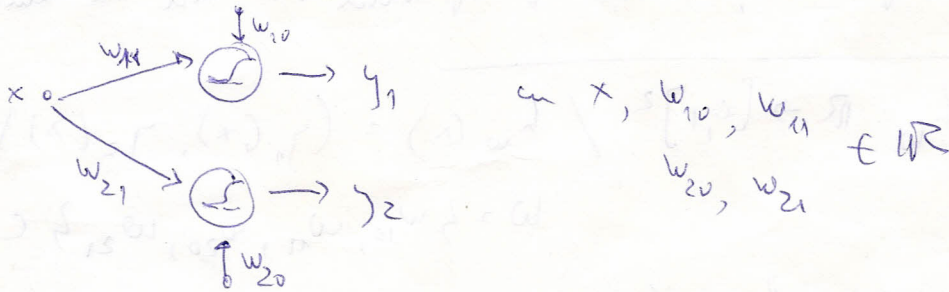


1p
2p a) Specificați două proceduri de estimare a lui $R_{\text{real}}(h)$. Ce proprietăți are estimatorul furnizat de procedură?

2p b) Fie mulțimea de antrenare $S = \{(\mathbf{x}_i, \mathbf{t}_i) / \mathbf{x}_i \in \mathbb{R}^2, \mathbf{t}_i \in \{-1, 1\}\}_{i=1}^4$. Care este probabilitatea ca o astfel de mulțime să poată fi învățată fără eroare de un perceptron cu funcția de transfer sgn și funcția de integrare liniară. Exemplificați un S ce nu poate fi învățat fără eroare.

c) Fie rețeaua de perceptron



2p c1) Scrieți spațiul de ipoteze implementat de rețeaua de perceptroni

1p c2) Scrieți formulele lui $y_i, i=1, 2$

3p c2) Particularizați regula delta cu rate de învățare $\frac{1}{2}$ și strategie de învățare pas-cu-pas la rețeaua de perceptroni.

10p

TIME LU CRU : 1:30 h

2p a) $\hat{R}_{\text{real}}(h)$ este o estimare a riscului real al ipotezei h.

$\hat{R}_{\text{real}}(h)$ calculat prin metode de validare încrucișate este un estimator nedegradat.

Metode de validare încrucișate - 10-fold cross-validation
- leave one out method.

2p b) Probabil ca S să fie liniar separabilă

$$F(4,2) = \frac{1}{2^{4-1}} \sum_{i=0}^2 C_3^i \quad \text{când } n=4 > 3 (=d+1)$$

$$= \frac{7}{8} \quad \left(= \frac{14}{16} \right)$$

Functiile booleene XOR sau EQ de 2 variabile sunt exemple de funcții care nu pot fi învățate de percepționul R care nu sunt liniar separabile.

2p c1) $\mathcal{X} = \{h_w: \mathbb{R} \rightarrow [0,1]^2 \mid h_w(x) = (y_1(x), y_2(x))^T \text{ cu}$

$$w = \{w_{10}, w_{11}, w_{20}, w_{21}\} \subset \mathbb{R}\}$$

$$y_i(x) = \log_{1/2}(w_{i0} + w_{i1}x), \quad i=1,2$$

3p c2)

$$J(w) = \frac{1}{2} (t - y)^T (t - y) \quad \text{cu } t = \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$

$$\underline{w}^{(k+1)} = \underline{w}^{(k)} + \eta \nabla J(\underline{w})$$

$$y = \begin{pmatrix} y_1(x) \\ y_2(x) \end{pmatrix}$$

$$\nabla J(\underline{w}) = \left[\frac{\partial J}{\partial w_{10}}, \frac{\partial J}{\partial w_{11}}, \frac{\partial J}{\partial w_{20}}, \frac{\partial J}{\partial w_{21}} \right]^T$$

$$\frac{\partial J}{\partial w_{10}} = (t_1 - y_1) f'(net_1)$$

$$\text{cu } net_1 = w_{10} + w_{11}x$$

$$\frac{\partial J}{\partial w_{11}} = (t_1 - y_1) f'(net_1) x$$

$$f'(u) = f(u)(1-f(u)) \\ (= [\log_{1/2}(u)]')$$

$$\frac{\partial J}{\partial w_{20}} = (t_2 - y_2) f'(net_2)$$

$$net_2 = w_{20} + w_{21}x$$

$$\frac{\partial J}{\partial w_{21}} = (t_2 - y_2) f'(net_2) x$$