

# Автодифференцирование. Матричное дифференцирование.

Семинар

1 сентября 2025

# Определение дифференциала

Функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  дифференцируема в точке  $x$ , если существует матрица  $Df(x) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , которая удовлетворяет условию:

$$\lim_{x \in \text{dom} f, z \neq x, z \rightarrow x} \frac{\|f(z) - f(x) - Df(x)(z - x)\|_2}{\|z - x\|_2} = 0. \quad (1)$$

Функцию  $Df(x)$  будем называть дифференциалом или Якобианом функции  $f$  в точке  $x$ .

# Градиент функции

Для функции вида  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  транспонированную матрицу  $Df(x)^\top$  будем называть градиентом функции  $f$  в точке  $x$ :

$$\nabla f(x) = Df(x)^\top$$

Компоненты градиента являются частными производными функции  $f$ :

$$\nabla f(x)_i = \frac{\partial f(x)}{\partial x_i}$$

, где  $i = 1, \dots, n$ .

# Матрица Гессе

Рассмотрим дважды дифференцируемую функцию  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ .  
Назовем матрицей Гессе функцию  $f$  в точке  $x \in \text{int dom } f$ :

$$\nabla^2 f(x) = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i,j=1..n} \quad (2)$$

# Приближение функции с помощью дифференциала.

Из определения дифференциала (1) сразу следует одно из применений дифференциала функции, а именно ее аппроксимация.

Аппроксимация первого порядка:

$$f(x) + Df(x)(z - x) \quad (3)$$

Аппроксимация второго порядка:

$$f(x) + Df(x)^{\top}(z - x) + \frac{1}{2}(z - x)^{\top} D^2 f(x)(z - x)$$

## Пример 1.

### Задача (Квадратичная функция.)

Квадратичная функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$f(x) = (1/2)x^T P x + q^T x + r,$$

где  $P \in S^n$  (симметричная квадратная матрица),  $q \in \mathbb{R}^n$ , и  $r \in \mathbb{R}$ .

### Решение.

$$Df(x) = (1/2)(Px + x^T P) + q^T = x^T P + q^T$$

Мы получили вектор-строку  $Df(x)$ , а её градиент равен

$$\nabla f(x) = Px + q.$$



## Пример 2.

### Задача (Определитель матрицы)

Пусть  $f : \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  – функция  $f(X) := \text{Det}(X)$ . Рассмотрим произвольную точку  $X \in \mathbb{R}^{n \times n}$  и произвольное приращение аргумента  $H \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Будем предполагать, что матрица  $X$  обратима.

Решение.

Выпишем соответствующее приращение функции:

$$\begin{aligned} f(X + H) - f(X) &= \text{Det}(X + H) - \text{Det}(X) \\ &= \text{Det}(X(I_n + X^{-1}H)) - \text{Det}(X) = \text{Det}(X)(\text{Det}(I_n + X^{-1}H) - 1). \end{aligned} \quad (4)$$



Решение (продолжение).

Рассмотрим отдельно  $\text{Det}(I_n + X^{-1}H)$ :

$$\begin{aligned} \text{Det}(I_n + X^{-1}H) &= \prod_{i=1}^n [1 + \lambda_i(X^{-1}H)] = \\ &= 1 + \sum_{i=1}^n \lambda_i(X^{-1}H) + \left( \sum_{1 \leq i < j \leq n} \lambda_i(X^{-1}H) \lambda_j(X^{-1}H) + \dots \right), \end{aligned}$$

где многоточие скрывает сумму всевозможных троек  $\lambda_i(X^{-1}H) \lambda_j(X^{-1}H) \lambda_k(X^{-1}H)$ , всевозможных четверок и т.д.

## Решение (продолжение).

Заметим, что выражение, стоящее в скобках, представляет из себя величину  $o(\|H\|)$ , поэтому

$$\text{Det}(I_n + X^{-1}H) = \prod_{i=1}^n [1 + \lambda_i(X^{-1}H)] = 1 + \text{Tr}(X^{-1}H) + o(\|H\|)$$

Подставим полученное выражение обратно в (4) и получим, что для любой обратимой матрицы  $X \in \mathbb{R}^{n \times n}$  функция  $f$  дифференцируема в точке  $X$  с производной

$$df(X)[H] = \text{Det}(X)\text{Tr}(X^{-1}H) = \text{Det}(X)\langle X^{-T}, H \rangle.$$



## Пример 3.

### Задача

$$f(X) = \log \det X,$$

где  $\text{dom } f = S_{++}^n$ ,  $f : S^n \rightarrow \mathbb{R}$

### Пример 3.

#### Решение.

Найдём первую аппроксимацию  $f$  в точке  $X \in S_{++}^n$  (3). Пусть  $Z \in S_{++}^n$  близка к  $X$ , и пусть  $\Delta X = Z - X$ . Тогда

$$\begin{aligned}\log \det Z &= \log \det(X + \Delta X) \\&= \log \det \left( X^{1/2} (I + X^{-1/2} \Delta X X^{-1/2}) X^{1/2} \right) \\&= \log \det X + \log \det(I + X^{-1/2} \Delta X X^{-1/2}) \\&= \log \det X + \sum_{i=1}^n \log(1 + \lambda_i),\end{aligned}$$

где  $\lambda_i$  —  $i$ -ое собственное значение матрицы  $X^{-1/2} \Delta X X^{-1/2}$ .

### Пример 3.

#### Решение.

Теперь воспользуемся тем, что  $\Delta X$  мало, это эквивалентно тому, что собственные числа  $\lambda_i$  так же малы, поэтому  $\log(1 + \lambda_i) \approx \lambda_i$ . Отсюда получаем:

$$\begin{aligned}\log \det Z &\approx \log \det X + \sum_{i=1}^n \lambda_i \\&= \log \det X + \operatorname{tr}(X^{-1/2} \Delta X X^{-1/2}) \\&= \log \det X + \operatorname{tr}(X^{-1} \Delta X) \\&= \log \det X + \operatorname{tr}(X^{-1}(Z - X)),\end{aligned}$$

### Пример 3.

#### Решение.

Отсюда заключаем, что аппроксимация первого порядка (3) функции  $f$  в  $X$  имеет вид

$$f(Z) \approx f(X) + \text{tr}(X^{-1}(Z - X))$$

Заметим, что второе слагаемое в правой части равенства выше - это стандартное скалярное умножение матриц (Frobenius inner product)  $X^{-1}$  и  $(Z - X)$ , и отсюда заключаем

$$\nabla f(X) = X^{-1}$$



## Дифференцирование сложной функции (chain rule).

Пусть  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  дифференцируема в точке  $x \in \text{int dom } f$  и функция  $g : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$  дифференцируема в точке  $f(x) \in \text{int dom } g$ . Определим композицию функций  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$  как  $h(z) = g(f(z))$ . Тогда  $h$  дифференцируема в точке  $x$  с дифференциалом вида:

$$Dh(x) = Dg(f(x))Df(x) \quad (5)$$

В качестве примера предположим, что  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , и  $h(x) = g(f(x))$ . Транспонирование  $Dh(x) = Dg(f(x))Df(x)$  даёт

$$\nabla h(x) = g'(f(x))\nabla f(x)$$

## Пример 4.

### Задача

Продифференцируем функцию  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  с областью определения  $\text{dom } f = \mathbb{R}^n$ , заданную формулой:

$$f(x) = \log \sum_{i=1}^m \exp(a_i^T x + b_i),$$

, где  $a_i \in \mathbb{R}^n$  и  $b_i \in \mathbb{R}$  для всех  $i = 1, \dots, m$ .



## Пример 4.

### Решение.

Заметим, что данная функция является композицией аффинной функции  $Ax + b$ , где  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  со строками  $a_1, \dots, a_m$  и зададим  $g : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  формулой  $g(y) = \log \sum_{i=1}^m \exp y_i$ . Тогда градиент функции  $g(y)$  вычисляется по формуле (5):

$$\nabla g(y) = \frac{1}{\sum_{i=1}^m \exp y_i} \begin{bmatrix} \exp y_1 \\ \vdots \\ \exp y_m \end{bmatrix}.$$

Следовательно, используя формулу композиции, получаем градиент функции  $f(x)$ :

$$\nabla f(x) = \frac{1}{1^T z} A^T z,$$

где  $z_i = \exp(a_i^T x + b_i)$  для  $i = 1, \dots, m$ .



## Пример 5.

### Задача

Продифференцируем функцию  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$$f(x) = \log \det(F_0 + x_1 F_1 + \cdots + x_n F_n),$$

где  $F_0, \dots, F_n \in \mathbb{S}^p$ , и

$$\text{dom } f = \{x \in \mathbb{R}^n \mid F_0 + x_1 F_1 + \cdots + x_n F_n \succ 0\}.$$

## Пример 5.

### Решение.

Функция  $f$  является композицией аффинного отображения из  $x \in \mathbb{R}^n$  в  $F_0 + x_1 F_1 + \cdots + x_n F_n \in \mathbb{S}^p$  и функции  $\log \det X$ .

Используя правило дифференцирования сложной функции, получаем:

$$\frac{\partial f(x)}{\partial x_i} = \text{tr}(F_i \nabla \log \det(F)) = \text{tr}(F^{-1} F_i),$$

где  $F = F_0 + x_1 F_1 + \cdots + x_n F_n$ . Таким образом, градиент функции равен:

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} \text{tr}(F^{-1} F_1) \\ \vdots \\ \text{tr}(F^{-1} F_n) \end{bmatrix}.$$



## Пример 5.

### Решение.

Функция  $f$  является композицией аффинного отображения из  $x \in \mathbb{R}^n$  в  $F_0 + x_1 F_1 + \cdots + x_n F_n \in \mathbb{S}^p$  и функции  $\log \det X$ .

Используя правило дифференцирования сложной функции, получаем:

$$\frac{\partial f(x)}{\partial x_i} = \text{tr}(F_i \nabla \log \det(F)) = \text{tr}(F^{-1} F_i),$$

где  $F = F_0 + x_1 F_1 + \cdots + x_n F_n$ . Таким образом, градиент функции равен:

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} \text{tr}(F^{-1} F_1) \\ \vdots \\ \text{tr}(F^{-1} F_n) \end{bmatrix}.$$



Boyd, Stephen P., and Lieven Vandenberghe. Convex optimization. Cambridge university press, 2004. (Appendix A.4)