Композиции моделей: Boosting

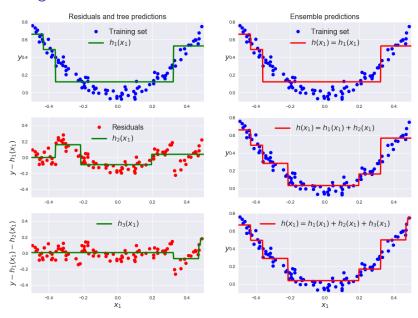
Михаил Андреев

сентябрь 2018

Boosting: sklearn

- GradientBoostingClassifier / GradientBoostingRegressor
- AdaBoostClassifier / AdaBoostRegressor

Boosting: the idea



Gradient boosting

Fix parameters: M, γ . Initialize: $F_0(x) = 0$.; for m = 1 to M do (1) Compute so-called "pseudo-residuals" (pointwise negative gradient): $r_{im} = -\left[\frac{\partial L(y_i, F(x_i))}{\partial F(x_i)}\right]_{F(x) = F_{m-1}(x)}$ for $i = 1, \dots, n$. (2) Approximate the negative gradient by fiting $h_m(x)$ to pseudo-residuals, i.e. train it using the training set $\{(x_i, r_{im})\}_{i=1}^n$ (3) Compute multiplier γ_m by solving one-dimensional optimization problem: $\gamma_{m} = \arg\min_{\gamma} \sum_{i=1}^{n} L(y_{i}, F_{m-1}(x_{i}) + \gamma h_{m}(x_{i})) .;$ (4) $F_{m}(x) = F_{m-1}(x) + \gamma_{m} h_{m}(x) ;$

end

Result: $F_M(x)$

Gradient boosting

https://en.wikipedia.org/wiki/Gradient_boosting

https://github.com/esokolov/ml-course-hse/blob/master/2017-fall/lecture-notes/lecture09-nsembles.pdf

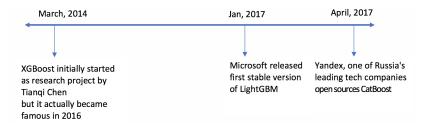
Boosting: простой пример: подбор параметров

см. ipynb

Boosting: модификации

- Рандомизация в духе RF: bagging / random subspaces
- Модификации алгоритма построения дерева.

Boosting: libraries



https://towardsdatascience.com/catboost-vs-light-gbm-vs-xgboost-5f93620723db

Чужой опыт (1)

"Скорость обучения для CatBoost надо задавать больше, чем аналогичный параметр для XGBoost и LightGBM." https://kelijah.livejournal.com/216093.html

"кажется, что CatBoost справляется лучше других алгоритмов градиентного бустинга только с большим количеством деревьев (четырехзначного порядка). Конечно, сравнивать этот параметр вообще некорректно — Кэтбуст использует другие деревья, ему их нужно больше." http://nlpx.net/archives/536

Boosting: попытка показать более сложный пример : опыт хождения по граблям

см. ipynb

Чужой опыт (2)

https://towards data science.com/catboost-vs-light-gbm-vs-xgboost-5f93620723db

Капитан Очевидность на линии

- Похожие, даже одноименные, параметры в разных реализациях имеют разные оптимумы
- Ограничение не только ЦПУ, но и память.
- версия 0.2 менее оптимизирована, чем версия 0.9.1.1
- know your tools

Спасибо за внимание

