## Антон Каразеев, 493

- 3. Теоретические задачи.
- 3.1 Знакомство с линейным классификатором
- 1. Как выглядит бинарный линейный классификатор?

Есть два класса объектов  $A = \{-1, +1\}$ . Отображение  $f(x) : X \to A$  называется классификатором, отображающим объекты из множества X во множество классов A. Линейный классификатор выглядит следующим образом:  $f(x) = sign(w^T x + w_0)$ .

2. Что такое отступ алгоритма на объекте? Какие выводы можно сделать из знака отступа?

В общем виде отступ  $M(x_i)=y_ig(x_i)$ , где  $y_i$  - метка i-того класса. Так как множество классов  $A=\{-1,\ +1\}$ , то можно сделать вывод о том, что при правильном отнесении объекта к классу  $M(x_i)$  положителен. В противном случае - отрицательный. Следовательно, неположительный отступ - ошибка классификатора.

3. Как классификаторы вида  $a(x) = sign(< w, x > -w_0)$  сводят к классификаторам вида a(x) = sign(< w, x >)?

К вектору x добавляют еще одну координату со значением -1, а к вектору  $w-w_0$ .

4. Как выглядит запись функционала эмпирического риска через отступы? Какое значение он должен принимать для "наилучшего" алгоритма классификации?

$$Q(X) = \sum_{x \in X} I\{M(x) < 0\}$$

Для "наилучшего" алгоритма классификации он должен принимать значение 0.

5. Если в функционале эмпирического риска (риск с пороговой функцией потерь) всюду написаны строгие неравенства  $(M_i < 0)$  можете ли вы сразу придумать параметр w для алгоритма классификации a(x) = sign(< w, x >), минимизирующий такой функционал?

Положить w = 0.

6. Запишите функционал аппроксимированного эмпирического риска, если выбрана функция потерь  ${\cal L}(M).$