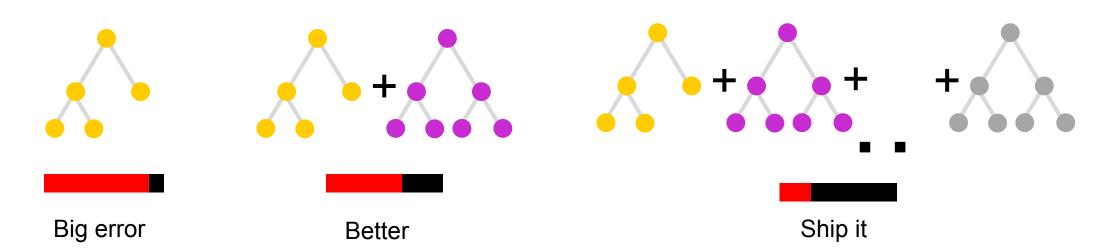
Неоднородные данные

Сгенерированные экспертом фичи

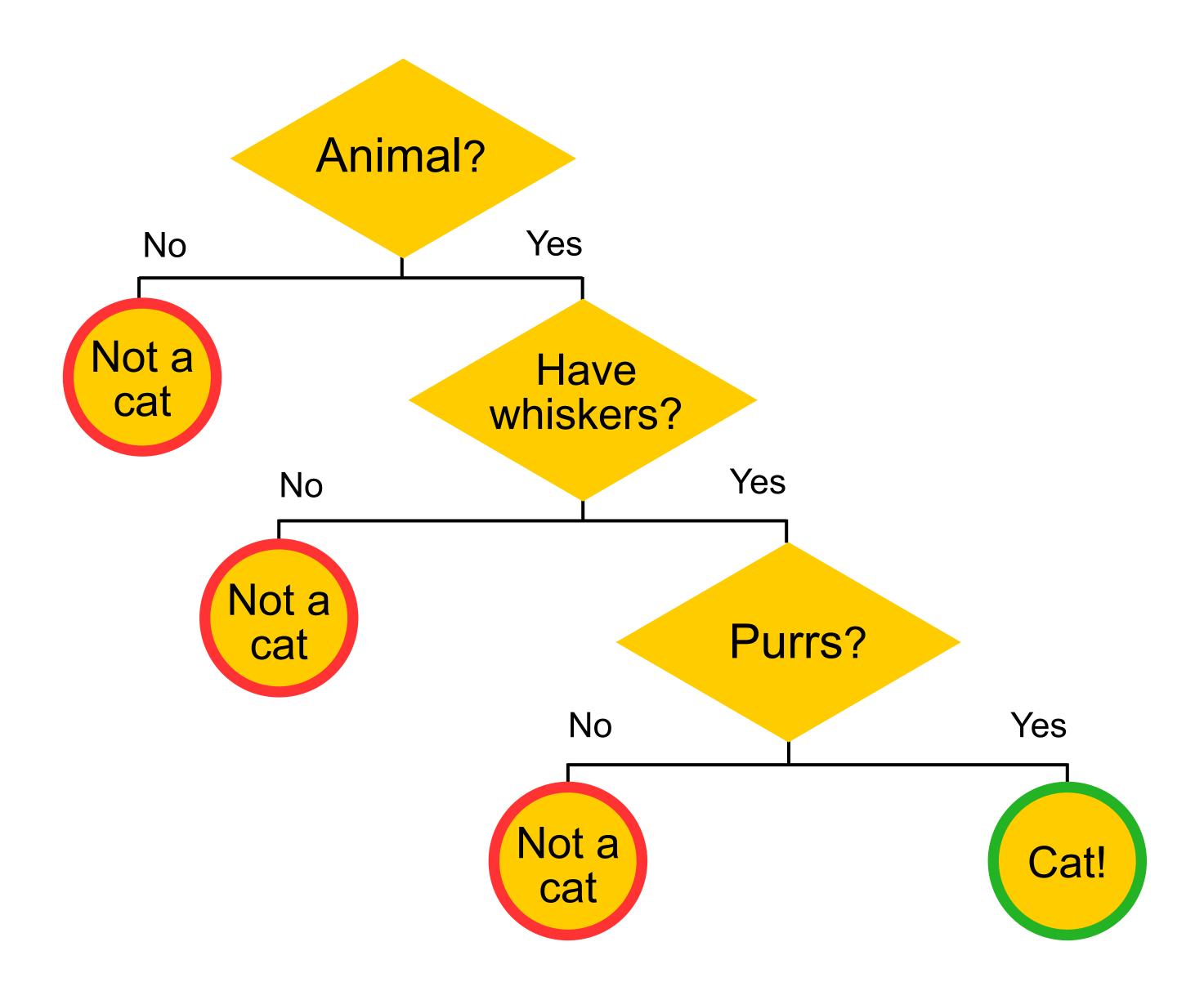
Music track length	Year	Rating	Label
2	1990	3	1
3	1950	5	0
15	1970	4	1



Градиентный бустинг на деревьях решений



Неоднородные данные? Деревья решений!

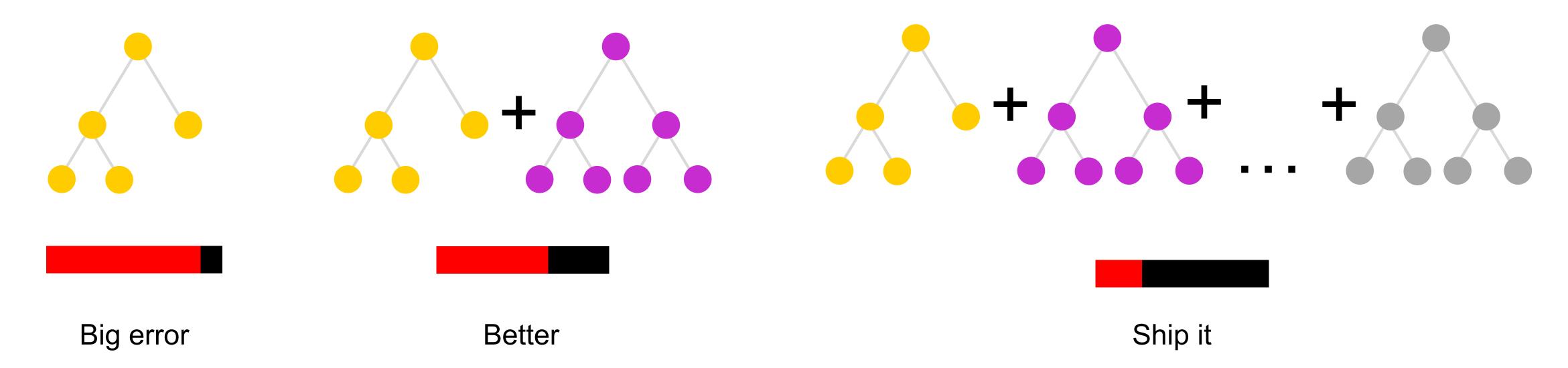


Градиентный бустинг на деревьях решений

State-of-the-art для табличных разнородных данных

Легко использовать, простой подбор параметров

Показывает хорошие результаты как на маленьких данных, так и на задачах big data



Библиотеки градиентного бустинга







CatBoost в Яндексе

- Yandex.Zen
- Yandex.Music
- Yandex.Self-Driving Cars
- Yandex.Search
- Yandex.Ads
- Yandex.Weather
- Yandex Alice
- Практически везде!









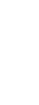








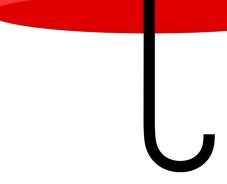






























CatBoost в мире

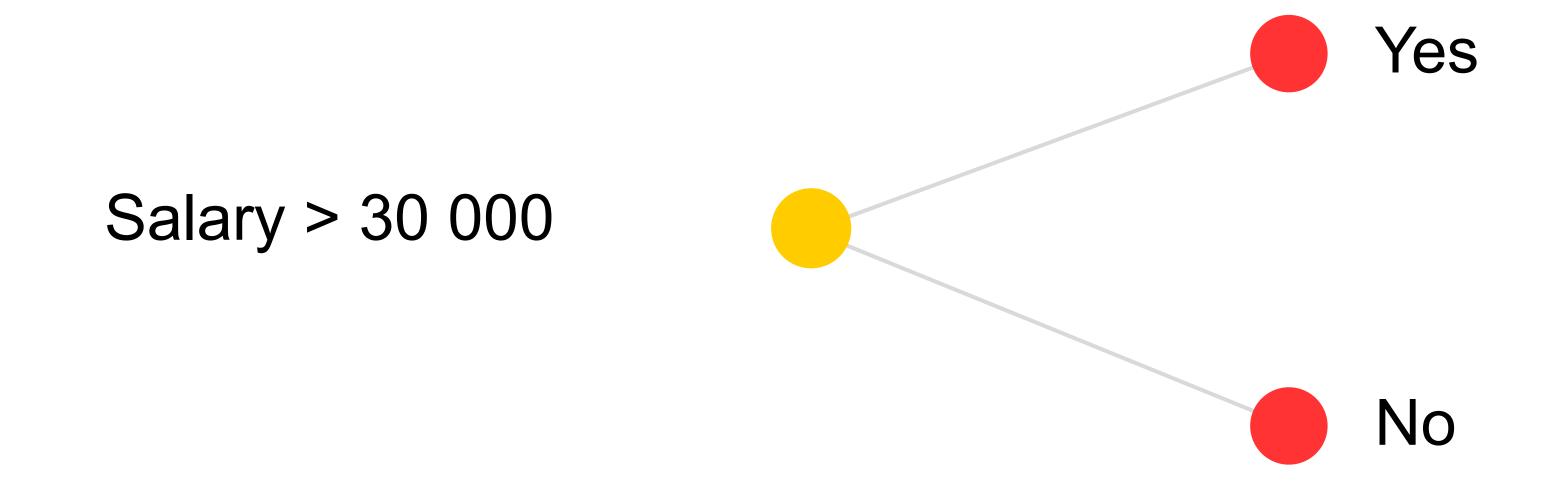
- Классификация частиц в CERN
- Предсказание места назначения в Careem taxi service
- Ранжирование отелей в Aviasales
 - Защита от ботов в CloudFlare
- Медицинские исследования в University of NSW Sydney
 - Netflix
 - Соревнования на Kaggle



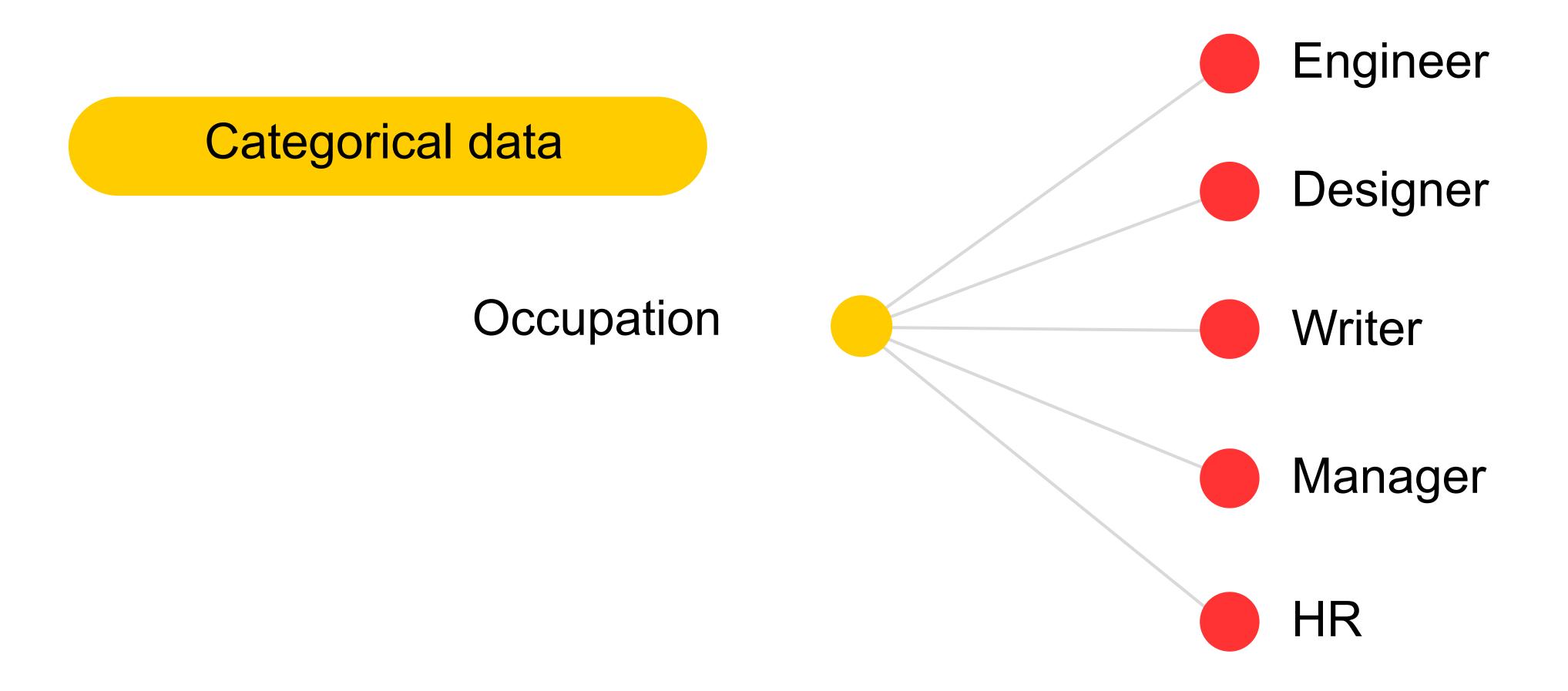




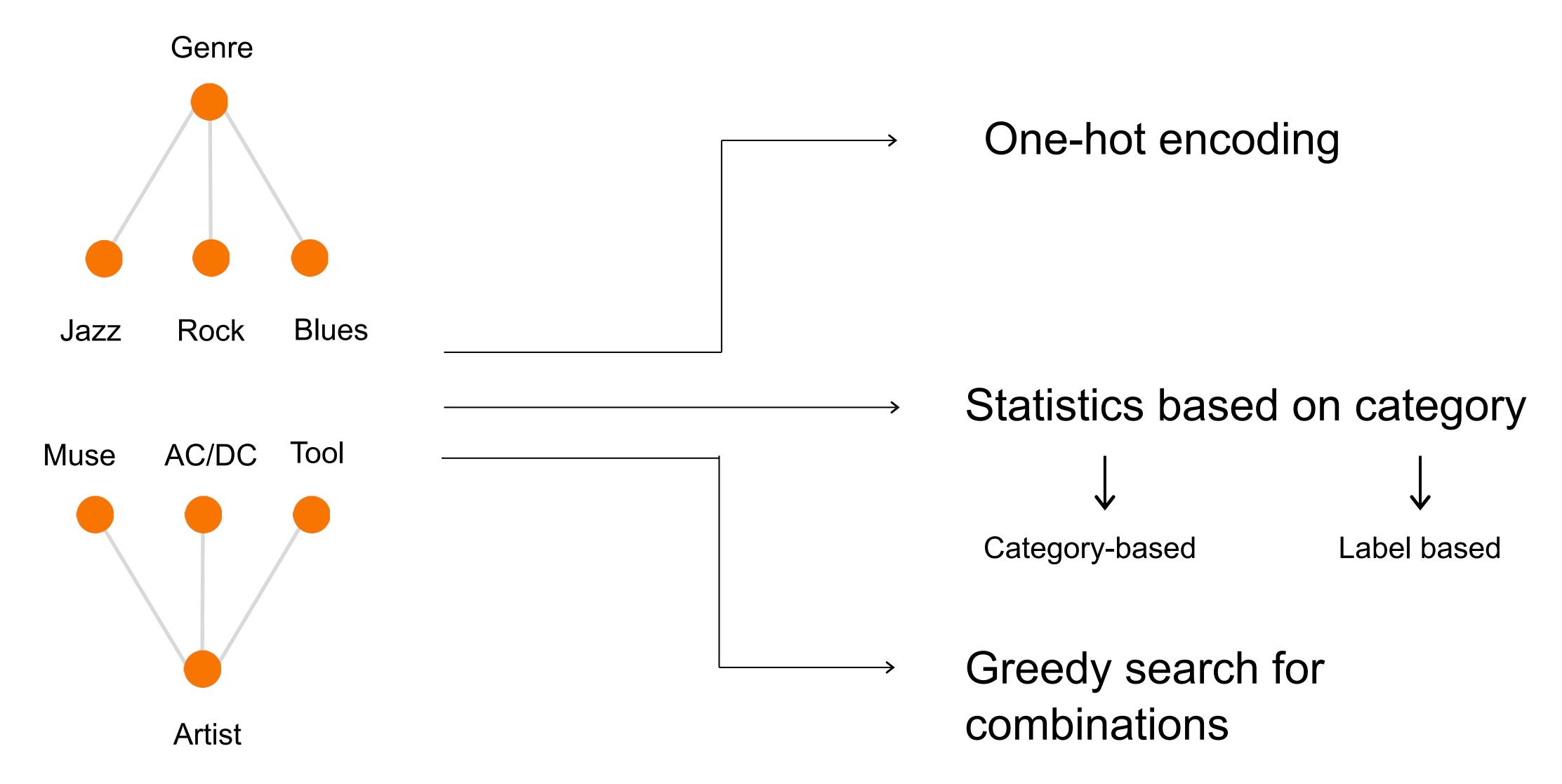
Числовые фичи



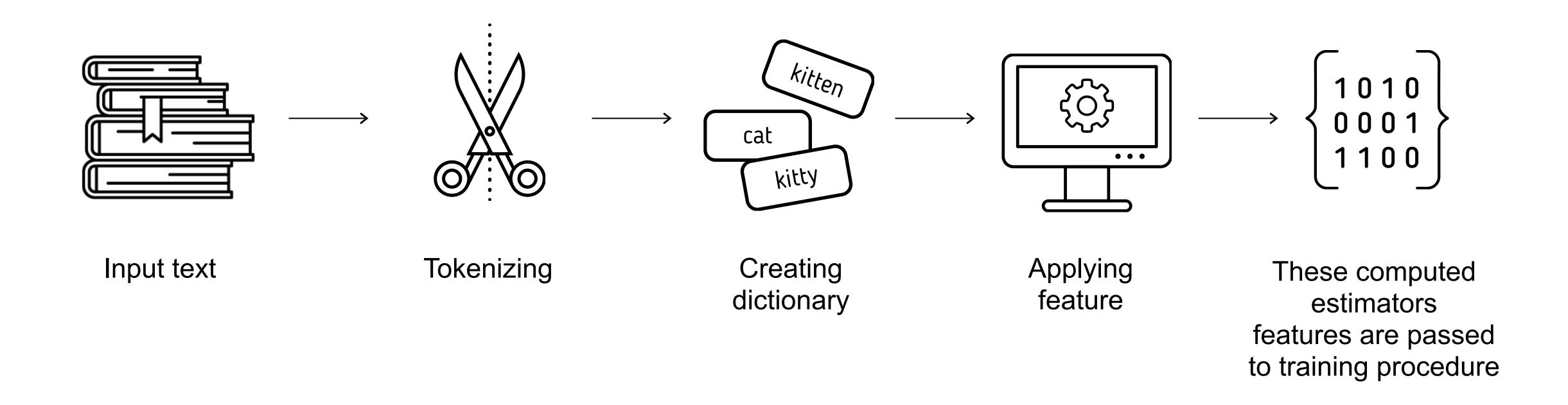
Категориальные фичи



Обработка категориальных данных

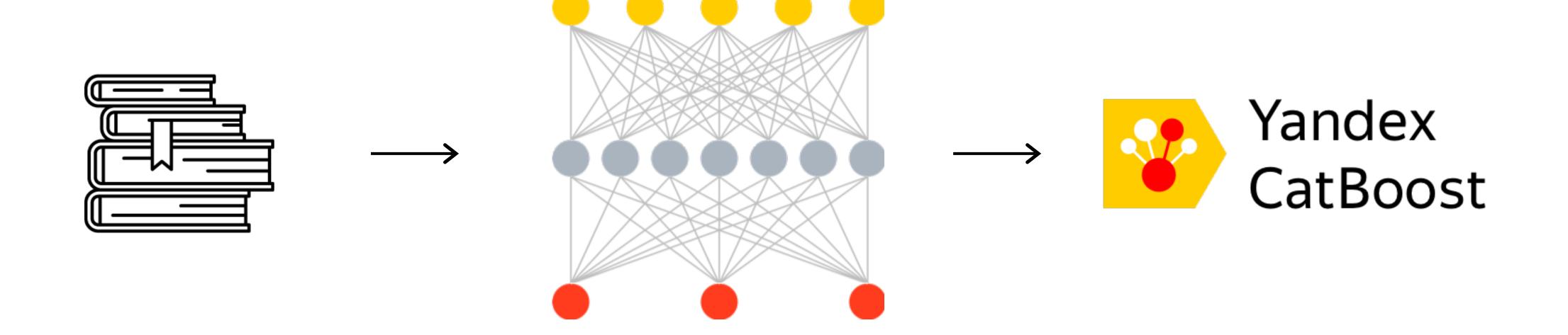


Текстовые фичи



^{*} Пока только для задач классификации

Embeddings - stay tuned



Достоинства CatBoost

- Отличное качество с дефолтными параметрами
- Поддержка категориальных и текстовых данных
- Скорость обучения и применения
- Инструменты для анализа модели

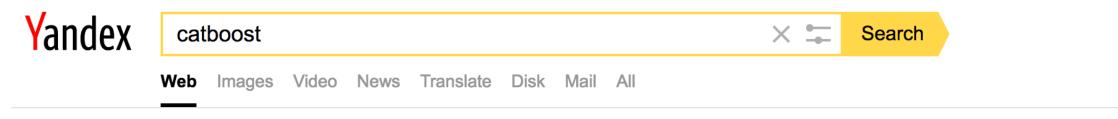
Ранжирование



Яндекс.Поиск

Задача

- Предсказание порядка документов в поисковой выдаче
- Тип задачи: ранжирование
- Фичи датасета:
- Классические фичи (PageRank, BM25 и др.)
- > Выходы нейронных сетей
- CatBoost:
- YetiRankPairwise лосс
-) Распределённое обучение GPU
- > Смесь моделей
- > Анализ важности фич
- > Отбор фич
- > Анализ ранжирования



CatBoost - open-source gradient boosting library

20 thousand results found

catboost.yandex ▼

CatBoost is an algorithm for gradient boosting on decision trees. ... New version of **CatBoost** has industry fastest inference implementation.

○ CatBoost · GitHub

github.com > CatBoost ▼

CatBoost is an open-source gradient boosting on decision trees library with categorical features support out of the box for Python, R.

Y CatBoost — Yandex Technologies

tech.yandex.com > CatBoost ▼

CatBoost is a state-of-the-art open-source gradient boosting on decision trees library. Developed by Yandex researchers and engineers...

Y CatBoost — Overview of CatBoost — Yandex Technologies

tech.yandex.com > CatBoost > Documentation ▼

CatBoost is a machine learning algorithm that uses gradient boosting on decision trees. It is available as an open source library.

Newest 'catboost' Questions - Stack Overflow

stackoverflow.com > Catboost ▼

CatBoost is an open-source gradient boosting on decision trees library with categorical features support out of the box for Python, R.

Я CatBoost — Технологии Яндекса

tech.yandex.ru > CatBoost ▼

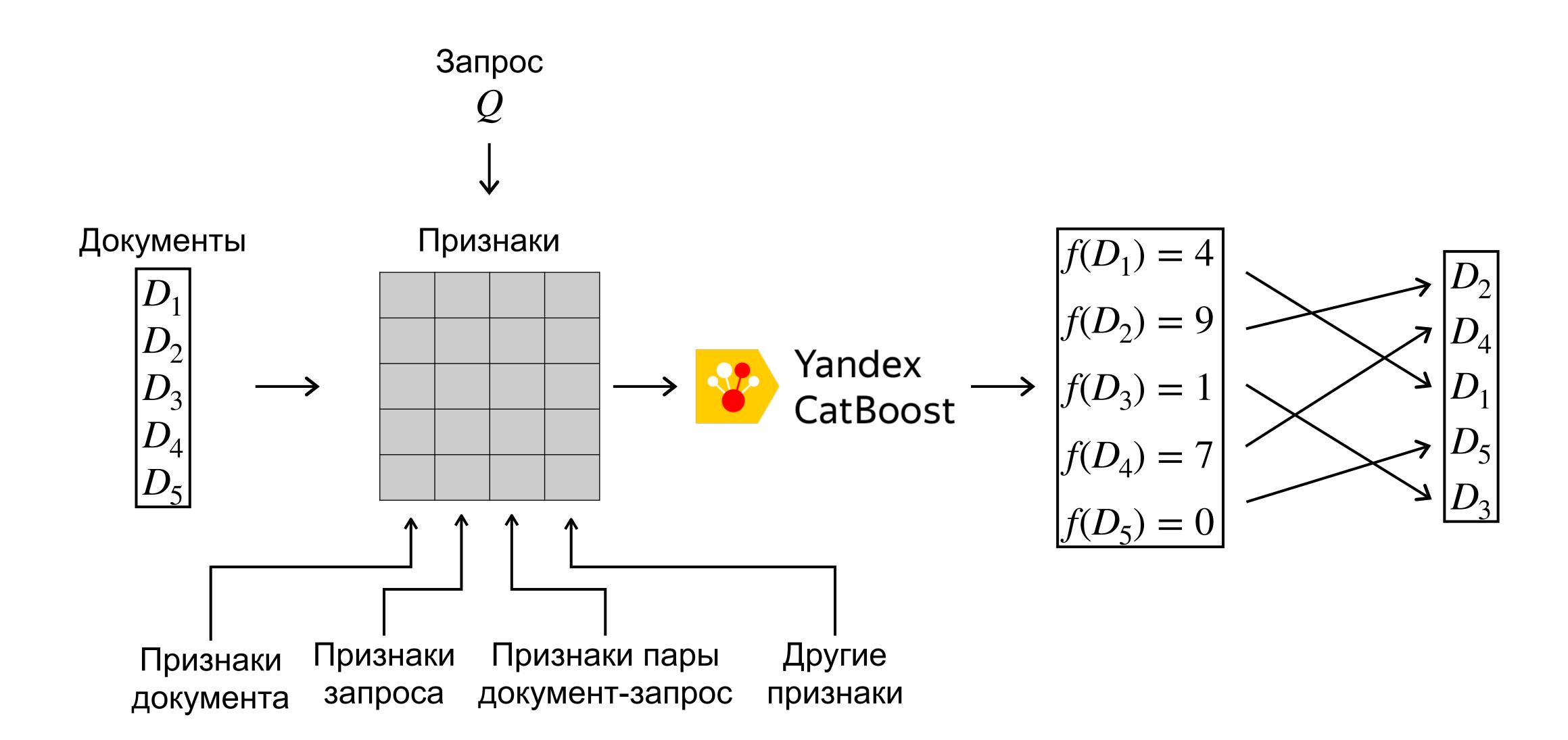
CatBoost использует более универсальный алгоритм, поэтому она подходит для решения и других задач. Преимущества **CatBoost**.

Яндекс открывает технологию машинного... / Хабрахабр

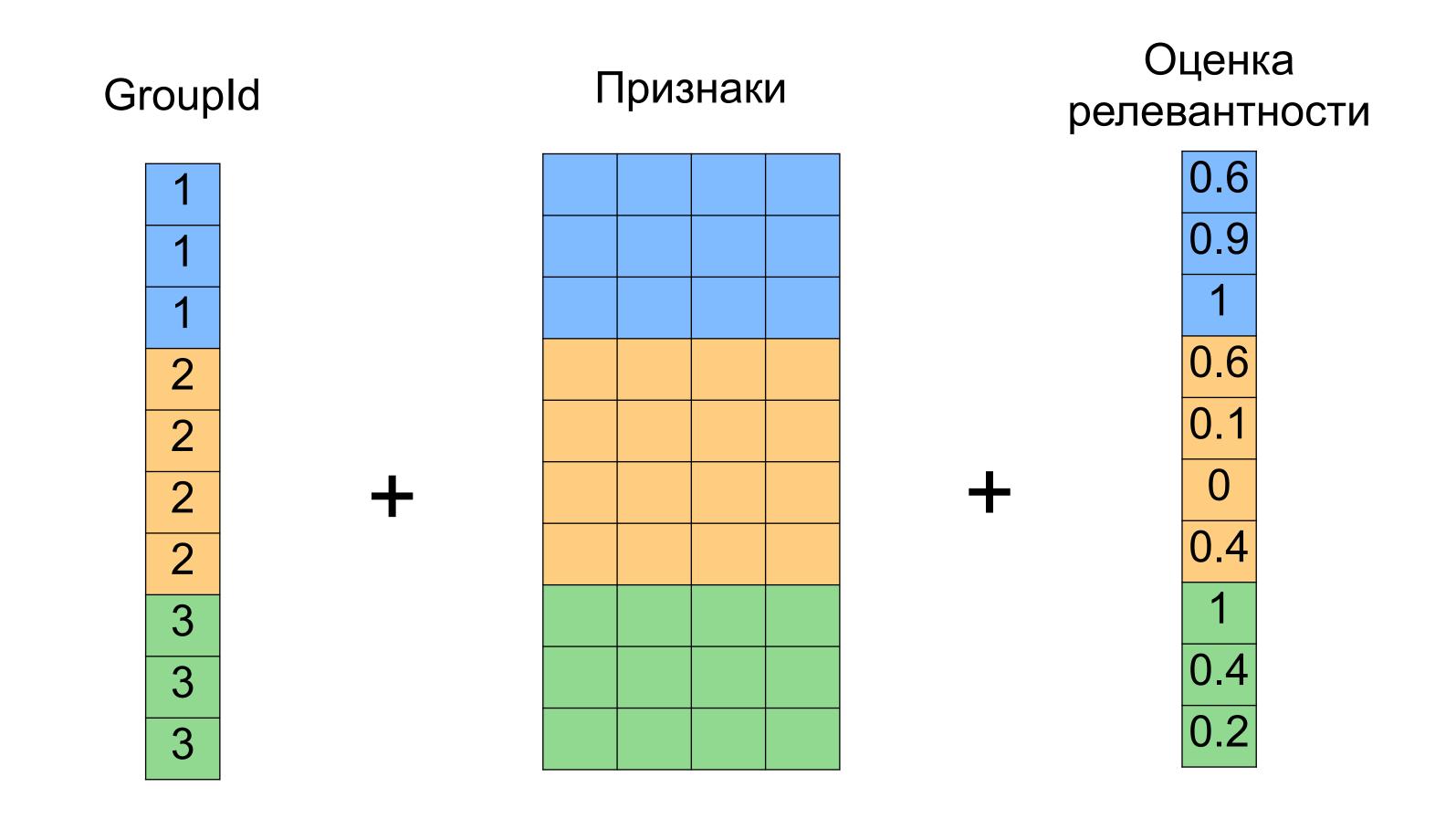
habrahabr.ru > Яндекс > Блог компании Яндекс > 333522 ▼

CatBoost – это новый метод машинного обучения, основанный на градиентно

Задача ранжирования



Обучающая выборка



сгруппирован!

Метрики качества ранжирования

DCG/NDCG

PFound

PrecisionAt

RecallAt

FilteredDCG

AverageGain

MAP

AUC

PairAccuracy

DCG/NDCG

$$DCG = \sum_{i=1}^{n} \frac{2^{y(d_i)} - 1}{\log_2(i+1)}$$

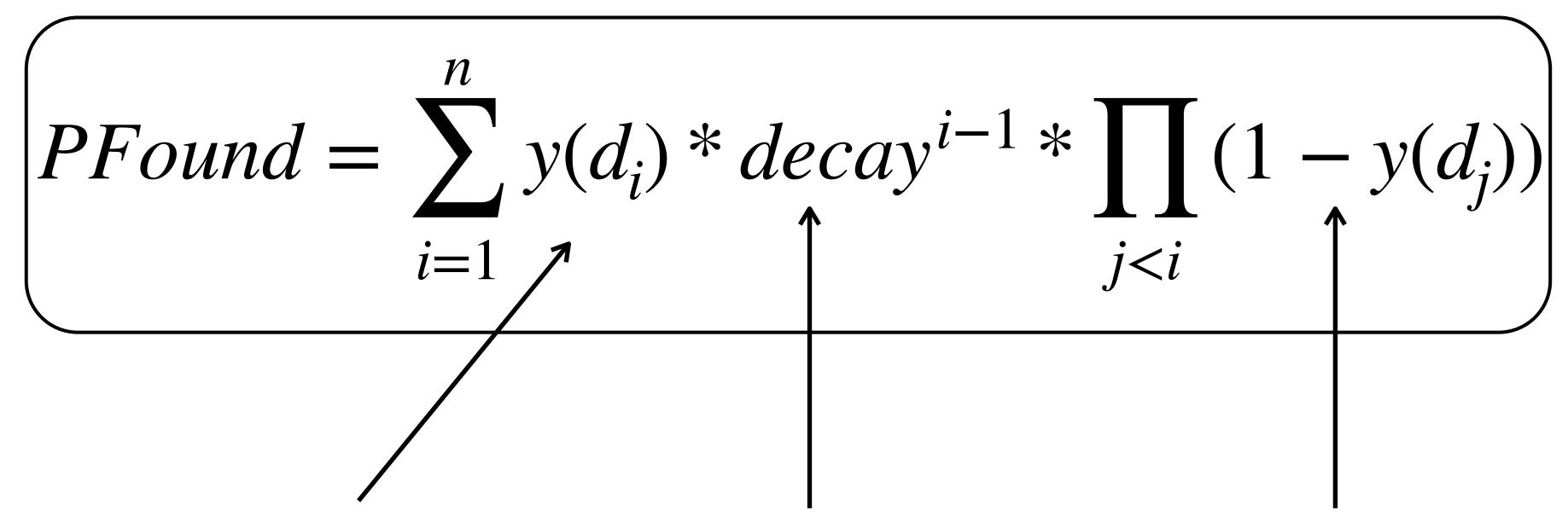
Высокая релевантность → большой вклад

Низкая позиция →меньший вклад

$$NDCG = \frac{DCG}{maxDCG}$$

Нормализованный DCG проще сравнивать

PFound

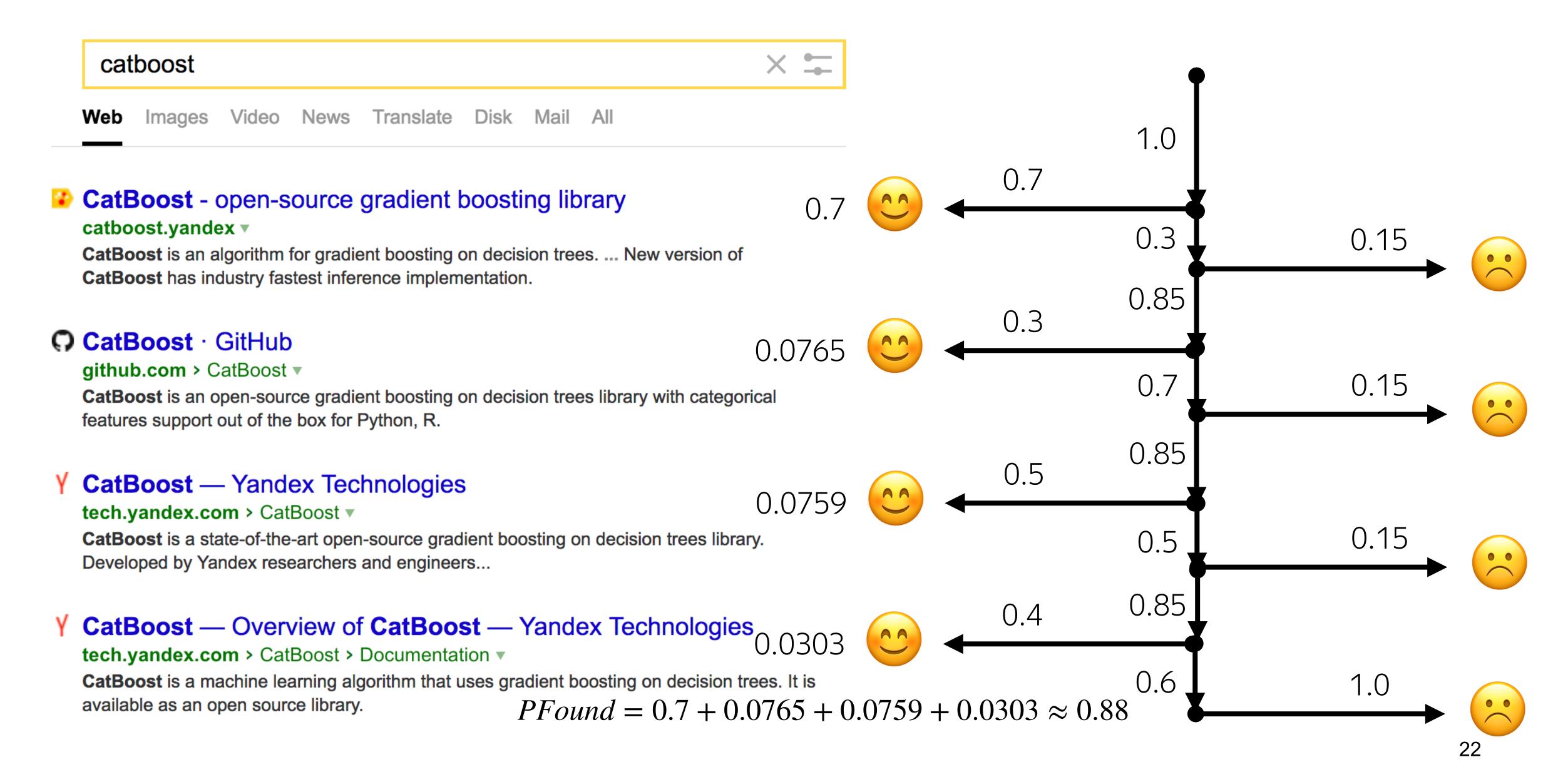


Вероятность найти ответ в текущем документе

Вероятность продолжить поиск после просмотра предыдущих документов

Вероятность не найти ответ среди предыдущих документов

PFound



PrecisionAt

Yandex

catboost



Web Images Video News Translate Disk Mail All

CatBoost - open-source gradient boosting library

catboost.yandex ▼

CatBoost is an algorithm for gradient boosting on decision trees. ... New version of CatBoost has industry fastest inference implementation.



○ CatBoost · GitHub

github.com > CatBoost ▼

CatBoost is an open-source gradient boosting on decision trees library with categorical features support out of the box for Python, R.



CatBoost — Yandex Technologies

tech.yandex.com > CatBoost ▼

CatBoost is a state-of-the-art open-source gradient boosting on decision trees library. Developed by Yandex researchers and engineers...



CatBoost — Overview of CatBoost — Yandex Technologies

tech.yandex.com > CatBoost > Documentation ▼

CatBoost is a machine learning algorithm that uses gradient boosting on decision trees. It is available as an open source library.



Newest 'catboost' Questions - Stack Overflow

stackoverflow.com > Catboost ▼

CatBoost is an open-source gradient boosting on decision trees library with categorical features support out of the box for Python, R.



Я CatBoost — Технологии Яндекса

tech.yandex.ru > CatBoost ▼

CatBoost использует более универсальный алгоритм, поэтому она подходит для решения и других задач. Преимущества CatBoost.



Яндекс открывает технологию машинного... / Хабрахабр

habrahabr.ru > Яндекс > Блог компании Яндекс > 333522 ▼

CatBoost – это новый метод машинного обучения, основанный на градиентном



$$Precision@k = \frac{|Relevant|}{k} = \frac{5}{7}$$

Ранжирующие режимы в CatBoost

- QueryRMSE
- QueryCrossEntropy
- QuerySoftMax
- StochasticRank

- PairLogit
- PairLogitPairwise
- YetiRank
 - YetiRankPairwise

QueryRMSE

RMSE:
$$\mathscr{Z} = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (a_i - t_i)^2}$$

RMSE:
$$a_i \longrightarrow t_i$$

N - число объектов

 t_i - истинная релевантность для объекта

 a_i - предсказание для объекта

a_i	t_i	
1	7	
2	8	RMSE=
3	9	

=10.4

Вычтем среднее из таргета и аппрокса

$$a_i - \frac{\sum\limits_{j \in group(i)} a_i}{groupSize(i)} \longrightarrow t_i - \frac{\sum\limits_{j \in group(i)} t_i}{groupSize(i)}$$

QueryRMSE

$$\mathcal{L} = \sqrt{\frac{1}{N}} \sum_{group \in G} \sum_{i \in group} (a_i - t_i - A(group))^2$$

$$A(group) = \frac{1}{|group|} \sum_{j \in group} \left(a_j - t_j\right)$$

a_i	t_i
1	7
2	8
3	9

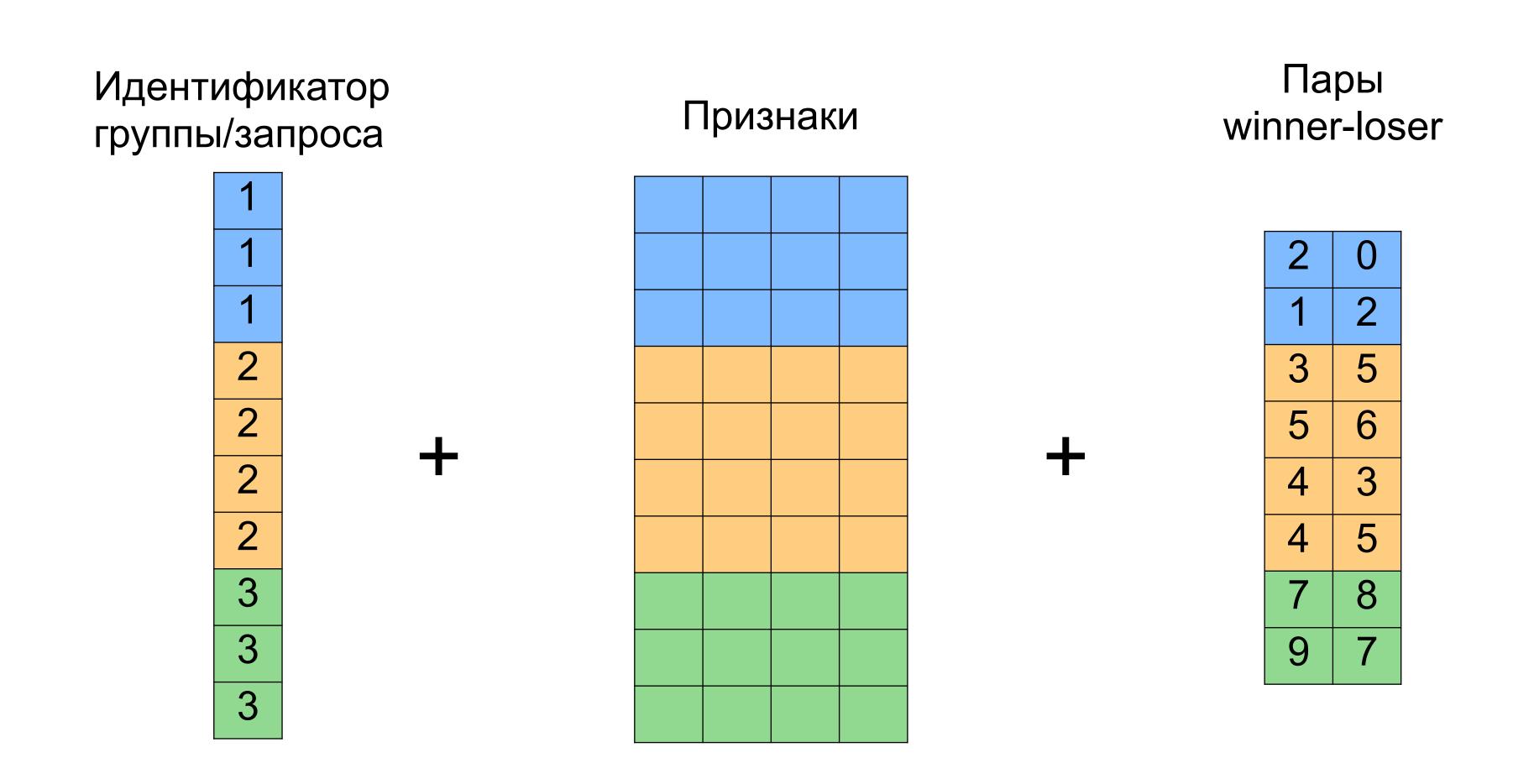
QueryRMSE=0

N - число объектов

 t_i - истинная метка для объекта

 a_i - предсказание для объекта

Пары вместо оценки релевантности



сгруппирован!

PairLogit

$$P(i > j) = \sigma(a_i - a_j) = \frac{e^{a_i}}{e^{a_i} + e^{a_j}}$$

$$\mathcal{L} = -\frac{1}{|P|} \sum_{p,n \in P} \log\left(\frac{e^{a_p}}{e^{a_p} + e^{a_n}}\right)$$

P — набор пар (победитель и проигравший)

p,n — индексы победившего и проигравшего объекта

Мы хотим правильно классифицировать все пары

Пары объектов задаются пользователем или генерируются перед обучением на основании оценок релевантности

PairLogit u PairLogitPairwise

$$\mathscr{L} = -\frac{1}{|P|} \sum_{p,n \in P} \log \left(\frac{e^{a_p}}{e^{a_p} + e^{a_n}} \right) + \left(\begin{array}{c} \Pi$$
оэлементная оценка листьев $\end{array} \right) = \left(\begin{array}{c} \mathbf{PairLogit} \end{array} \right)$

$$\mathscr{L} = -\frac{1}{|P|} \sum_{p,n \in P} \log \left(\frac{e^{a_p}}{e^{a_p} + e^{a_n}} \right) +$$
 Попарная оценка листьев $=$ PairLogitPairwise

YetiRank

$$P(i > j) = \sigma(a_i - a_j) = \frac{e^{a_i}}{e^{a_i} + e^{a_j}}$$

$$\mathcal{L} = -\frac{1}{|P|} \sum_{p,n \in P} \log\left(\frac{e^{a_p}}{e^{a_p} + e^{a_n}}\right)$$

P — набор пар (победитель и проигравший)

p,n — индексы победившего и проигравшего объекта

Мы хотим правильно классифицировать все пары

Пары объектов, по которым происходит оптимизация, генерируются на каждой итерации на основании текущих предсказаний модели.

Winning The Transfer Learning Track of Yahoo!'s Learning To Rank Challenge with YetiRank (http://proceedings.mlr.press/v14/gulin11a/gulin11a.pdf)

YetiRank и YetiRankPairwise

$$\mathcal{L} = -\frac{1}{|P|} \sum_{p,n \in P} \log \left(\frac{e^{a_p}}{e^{a_p} + e^{a_n}} \right) +$$

Поэлементная оценка листьев

Генерация пар

YetiRank

$$\mathcal{L} = -\frac{1}{|P|} \sum_{p,n \in P} \log \left(\frac{e^{a_p}}{e^{a_p} + e^{a_n}} \right)$$

Попарная оценка листьев

Генерация пар

YetiRankPairwise

QuerySoftMax

$$\mathcal{L} = -\sum_{group \in G} \frac{\sum_{i \in group} \frac{t_i}{\sum_{j \in group} t_j} \log \left(\frac{e^{a_i}}{\sum_{j \in group} e^{a_j}} \right)$$

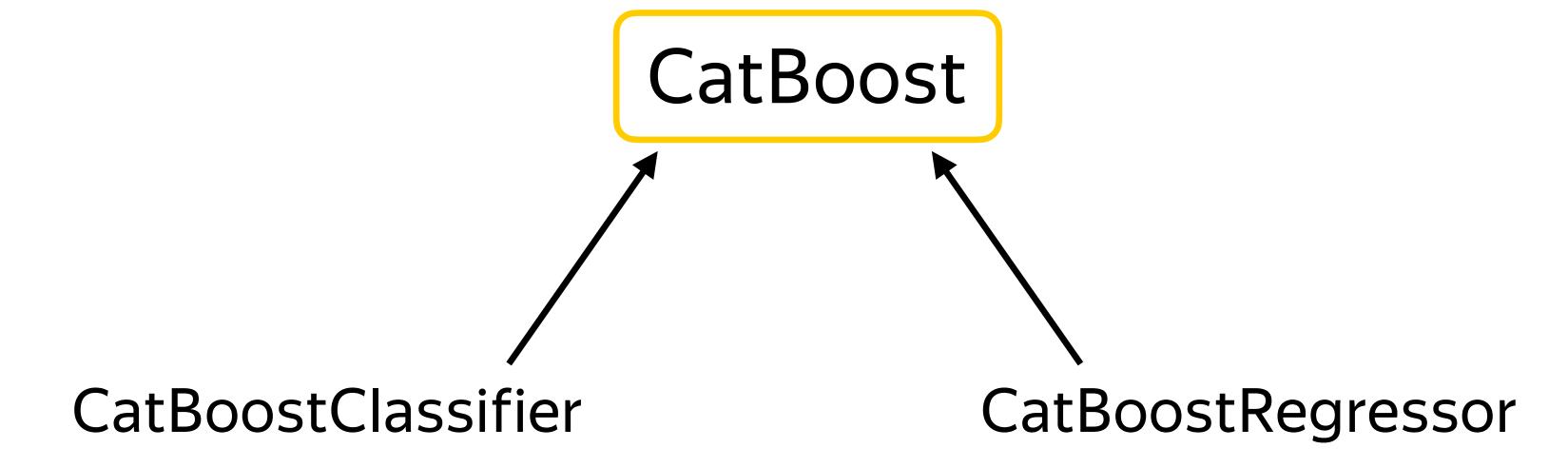
 t_i - истинная метка для объекта

 a_i - предсказание для объекта

Хорошо подходит для решения задачи top-1

Обычно в группе один объект с меткой 1, а остальные - 0.

Python



```
from catboost import Pool, CatBoost
from catboost.datasets import msrank_10k

train, _ = msrank_10k()

train_y, train_group_id, train_X = train[0], train[1], train.drop(columns=[0, 1])
train_y /= max(train_y)
train_pool = Pool(train_X, train_y, group_id=train_group_id)

model = CatBoost(dict(loss_function='YetiRankPairwise', iterations=10))
model.fit(train_pool)
```

Feature Importance

PredictionValuesChange

Показывает влияние каждого признака на изменение предсказаний модели

По-умолчанию для классификации и регрессии

Плохо подходит для ранжирования

LossFunctionChange

Показывает влияние каждого признака на изменение значения функции потерь

По-умолчанию для ранжирования

Может применяться для классификации и регрессии

model.get_feature_importance(train_pool, type=EFstrType.LossFunctionChange)

Советы



Советы

- Не нужно задавать большую глубину деревьев. Максимум 8, лучше 6. Иначе обучение будет очень долгим. (Особенно YetiRankPairwise и PairLogitPairwise).
- Для YetiRankPairwise лучше ставить большой learning_rate он медленно сходится, но дает самые лучшие результаты.

Советы - квантизация

- В режимах YetiRankPairwise и PairLogitPairwise число бордеров при дискретизации фичей так же достаточно сильно влияет на скорость (--border-count).
- Для особо важных фичей можно увеличить количество бордеров (--per-float-feature-quantization).

Советы - оценка значений в листьях

- Для ускорения можно попробовать уменьшить число шагов по градиенту (--leaf-estimation-iterations 1).
- Если режимы YetiRankPairwise и PairLogitPairwise учатся долго, то попробуйте заменить их на YetiRank и PairLogit.

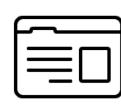
Советы - Groupld

В режимах PairLogit и PairLogitPairwise нужно разделять объекты на группы (задавать GroupId), так как внутри все параллелится именно по ним.

Вопросы?

Иван Лыжин

Разработчик CatBoost



catboost.ai



github.com/catboost



twitter.com/CatBoostML



t.me/catboost_en, t.me/catboost_ru



ods.ai => slack (40k people community) => tool_catboost chanel