

Task 1:

Для каждой из следующих функций $f(x)$ выписать первый дифференциал. Для скалярных функций векторного аргумента найти вектор-градиент $\nabla f(x)$. Для скалярных функций матричного аргумента найти матрицу-градиент $\nabla f(X)$.

$$2. f(x) = \exp(A \exp(B \exp(Cx))), \text{ где } \exp(y) = [\exp(y_1), \dots, \exp(y_n)]^T, x \in \mathbb{R}^n$$

$$8. f(X) = \det(XTAX), X \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Solution:

$$f(x) = \exp(A \exp(B \exp(Cx))), \text{ где } \exp(y) = [\exp(y_1), \dots, \exp(y_n)]^T, x \in \mathbb{R}^n$$

$$df(x; dx) = d(\exp(A \exp(B \exp(Cx)))) = \{d(\exp(x)) = dx \exp(x)\} = \exp(A \exp(B \exp(Cx)))$$

$$d(A \exp(B \exp(Cx))) = \exp(A \exp(B \exp(Cx))) A \exp(B \exp(Cx)) d(B \exp(Cx)) = \exp(A \exp(B \exp(Cx)))$$

$$A \exp(B \exp(Cx)) B \exp(Cx) d(Cx) = ABC \exp(A \exp(B \exp(Cx))) \exp(B \exp(Cx)) \exp(Cx) dx.$$

$$\nabla f(x) = (ABC \exp(A \exp(B \exp(Cx))) \exp(B \exp(Cx)) \exp(Cx))^T.$$

$$8. f(X) = \det(XTAX), X \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

First Derivative:

$$d(\det(X)) = \det(X) \langle X^{-T}, dX \rangle \text{ — из таблицы стандартных производных}$$

$$d(\det(XTAX)) = \det(XTAX) \langle (XTAX)^{-T}, d(XTAX) \rangle = \det(XTAX) \langle X^{-1}A^{-T}X^{-T}, d(XT)AX + XTAdX \rangle$$

$$\text{Чтобы найти градиент, приведем } df(X) \text{ к канонической форме } df(X) = \langle \nabla f(X), dX \rangle \quad df(X) =$$

$$\det(XTAX) \langle (X^{-1}A^{-T}X^{-T}, d(XT)AX) + \langle X^{-1}A^{-T}X^{-T}, XTAdX \rangle =$$

$$\det(XTAX) \langle (X^{-1}A^{-T}X^{-T}XTAT, d(XT)) + \langle ATXX^{-1}A^{-T}X^{-T}, dX \rangle = \det(XTAX) \langle (X^{-1}, d(XT)) +$$

$$\langle X^{-T}, dX \rangle = \det(XTAX) \langle (X^{-T}, dX) + \langle X^{-T}, dX \rangle = \det(XTAX) \langle X^{-T} + X^{-T}, dX \rangle = \langle \det(XTAX)(2X^{-T}), dX \rangle$$

$$\nabla f(X) = \det(XTAX)(2X^{-T})$$

Task 4:

$$1. \max_{x \in \mathbb{R}^n} 1Tx = 1aTx, \text{ где } a \in \mathbb{R}^n$$

$$\max_a 1Tx \leq \max(aT) \max(x) \max_a 1Tx = \max(aT)$$

$$2. \min_{x \in \mathbb{R}^n} \text{vec}(xaT)^T \text{vec}(xbT) - cTx, \text{ где } a, b \in \mathbb{R}^n \text{ и } \text{vec}(\cdot) \text{ обозначает векторизацию.}$$

$$\text{vec}(xaT)^T \text{vec}(xbT) - cTx = \text{tr}((xaT)^T (xbT)) - cTx = \text{tr}(axTxbT) - cTx \quad d(\text{tr}(axTxbT) - cTx) =$$

$$d(\text{tr}(axTxbT)) - d(cTx) = \text{tr}(d(axTxbT)) - cTdx = \text{tr}(d(axT)xbT + axTd(xbT)) - cTdx = \text{tr}(d(axT)xbT) + \text{tr}($$

$$axTd(xbT)) - cTdx = \text{tr}(bxTdx aT) + \text{tr}(axTdx bT) - cTdx = \text{tr}(aTbxTdx) + \text{tr}(bTaxTdx) - cTdx \quad \nabla f(x) =$$

$$aTbxT + bTaxT - cT$$

$$\nabla f(x) = 0 \quad aTbxT + bTaxT - cT = 0 \quad (aTb + bTa)xT = cT \quad xT = (aTb + bTa)^{-1} cT \quad x = (aTb + bTa)^{-T} c$$

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \text{vec}(xaT)^T \text{vec}(xbT) - cTx = \text{tr}(a(aTb + bTa)^{-1} cT((aTb + bTa)^{-T} cT) - cT((aTb + bTa)^{-T} cT))$$

$$3. \min_{X \in \mathbb{R}^{n \times n}} \text{vec}(X)^T \text{vec}(AXB) + \text{tr}(ATX), \text{ где } A, B > 0 \text{ (имеют положительные собственные числа).}$$

$\text{vec}(X)^T \text{vec}(AXB) + \text{tr}(ATX) = \text{tr}((X)^T (AXB)) + \text{tr}(ATX) = \text{tr}(BXTAX) + \text{tr}(ATX)$
 $d(\text{tr}(BXTAX) + \text{tr}(ATX)) = d(\text{tr}(BXTAX)) + d(\text{tr}(ATX)) = \text{tr}(d(BXTAX)) + \text{tr}(d(ATX)) = \text{tr}(Bd(XT)AX + BXTAd(X)) + \text{tr}(ATd(X)) = \text{tr}(XTATd(X)BT) + \text{tr}(BXTAd(X)) + \text{tr}(ATd(X)) =$
 $\text{tr}(BTXTATd(X)) + \text{tr}(BXTAd(X)) + \text{tr}(ATd(X)) = \text{tr}((BTXTAT + BXTA + AT)d(X)) \quad \nabla f(X) = AXB + ATXTBT + A$
 $\nabla f(X) = 0 \quad AXB + ATXTBT + A = 0$
 т.к $A, B > 0$, то решений нет

Task4:

```

1. convolve(x) :
    def f_c(x):
        ret = np.zeros((dim,))
        ret[:-1] += x[1:]; ret += -2*x; ret[1:] += x[:-1]
    return ret
  
```

$$f_c \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2x_1 + x_2 \\ x_3 - 2x_2 + x_1 \\ x_4 - 2x_3 + x_2 \\ -2x_4 + x_3 \end{pmatrix}$$

2. Jacobian for $f_c(x)$

$$J(x) = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -2 \end{bmatrix}$$

3. VJP

$$\text{VJP}(v; x) = v^T J(x) = \begin{bmatrix} v_1 & v_2 & v_3 & v_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -2 \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} -2v_1 + v_2 \\ v_1 - 2v_2 + v_3 \\ v_2 - 2v_3 + v_4 \\ v_3 - 2v_4 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} -2v_1 + v_2 \\ v_3 - 2v_2 + v_1 \\ v_4 - 2v_3 + v_2 \\ -2v_4 + v_3 \end{bmatrix}^T$$

$$= \text{VJP}(v; x) = (f_c(v))^T = (\text{convolve}(v))^T$$

gradient of initial function

$$\text{grad}f(x) = J_2(\text{convolve}(f_1(x)))J_c(f_1(x))J_1(x) = \text{VJPC}(\text{BJP}_2(1.0;\text{convolve}(f_1(x)));f_1(x))J_1(x) = \text{VJPC}(\text{grad}f_2(\text{convolve}(f_1(x)))^T; f_1(x))J_1(x)$$