## AdaBoost для задач многоклассовой классификации.

Обобщение алгоритма AdaBoost на многоклассовый случай было предложено в <a href="http://www.web.stanford.edu/~hastie/Papers/SII-2-3-A8-Zhu.pdf">http://www.web.stanford.edu/~hastie/Papers/SII-2-3-A8-Zhu.pdf</a> . В данной работе авторы предлагают два алгоритма SAMME и SAMME.R, которые представляют собой многоклассовую модификацию AdaBoost для дискретного (когда базовые алгоритмы возвращают только метки классов) и непрерывного (алгоритмы вычисляют вероятности) случаев.

## Алгоритм SAMME (Stagewise Additive Modeling)

Дано:

Выборка 
$$L = \{(x_i, y_i)\}_{i=1}^N = (X, y);$$
  
Количество базовых моделей  $L$ ;

Найти:

Алгоритм 
$$\hat{y}: R^D \to \{(1,2,...,K)\}$$

- 1. Проинициализируем веса для каждого объекта  $\omega_1^i = \frac{1}{N}, i = 1,...,N;$
- **2.** Для всех l = 1,...,L
- 3. Обучим базовый алгоритм  $\hat{y}_l$  при помощи весов  $\omega_n^l$ .
- 4. Вычислим взвешенную ошибку  $\varepsilon_l$  алгоритма  $\hat{y}_l$ :

$$\varepsilon_l = \sum_{i=0}^n w_i^l [\hat{y}_l(X_i) \neq y_i]$$

5. Вычислим вес нового классификатора:

$$\alpha_l = ln \frac{1 - \varepsilon_l}{\varepsilon_l} + ln(K - 1)$$

6. Пересчитаем и нормализуем веса:

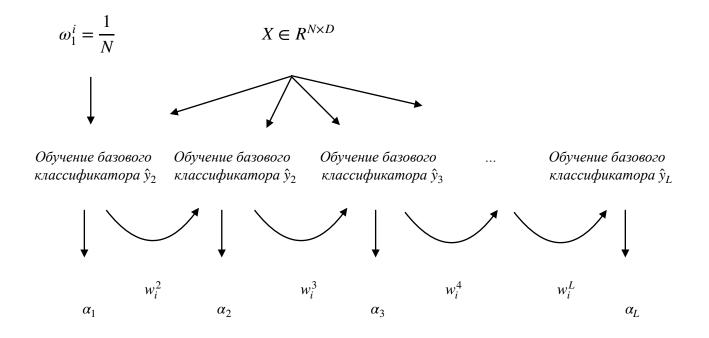
$$\bar{w}_i^{l+1} = w_i^l \cdot exp(\alpha_l \cdot [\hat{y}_l(X_i) \neq y_i], i = 1,..,N, \quad w_i^{l+1} = \frac{\bar{w}_i^{l+1}}{\sum_{l=1}^L \bar{w}_i^{l+1}}, i = 1,..,N$$

- 7. Конец итерации
- 8. Финальный прогоном классификатора:

$$\hat{y}(X) = arg \max_{k} \sum_{l=1}^{L} \alpha_{l} [\hat{y}_{l}(X) = y_{i}]$$

SAMME является прямым обобщением AdaBoost, так как при K = 2, SAMME становится эквивалентен двухклассовому AdaBoost.

Схематично SAMME изображен на Рис. 1



 $Puc.\ 2$ : Схематичное описание алгоритма SAMME. На каждом шаге при помощи весов обучается новая модель  $y_l$  на X и определяется ее вес  $\alpha_l$ .

Кулакова Виолетта, 895а