Курс «Нейронные сети и глубокое обучение» - 2020

Самостоятельная работа №1

Задача 1

Рассчитать значение функции потерь для заданного вида классификатора (SoftMax или мультиклассовый SVM) и заданной матрицы оценок классификатора.

<u>Вариант 1.</u>

Посчитать функцию потерь мультиклассового SVM для матрицы:

class1 4 2.1 5

class2 -1 1.5 4.2

class3 3 0 6

Вариант 2.

Посчитать функцию потерь SoftMax для матрицы:

class1 4 2.1 5

class2 -1 1.5 4.2

class3 3 0 6

Вариант 3.

Посчитать функцию потерь мультиклассового SVM для матрицы:

class1 1.4 2.1 0.5

class2 1 5.5 2.1

class3 -1.3 3 2.3

Вариант 4.

Посчитать функцию потерь SoftMax для матрицы:

class1 1.4 2.1 0.5

class2 1 5.5 2.1

class3 -1.3 3 2.3

Задача 2

Для заданной функции записать вычислительный граф, рассчитать прямое и обратное распространение по графу для заданного значения входов. При обратном распространении считать начальное значение градиента равным 1.

Вариант 1.

$$f(x, y, z) = (x + 2y)z$$

Рассчитать прямое распространение и градиенты $\partial f / \partial x$, $\partial f / \partial y$, $\partial f / \partial z$

Начальные значения: x = 1, y = -3, z = 2

Вариант 2.

$$f(\mathbf{x},\mathbf{y}) = \frac{x_0}{e^{-(x_0 y_0 + x_1 y_1)}}$$

Рассчитать прямое распространение и градиенты

$$\partial f / \partial x_0$$
, $\partial f / \partial x_1$, $\partial f / \partial y_0$, $\partial f / \partial y_1$

Начальные значения: $x_0 = 1$, $x_1 = -1$, $y_0 = 1$, $y_1 = -2$

Вариант 3.

$$f(x, y, z) = (x + y + 2)z$$

Рассчитать прямое распространение и градиенты $\partial f / \partial x$, $\partial f / \partial y$, $\partial f / \partial z$

Начальные значения: x = 1, y = -2, z = 1

Вариант 4.

$$f(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{1}{e^{-(x_0 y_0 + x_1 y_1 + 1)}}$$

Рассчитать прямое распространение и градиенты

$$\partial f / \partial x_0$$
, $\partial f / \partial x_1$, $\partial f / \partial y_0$, $\partial f / \partial y_1$

Начальные значения: $x_0 = 1$, $x_1 = -3$, $y_0 = 2$, $y_1 = -2$

Задача 3

Рассчитать выход сверточной сети заданной архитектуры и сверточного ядра для заданной матрицы входа.

<u>Вариант 1.</u>

Вход:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 3 & 4 & 0 \\ 3 & 3 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & 0 & 1 & 1 \\ 3 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Сверточное ядро (CONV):

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Сеть: CONV(depth=1, stride=2)->ReLU->MaxPool(2)

<u>Вариант 2.</u>

Вход:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 3 & 4 & 0 \\ 3 & 3 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ 3 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Сверточное ядро (CONV):

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Сеть: CONV(depth=1, stride=2)->ReLU->MaxPool(2)

Вариант 3.

Вход:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 1 \\ 2 & 3 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 3 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Сверточное ядро (CONV):

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Сеть: CONV(depth=1, stride=1)->ReLU

Вариант 4.

Вход:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

Сверточное ядро (CONV):

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Сеть: CONV(depth=1, stride=1)->ReLU->MaxPool(2)