

Машинное обучение

ФКН ВШЭ

Теоретическое домашнее задание №1

Задача 1. Найдите производную по матрице $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$\frac{\partial}{\partial A} \sum_{i=1}^n \lambda_i,$$

где $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ — набор собственных значений матрицы A .

Задача 2. Найдите производную по матрице $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$\frac{\partial}{\partial A} \log \det A.$$

Задача 3. Найдите производную по вектору $a \in \mathbb{R}^n$

$$\frac{\partial}{\partial a} (a^T \exp(aa^T) a),$$

где $\exp(B)$ — [матричная экспонента](#), $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Матричной экспонентой обозначают ряд

$$1 + \frac{B}{1!} + \frac{B^2}{2!} + \frac{B^3}{3!} + \frac{B^4}{4!} + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{B^k}{k!}.$$

Задача 4. В методе t-SNE, который широко используется для визуализации данных, задача построения низкоразмерных представлений объектов сводится к минимизации функционала

$$C = \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{j \neq i}^{\ell} p_{ij} \log \frac{p_{ij}}{q_{ij}} \rightarrow \min_{\{z_1, \dots, z_{\ell}\}},$$
$$q_{ij} = \frac{(1 + \|z_i - z_j\|^2)^{-1}}{\sum_{k \neq m}^{\ell} (1 + \|z_k - z_m\|^2)^{-1}},$$
$$p_{i|j} = \frac{\exp(-\|x_i - x_j\|^2 / 2\sigma_j^2)}{\sum_{k \neq j} \exp(-\|x_k - x_j\|^2 / 2\sigma_j^2)}, \quad p_{i|i} = 0,$$
$$p_{ij} = \frac{p_{i|j} + p_{j|i}}{2\ell},$$

где $x_i \in \mathbb{R}^D$, $z_i \in \mathbb{R}^d$. По непрерывности будем считать, что $0 \log \frac{0}{0} = 0$.

Найдите производную $\frac{\partial C}{\partial z_i}$, которая необходима для решения задачи градиентным спуском.

Задача 5. Рассмотрим задачу обучения линейной регрессии

$$Q(w) = (y - Xw)^T(y - Xw) \rightarrow \min_w$$

Будем решать её с помощью градиентного спуска. Допустим, мы находимся на некоторой итерации k , и хотим выполнить очередной шаг

$$w^{(k)} = w^{(k-1)} - \alpha \nabla_w Q(w^{(k-1)}).$$

При известных y , X , $w^{(k-1)}$ найдите длину шага α , при которой уменьшение значения функционала будет наибольшим:

$$Q(w^{(k-1)} - \alpha \nabla_w Q(w^{(k-1)})) \rightarrow \min_{\alpha}.$$

Задача 6. Найдите константу C , решающую следующую задачу ($0 < \tau < 1$ фиксировано):

$$\sum_{i=1}^{\ell} \rho_{\tau}(y_i - C) \rightarrow \min_C,$$

$$\rho_{\tau}(x) = \begin{cases} \tau x, & x > 0, \\ (\tau - 1)x, & x \leq 0. \end{cases}$$

Задача 7. Покажите, что если в задаче регрессии $p(y_i|x_i, w) = \frac{\alpha}{2} \exp(-\alpha|y_i - w^T x_i|)$ (распределение Лапласа, α фиксировано), то метод максимального правдоподобия эквивалентен оптимизации МАЕ для модели линейной регрессии.

Задача 8. Представим, что в некоторой задаче мы можем разбить признаки на k непересекающихся групп (например, такие группы возникают при использовании one-hot кодирования — по одной группе бинарных признаков на каждый категориальный признак). Кроме того, мы хотим в модели линейной регрессии задать свой ненулевой коэффициент L_2 —регуляризации для каждой группы. Какому априорному распределению на веса это будет соответствовать?

Задача 9. Убедитесь, что вы знаете ответы на следующие вопросы:

- Почему L_1 -регуляризация производит отбор признаков?
- Почему коэффициент регуляризации нельзя подбирать по обучающей выборке?
- Что такое кросс-валидация, чем она лучше использования отложенной выборки?
- Почему категориальные признаки нельзя закодировать натуральными числами? Что такое one-hot encoding?

- Для чего нужно масштабировать матрицу объекты-признаки перед обучением моделей машинного обучения?
- Почему MSE чувствительно к выбросам?
- Что такое Huber Loss? В чем его преимущества по сравнению с MAE и MSE?
- Почему квантильная регрессия так называется?