

Ćw 7. Autoenkoder

$\square = 0.0$, $\blacksquare = 1.0$

Wejścia (input): $u(p) \in \mathbb{R}^{10}$ ($1 \leq p \leq 2$) wektor kolumnalny

$$u(1) = \begin{bmatrix} u_1(1) \\ \vdots \\ u_{10}(1) \end{bmatrix} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline u_1(1) & u_2(1) & u_3(1) \\ \hline u_4(1) & u_5(1) & u_6(1) \\ \hline u_7(1) & u_8(1) & u_9(1) \\ \hline \end{array} u_{10}(1) = \begin{array}{|c|c|c|} \hline \blacksquare & \blacksquare & \\ \hline & \blacksquare & \\ \hline & \blacksquare & \\ \hline \end{array} \blacksquare \in \mathbb{R}^{10}$$

$$u(2) = \begin{bmatrix} u_1(2) \\ \vdots \\ u_{10}(2) \end{bmatrix} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline u_1(2) & u_2(2) & u_3(2) \\ \hline u_4(2) & u_5(2) & u_6(2) \\ \hline u_7(2) & u_8(2) & u_9(2) \\ \hline \end{array} u_{10}(2) = \begin{array}{|c|c|c|} \hline & & \blacksquare \\ \hline & & \blacksquare \\ \hline & & \blacksquare \\ \hline \end{array} \blacksquare \in \mathbb{R}^{10}$$

Enkoder $u(p) \mapsto x(p)$ ($1 \leq p \leq 2$)

Sygnały szyfrowane (*ang.* ciphered) lub kompresowane: $x(p) \in \mathbb{R}^3$ ($1 \leq p \leq 2$) wektor kolumnalny

$$x(p) = \begin{bmatrix} x_1(p) \\ x_2(p) \\ x_3(p) \end{bmatrix} = \begin{array}{|c|} \hline x_1(p) \\ \hline x_2(p) \\ \hline \end{array} x_3(p) = \begin{array}{|c|} \hline ? \\ \hline ? \\ \hline \end{array} \blacksquare \in \mathbb{R}^3$$

$w_1 = [w_{11} \ \cdots \ w_{110}] \in (\mathbb{R}^{10})^*$ wektor wag rządowy

$$x_1(p) = f(w_1 u(p)) = f(\sum_{j=1}^{10} w_{1j} u_j(p))$$

$w_2 = [w_{21} \ \cdots \ w_{210}] \in (\mathbb{R}^{10})^*$ wektor wag rządowy

$$x_2(p) = f(w_2 u(p)) = f(\sum_{j=1}^{10} w_{2j} u_j(p))$$

$$x_3(p) \equiv 1$$

$$f(x) = \frac{1}{1+e^{-\beta x}}$$

Dekoder (*ang.* decipherment) $x(p) \mapsto y(p)$ ($1 \leq p \leq 2$)

Wyjścia (output): $y(p) \in \mathbb{R}^9$ ($1 \leq p \leq 2$) wektor kolumnalny

$$y(p) = \begin{bmatrix} y_1(p) \\ \vdots \\ y_9(p) \end{bmatrix} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline y_1(p) & y_2(p) & y_3(p) \\ \hline y_4(p) & y_5(p) & y_6(p) \\ \hline y_7(p) & y_8(p) & y_9(p) \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline ? & ? & ? \\ \hline ? & ? & ? \\ \hline ? & ? & ? \\ \hline \end{array} \in \mathbb{R}^9$$

$$y_j(p) = f\left(\sum_{i=1}^3 s_{ji} x_i(p)\right) \quad (1 \leq j \leq 9) \quad (1 \leq p \leq 2)$$

$$f(x) = \frac{1}{1+e^{-\beta x}}$$

Zadania.

Zadanie (1) Podamy parametry wag w_{ij} , s_{ji} następująco:

$$w_{11} = 20, w_{110} = -10; w_{1j} = 0 \text{ gdy } j \neq 1, 10$$

$$w_{23} = 20, w_{210} = -10; w_{2j} = 0 \text{ gdy } j \neq 3, 10$$

$$s_{ji} = 20u_j(i) \text{ dla } i = 1, 2; s_{j3} = -10$$

($\beta = 2.5$)

Wyświetlić **obrazy** z liczbami

$$x(p) = \begin{bmatrix} x_1(p) \\ x_2(p) \\ x_3(p) \end{bmatrix} = \frac{\begin{bmatrix} x_1(p) \\ x_2(p) \end{bmatrix}}{x_3(p)} x_3(p) = \frac{\begin{bmatrix} ? \\ ? \end{bmatrix}}{?} \blacksquare$$

$$y(p) = \begin{bmatrix} y_1(p) \\ \vdots \\ y_9(p) \end{bmatrix} = \frac{\begin{bmatrix} y_1(p) & y_2(p) & y_3(p) \\ y_4(p) & y_5(p) & y_6(p) \\ y_7(p) & y_8(p) & y_9(p) \end{bmatrix}}{\begin{bmatrix} ? & ? & ? \\ ? & ? & ? \\ ? & ? & ? \end{bmatrix}} = \begin{bmatrix} ? & ? & ? \\ ? & ? & ? \\ ? & ? & ? \end{bmatrix}$$

Uwaga: $y(p)$ powinien być $\approx u(p)$ ($1 \leq p \leq 2$).

Zadanie (2)

Cel: Za pomocą metody gradientu

$$E = E(w_{ij}, s_{ji}) = \frac{1}{2} \sum_{p=1}^2 \sum_{t=1}^9 (y_t(p) - u_t(p))^2 \rightarrow \text{minimum (lokalne)}.$$

Gradienty

$$f'(x) = \frac{\beta e^{-\beta x}}{(1+e^{-\beta x})^2} = \beta f(x) \{1 - f(x)\}$$

$$\frac{\partial E}{\partial s_{ji}} = \sum_{p=1}^2 (y_j(p) - u_j(p)) f' \left(\sum_{k=1}^3 s_{jk} x_k(p) \right) x_i(p) \quad (1 \leq j \leq 9, 1 \leq i \leq 3)$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{ij}} = \sum_{p=1}^2 \sum_{t=1}^9 (y_t(p) - u_t(p)) f' \left(\sum_{k=1}^3 s_{tk} x_k(p) \right) s_{ti} f' \left(\sum_{\ell=1}^{10} w_{i\ell} u_\ell(p) \right) u_j(p) \quad (1 \leq i \leq 2, 1 \leq j \leq 10)$$

(Por. Gradienty z ĆW 5. Propagacja wsteczna)

Implementować algorytm metody gradientu dla autoenkodera z warunkiem początkowym **podanym w Zadaniu (1)**.

(np. $c = 0.8$, $\varepsilon = 0.0001$, $\beta = 1.0$)

Po zakończeniu iteracji metody gradientu wyświetlić **obrazy** z liczbami $x(p)$ i $y(p)$ ($p = 1, 2$).

Uwaga: $y(p)$ powinien być $\approx u(p)$ ($1 \leq p \leq 2$).

Zadanie (3)

Implementować algorytm metody gradientu dla autoenkodera z warunkiem początkowym **losowanym z przedziału** $[-N, N]$. (np. $N = 0.5 \sim 10?$)

Po zakończeniu iteracji metody gradientu wyświetlić **obrazy** z liczbami $x(p)$ i $y(p)$ ($p = 1, 2$).

Uwaga: $y(p)$ powinien być $\approx u(p)$ ($1 \leq p \leq 2$).

Notacja dla programu. (propozycja)

$$u_j(p) \rightsquigarrow u[p][j], \quad x_i(p) \rightsquigarrow x[p][i], \quad y_j(p) \rightsquigarrow y[p][j]$$

$$s_{ji} \rightsquigarrow s[j][i], \quad w_{ij} \rightsquigarrow w[i][j]$$

$$\frac{\partial E}{\partial s_{ji}} \rightsquigarrow DE_s[j][i], \quad \frac{\partial E}{\partial w_{ij}} \rightsquigarrow DE_w[i][j]$$

$$f \rightsquigarrow f, \quad f' \rightsquigarrow Df, \quad e^{-\beta x} \rightsquigarrow \text{math.exp}((-1) * \text{beta} * x) \quad (\text{Python?})$$

$$c \rightsquigarrow c, \quad \varepsilon \rightsquigarrow \text{epsilon}, \quad \beta \rightsquigarrow \text{beta}$$