Метод NCA для обучения метрики

Сомов Иван Сергеевич

МГУ имени М. В. Ломоносова, факультет ВМК, кафедра ММП

21 ноября 2017 г.

Мотивация

Определение параметров KNN:

- ullet выбор значения k
- выбор метрики

NCA:

- позволяет обучить обобщённую метрику
- можно применить для снижения размерности пространства

Расстояние Махаланобиса

•
$$d(\vec{x}, \vec{y}) = \sqrt{(\vec{x} - \vec{y})^T S^{-1} (\vec{x} - \vec{y})}$$

ullet S — ковариационная матрица

Расстояние Махаланобиса

•
$$d(\vec{x}, \vec{y}) = \sqrt{(\vec{x} - \vec{y})^T S^{-1} (\vec{x} - \vec{y})}$$

- ullet S ковариационная матрица
- $S^{-1} = A^T A$

Расстояние Махаланобиса

•
$$d(\vec{x}, \vec{y}) = \sqrt{(\vec{x} - \vec{y})^T S^{-1} (\vec{x} - \vec{y})}$$

- S ковариационная матрица
- $S^{-1} = A^T A$
- $d(\vec{x}, \vec{y}) = \sqrt{(A\vec{x} A\vec{y})^T (A\vec{x} A\vec{y})}$

Минусы LOO-error:

- неустойчива для малых изменений А
- недифференцируема

• p_{ij} – вероятность, что объект i окажется соседом j и примет его класс

• p_{ij} – вероятность, что объект i окажется соседом j и примет его класс

•
$$p_{ij} = \frac{\exp(-\|Ax_i - Ax_j\|^2)}{\sum_{k \neq i} \exp(-\|Ax_i - Ax_k\|^2)}, p_{ii} = 0$$

• p_{ij} – вероятность, что объект i окажется соседом j и примет его класс

•
$$p_{ij} = \frac{\exp(-\|Ax_i - Ax_j\|^2)}{\sum_{k \neq i} \exp(-\|Ax_i - Ax_k\|^2)}, p_{ii} = 0$$

ullet $p_i = \sum_{j \in C_i} p_{ij}$ – вероятность правильной классификации объекта i, где $C_i = \{j \, | \, c_i = c_j\}$

Функция потерь и оптимизационная задача

- ullet $f(A) = \sum_i p_i$ полученный функционал
- $f(A) \to \max_A$

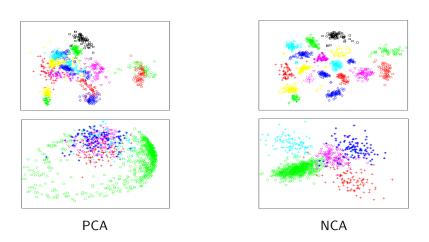
Функция потерь и оптимизационная задача

- ullet $f(A) = \sum_i p_i$ полученный функционал
- $f(A) \to \max_A$
- $\frac{\partial f}{\partial A} = -2A \sum_{i} \sum_{j \in C_i} p_{ij} \left(x_{ij} x_{ij}^T \sum_{k} p_{ik} x_{ik} x_{ik}^T \right)$

Понижение размерности пространства

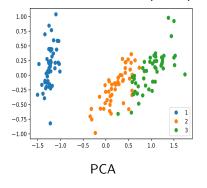
- ullet Пусть $A \,:\, \mathbb{R}^D o \mathbb{R}^d$
- $\bullet \ A \in \mathbb{R}^{d \times D} \text{, } d \leq D$

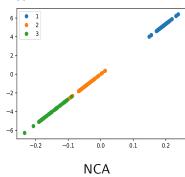
Понижение размерности пространства



Понижение размерности пространства

Снижение размерности для датасета iris





Выводы

Плюсы:

- лучше, чем РСА
- не требует информации о структуре пространства
- легко реализовать

Минусы:

- долго обучать
- невыпуклый функционал
- мало эффективных реализаций метода