

Pitanje 1

Točno

Broj bodova:

1,00000 od

2,00000

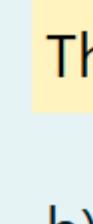
✓ Označi

pitajte

Signal iznosa 1 doveden je na ulaz sinaptičke veze čija je početna težina jednaka 1 i čija aktivacijska funkcija je identiteta $\phi(v) = v$. Izračunajte promjenu težine nakon jednog koraka učenja pomoću:

- a) (1 bod) osnovnog Hebbovog pravila sa stopom učenja $\eta = 0.1$

$$\Delta\omega = \boxed{0.1}$$



The correct answer is: 0.1

- b) (1 bod) modificiranog Hebbovog pravila ili generaliziranog pravila produkta aktivnosti sa stopom učenja $\eta = 0.1$ i $c = \eta/\alpha = 0.1$.

$$\Delta\omega = \boxed{0.09}$$



The correct answer is: -0.9

Vaš odgovor je djelomično točan.

You have correctly answered 1 part(s) of this question.

Pitanje 2

Točno

Broj bodova:

1,00000 od

1,00000

✓ Označi

pitajte

Ako se težine u mreži mijenjaju na sljedeći način:

$$\Delta w_{kj} = \eta(x_j - w_{kj})$$

onda primjenjujemo:

Odaberite jedan odgovor:

- Kompetitivno pravilo učenja ✓
- Hebbovo pravilo učenja
- Delta pravilo učenja

Vaš odgovor je točan.

Ispravan odgovor je: Kompetitivno pravilo učenja

Pitanje 3

Točno

Broj bodova:

3,00000 od

3,00000

✓ Označi

pitajte

Zadani su klučevi autoasocijativne matrice M : $[0, 1, 2]^T$, $[1, 1, 2]^T$ i $[2, -1, 1]^T$. Koristeći pravilo vanjskog produkta, izračunajte korelacijsku matricu autoasocijativne memorije M . Odredite odziv dobivene memorije M na kluču $[1, 1, 2]^T$.

Napomena: Priznat će se samo potpuno točna matrica i potpuno točan odziv.

- a) (2 boda) Korelacijska matrica

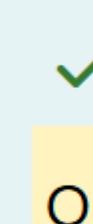
5	-1	4
-1	3	3
4	3	9



One possible correct answer is: 5, -1, 4, -1, 3, 3, 4, 3, 9

- b) (1 bod) Odziv

12
8
25



One possible correct answer is: 12, 8, 25

Your answer is correct.

Pitanje 4

Točno

Broj bodova:

2,00000 od

2,00000

✓ Označi

pitajte

Promatramo dva razreda C_1 i C_2 koja odgovaraju realizacijama dvije nezavisne, normalno raspodijeljene slučajne varijable s istom varijancom $\sigma^2 = 4$ i različitim srednjim vrijednostima $\mu_1 = -10$ i $\mu_2 = 30$.ML klasifikator realiziramo pomoću perceptron-a (postavljen tako da ako je $I(x) > 0$, onda $x \in C_1$), tj. izrazom:

$$I(x) = wx - \theta$$

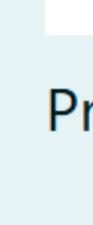
gdje w označava težinu, a θ prag.

Funkcija gustoće vjerojatnosti normalne razdiobe je :

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

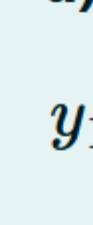
Odredite težinu i prag.

$$w = \boxed{-10}$$



One possible correct answer is: -10

$$\theta = \boxed{-100}$$



One possible correct answer is: -100

Vaš odgovor je točan.

Pitanje 5

Točno

Broj bodova:

1,00000 od

1,00000

✓ Označi

pitajte

Odredite ima li sljedeća logička funkcija linearno separabilne ili linearno neseparabilne razrede.

Funkcija: a OR ($\text{NOT } b$ AND c) OR ($\text{NOT } c$ AND b)

- Linearno separabilna
- Linearno neseparabilna ✓

Vaš odgovor je točan.

Ispravan odgovor je: Linearno neseparabilna

Pitanje 6

Točno

Broj bodova:

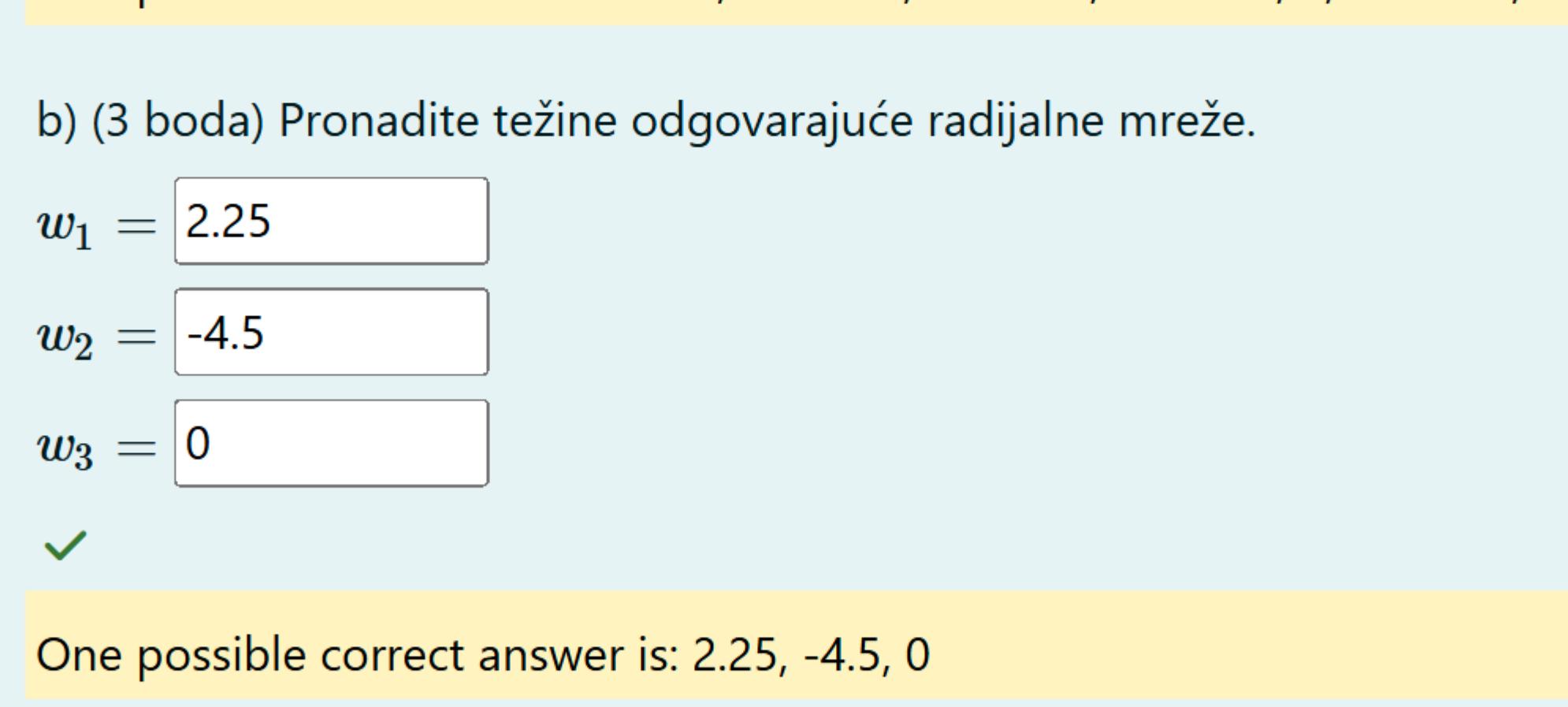
6,00000 od

6,00000

✓ Označi

pitajte

Neka je zadana neuronska mreža kao na slici:



Pretpostavite da svi neuroni imaju sigmoidalnu aktivacijsku funkciju i prag 0. Neuronska mreža ima sljedeće vektore težina:

$$v_1 = \begin{bmatrix} 0.8 \\ -0.5 \\ 0.3 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 0.4 \\ -0.2 \\ 0.9 \end{bmatrix}, w_1 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.7 \\ -0.4 \end{bmatrix}, w_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0.7 \\ -0.4 \end{bmatrix}$$

Napomena: Tijekom rješavanja zadatka zaokružujte vrijednosti na 5 decimala.

- a) (1.5 bod) Izračunajte y_1 , y_2 i z_2 ako na ulaz postavimo $x = [1, -1, 2]^T$.

$$y_1 = \boxed{0.86989}$$



$$y_2 = \boxed{0.91683}$$



$$z_2 = \boxed{0.6232}$$



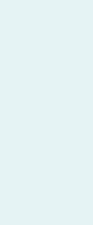
One possible correct answer is: 0.869891525637

One possible correct answer is: 0.91682730350608

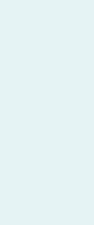
One possible correct answer is: 0.6232017969437

- b) (4.5 bod) Neka je na ulaz zadane mreže postavljen vektor $x = [-1, 2, 0]^T$. Očekivani izlaz iz mreže je $t = [0.3, 0.6]^T$. Stvarni izlaz iz mreže je $z = [0.2, 0.6]^T$, a izlazi iz neurona u skrivenoj sloju su $y_1 = 0.6$ i $y_2 = 0.3$. Zadane su težine $w_{12} = 0.5$, $w_{22} = 0.9$ i $v_{22} = 0.1$. Izračunajte vrijednosti novih težina w_{12} , w_{22} i v_{22} primjenom jednog koraka generaliziranog delta pravila. Stopa učenja je 0.01.

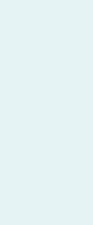
$$w_{12} = \boxed{0.50006}$$



$$w_{22} = \boxed{0.9}$$



$$v_{22} = \boxed{0.10002}$$



One possible correct answer is: 0.500048

One possible correct answer is: 0.9

One possible correct answer is: 0.1000336

Vaš odgovor je točan.

Pitanje 7

Točno

Broj bodova:

5,00000 od

5,00000

✓ Označi

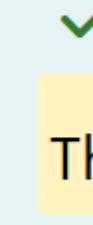
pitajte

Razmatramo funkciju F za koju su poznate njene vrijednosti u tri točke: $F(3) = -2$, $F(1) = 1$, $F(-2) = -1$. Aproksimirajte funkciju F koristeći tri radikalne funkcije oblike $\varphi(r) = \frac{r^2}{r+1}$, čiji centri su u zadanim poznatim točkama. Odredite sve elemente interpolacijske matrice I za promatrani problem. Pronadite težine odgovarajuće radikalne mreže.

Napomena: Zaokružite rješenje na 5 decimala. Jedino potpuno točna matrica i vektor težina će se bodovati.

- a) (2 bod) Odredite sve elemente interpolacijske matrice za promatrani problem.

0	0.44444	0.19841
0.44444	0	0.32143
0.19841	0.32143	0



One possible correct answer is: 0, 0.44444, 0.19841, 0.44444, 0, 0.32143, 0.19841, 0.32142, 0

The correct answer is: 2.25, -4.5, 0

Your answer is correct.

Pitanje 8

Točno

Broj bodova:

2,00000 od

2,00000

✓ Označi

pitajte

U ovom zadatku uspoređujemo radikalne mreže i višeslojni perceptron.

Označite sve tvrdnje koje su potpuno točne. Samo potpuno točno rješenje zadatka će se vrednovati.

- a. Kod radikalne mreže su svi neuroni linearni dok su kod višeslojnog perceptron-a svi neuroni nelinearni.
- b. Argument aktivacijske funkcije kod višeslojnog perceptron-a je udaljenost između ulaznog vektora i vektora težine; kod radikalne mreže argument aktivacijske funkcije je skalarni produkt ulaznog vektora i vektora težine.
- <

$$1. \quad \begin{array}{l} x = 1 \\ \omega = 1 \\ \phi(v) = v \end{array}$$

a) $\Delta \omega = ?$ Hebb

$$\Delta \omega = \eta \cdot \hat{x} \cdot \hat{y} \rightarrow y = \phi(x) = \phi(1) = 1$$

$$\Delta \omega = 0.1$$

b) Modificiamo Hebbovo pravilo - generalizujmo pravilo produkt

$$\eta = 0.1, c = \eta / \alpha = 0.1 \Rightarrow \alpha = \frac{0.1}{0.1}$$

$$\Delta \omega = \eta y \cancel{x} - \alpha y w \rightarrow \boxed{\Delta \omega = \eta y x - \alpha y w}$$

$$\Delta \omega = 0.1 \cdot \phi(\hat{x}) \cdot 1 - 1 \cdot 1 \cdot 1$$

$$\Delta \omega = -0.9$$

$$2. \quad \Delta \omega_{kj} = \eta (x_j - w_{kj}) \leftarrow \text{KOMPETITIVNO PRAVILA VLFNJA}$$

$$3. \quad a_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, a_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, a_3 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$a) \quad M = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 4 & -2 & 2 \\ -2 & 1 & -1 \\ 2 & -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & -1 & 4 \\ -1 & 3 & 3 \\ 4 & 3 & 9 \end{bmatrix} \checkmark$$

b) odziv

$$M \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & -1 & 4 \\ -1 & 3 & 3 \\ 4 & 3 & 9 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 8 \\ 25 \end{bmatrix} \checkmark$$

4.

$c_1 : c_2$	$e(x) > 0, x \in c_1$
$\sigma^2 = 4$	
$\mu_1 = -10, \mu_2 = 30$	$e(x) = wx - \theta$

$$f_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \cdot 4}} \cdot \exp\left(-\frac{(x+10)^2}{2 \cdot 4}\right)$$

$$f_2(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \cdot 4}} \cdot \exp\left(-\frac{(x-30)^2}{2 \cdot 4}\right)$$

$$\begin{aligned} e_1(x) &= \ln f_1(x) = \ln\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi \cdot 4}}\right) - \frac{(x+10)^2}{8} \\ e_2(x) &= \ln f_2(x) = \ln\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi \cdot 4}}\right) - \frac{(x-30)^2}{8} \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\frac{(x+10)^2}{8}} \right\} -$$

$$e(x) = e_1(x) - e_2(x) = -\frac{1}{8} (x^2 + 20x + 100 - x^2 + 60x + 900)$$

$$= -\frac{1}{8} (80x - 800)$$

$$= -10x + 100$$

PAZI:

$$e(x) = wx - \theta$$

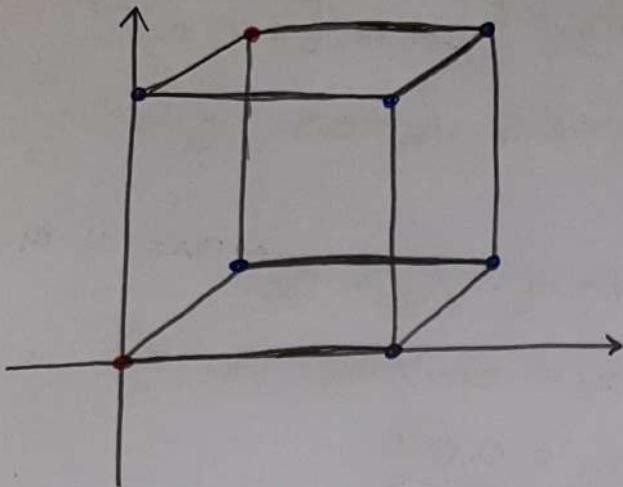
$$\Rightarrow w = -10$$

$$\underline{w_0 = -100}$$

5. FUNKCIA: $a \text{ OR } (\text{NOT } b \text{ AND } c) \text{ OR } (\text{NOT } c \text{ AND } b)$ \leftarrow TO JE XOR FUNKCIA

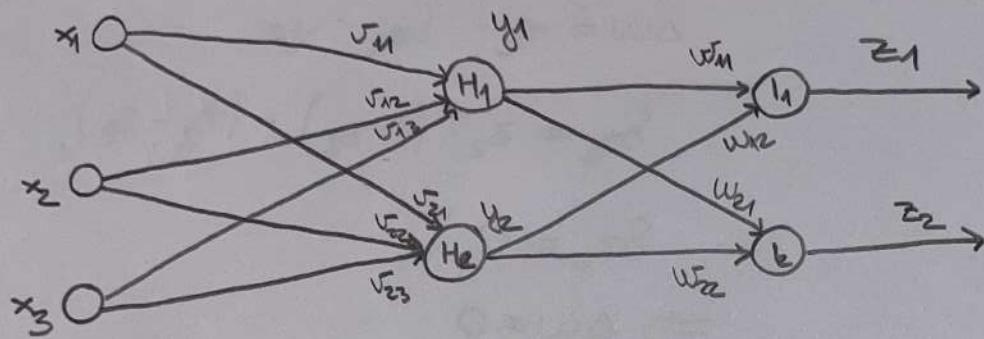
a	b	c	NOT b	NOT b AND c	a OR NOT b AND c	NOT c AND b	f
0	0	0	1	0	0	0	0
0	0	1	1	1	1	0	1
0	1	0	0	0	0	0	0
0	1	1	0	0	0	0	0
1	0	0	1	0	1	0	1
1	0	1	1	1	1	1	1
1	1	0	0	0	1	1	1
1	1	1	0	0	1	0	1

I SAD U PROSTORU
PROJEKTATI JESU LI O ODVOJENE OD 1



← VIDIMO DA SU LINEARNO
NEODVOJIVI

6.



SIGMOIDA, $w_b = 0$

$$v_1 = \begin{bmatrix} 0.8 \\ -0.5 \\ 0.3 \end{bmatrix}, \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0.4 \\ -0.2 \\ 0.9 \end{bmatrix}, \quad w_1 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.7 \end{bmatrix}, \quad w_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -0.9 \end{bmatrix}$$

a)

$$x = [1 \ -1 \ 2]^T$$

$$y_1 = \sigma(x_1 v_{11} + x_2 v_{12} + x_3 v_{13}) = \sigma(1 \cdot 0.8 + (-1) \cdot -0.5 + 2 \cdot 0.3) = \sigma(1.9) = 0.86989$$

$$y_2 = \sigma(x_1 v_{21} + x_2 v_{22} + x_3 v_{23}) = \sigma(1 \cdot 0.4 + (-1) \cdot -0.2 + 2 \cdot 0.9) = \sigma(2.4) = 0.91683$$

$$z_2 = \sigma(y_1 \cdot w_{21} + y_2 \cdot w_{22}) = \sigma(0.86989 \cdot 0.5 + 0.91683 \cdot 0.7) = \sigma(0.503) = 0.6232$$

$$b) \quad x = [-1, 2, 0]^T, t = [0.3, 0.6]^T, z = [0.2, 0.6]^T$$

$$y_1 = 0.6, \quad y_2 = 0.3, \quad w_{12} = 0.5, \quad w_{22} = 0.9, \quad v_{22} = 0.1$$

$\eta = 0.01$

$$w_{12} = w_{12} + \Delta w$$

$$\underbrace{w_{12} = 0.500048}$$

$$\Delta w = \eta \cdot \delta_{z_1} \cdot y_2 \quad \leftarrow \text{VLAZ } V z_1$$

$$\delta_{z_1} = z_1 \cdot (1-z_1) \cdot (t_1 - z_1)$$

$$\underbrace{\delta_{z_1} = 0.016}$$

$$\Delta w = 4.8 \times 10^{-5}$$

$$w_{22} = w_{22} + \Delta w$$

$$\underbrace{w_{22} = 0.9}$$

$$\Delta w = \eta \cdot \delta_{z_2} \cdot y_2$$

$$\delta_{z_2} = z_2 \cdot (1-z_2) \cdot (t_2 - z_2)$$

$$\delta_{z_2} = 0$$

$$\Rightarrow \Delta w = 0$$

$$v_{22} = v_{22} + \Delta w$$

$$\underbrace{v_{22} = 0.10003}$$

$$\Delta w = \eta \cdot \delta_{y_2} \cdot x_2$$

$$\delta_{y_2} = y_2 \cdot (1-y_2) \cdot [\delta_{z_1} \cdot w_{12} + \delta_{z_2} \cdot w_{22}]$$

$$\delta_{y_2} = 1.68 \times 10^{-3}$$

$$\Delta w = 3.36 \times 10^{-5}$$

7. $f(r) = \frac{r^2}{r^3+1}$

$F(3) = -2, F(1) = 1, F(-2) = -1$

$\rho_{ij} = f(|x_i - c_j|)$

$$\Phi = \begin{bmatrix} \varphi_{11} & \varphi_{12} & \varphi_{13} \\ \varphi_{21} & \varphi_{22} & \varphi_{23} \\ \varphi_{31} & \varphi_{32} & \varphi_{33} \end{bmatrix}$$

$x_1 = 3$ $c_j - \text{centri}$
 $x_2 = 1$ $c_1 = 3$
 $x_3 = -2$ $c_2 = 1$
 $c_3 = -2$

$$\Rightarrow \varphi_{11} = f(|x_1 - c_1|) = f(|3 - 3|) = f(0) = \frac{r^2}{r^3+1} = \frac{0}{1} = 0$$

$$\Phi = \begin{bmatrix} 0 & 0.44444 & 0.19841 \\ 0.44444 & 0 & 0.32143 \\ 0.19841 & 0.32143 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\Phi \cdot w = d \rightarrow d = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0.44444 & 0.19841 \\ 0.44444 & 0 & 0.32143 \\ 0.19841 & 0.32143 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

→ SAD LI MNÖŽITI PA RAČUNATI

LI
KALKULATOR

$$w = \Phi^{-1} \cdot d$$

$$w = \begin{bmatrix} 2.25008 \\ -4.50001 \\ 0 \end{bmatrix}$$

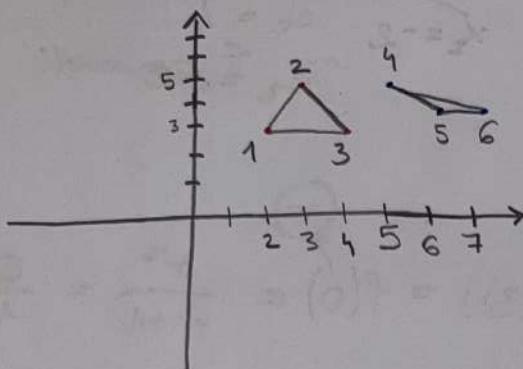
\uparrow
 -7.84×10^{-5}

8.

a) $x \rightarrow$ SKRIVENI SLOJ JE NELINEARANb) $x \rightarrow$ SUPROTNO

c) TOČNO ✓

9.



a) SA SLIKE VIDIMO DA SU POTOVNI VEKORI:
 $\vec{2}, \vec{3}, \vec{4}$

b) ZA POTOVNE VEKORE VRLEDO:

$$y \cdot h(x) = 1$$

za 2: $(3, 5), y = -1$

$$-1 \cdot (w_1 x_1 + w_2 x_2 + b) = 1$$

$$3w_1 + 5w_2 + b = -1$$

za 3: $(4, 5), y = -1$

$$-1 \cdot (w_1 x_1 + w_2 x_2 + b) = 1$$

$$4w_1 + 5w_2 + b = -1$$

za 4: $(5, 5), y = +1$

$$+1 \cdot (w_1 x_1 + w_2 x_2 + b) = 1$$

$$5w_1 + 5w_2 + b = 1$$

→ TEI JEDNADŽBE S TEI NEPOZNANICE:

$$\text{ODREMI } 1,2: (4w_1 + 3w_2 + b) - (3w_1 + 5w_2 + b) = 0$$

$$w_1 = 2w_2$$

$$\text{ODREMI } 4,3: (5w_1 + 5w_2 + b) - (4w_1 + 3w_2 + b) = 2$$

$$w_1 + 2w_2 = 1$$

$$\Rightarrow w_2 = 0.5, w_1 = 1, b = -6.5$$

ŠIRINA MARGINE: c)

$$c = \frac{2}{\|w\|} = 1.789$$

$$\|w\| = \sqrt{w_1^2 + w_2^2} \\ = 1.11803$$

10. Mercerov teorema

$$\rightarrow K(x, x') :$$

\rightarrow SIMETRICAN \checkmark

\rightarrow POZITIVNO SEMIDEFINITION

$$a) K(x, x') = \frac{\|x\|}{\|x'\|}$$

\Rightarrow TREBA ZADOVOLJITI $K(x, x') = K(x', x)$

$$K(x, x') = \frac{\|x\|}{\|x'\|}, \quad K(x', x) = \frac{\|x'\|}{\|x\|}$$

\rightarrow primjer $x = (1, 0), x' = (2, 0)$

$$K(x, x') = \frac{1}{2} \quad K(x', x) = 2$$

\rightarrow NIJE SIMETRICAN \times

$$b) K(x, x') = (x^T x' + 1)^3$$

\rightarrow oblik polinomske jezgre \checkmark

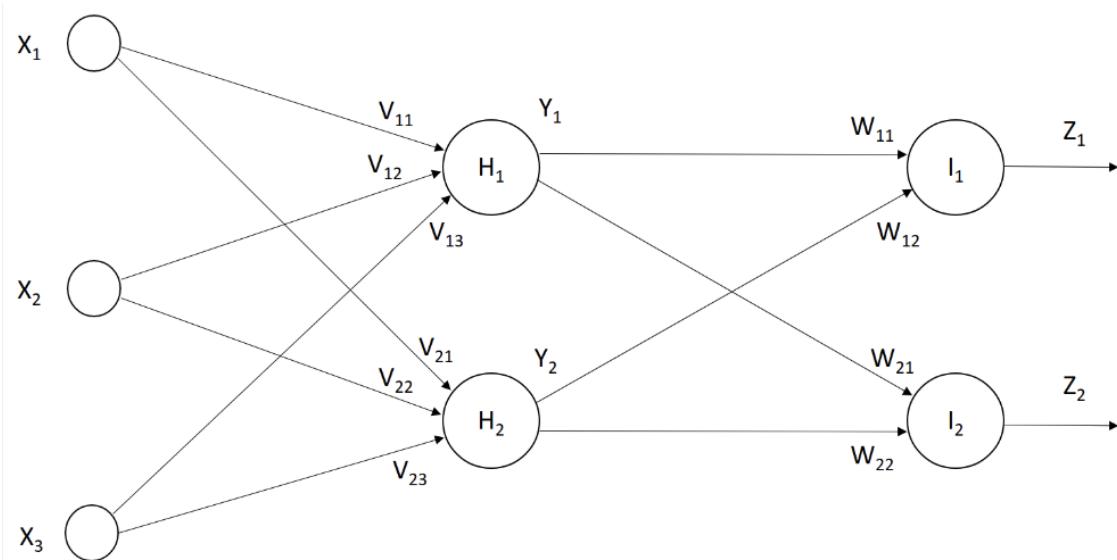
$$c) K(x, x') = \exp\left(-\frac{\|x - x'\|^2}{2\sigma^2}\right)$$

\rightarrow Gaussian kernel \rightarrow RADNAJNA JEZGRA \checkmark

MI 2023/2024

⊕ Created	@November 21, 2023 4:19 PM
⊖ Class	NEUMRE
⊖ Type	Exam
✓ Reviewed	<input type="checkbox"/>

1. Neka je zadana neuronska mreža kao na slici:



Prepostavite da svi neuroni imaju sigmoidalnu aktivacijsku funkciju i prag 0.

Neuronska mreža ima sljedeće vektore težina:

$$v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0.5 \end{bmatrix} \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ -0.5 \\ 1 \end{bmatrix} \quad w_1 = \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.6 \end{bmatrix} \quad w_2 = \begin{bmatrix} 1.2 \\ -0.5 \end{bmatrix}$$

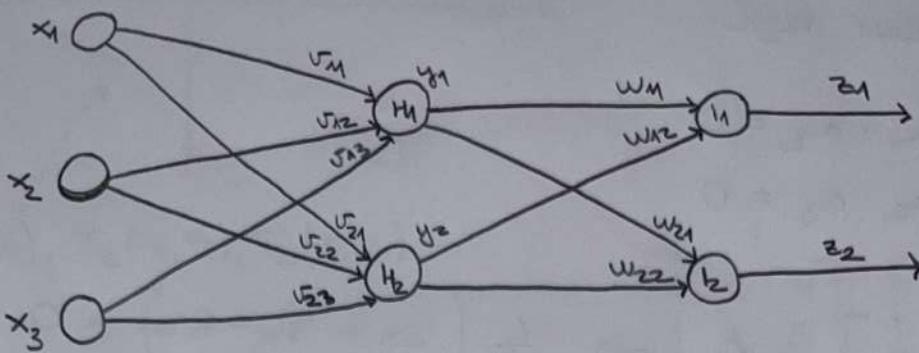
Izračunajte y_1, y_2, z_2 ako na ulaz postavimo $x = [0, 1, 2]^T$.

Neka je na ulaz zadane mreže postavljen vektor $x = [-1, 1, -1]^T$. Očekivani izlaz iz mreže je $t = [0.4, 0.5]^T$. Nakon treniranja mreže stvarni izlaz iz mreže je $z = [0.2, 0.8]^T$, izlazi iz neurona u skrivenom sloju su $y_1 = 0.1, y_2 = 0.5$, a sljedeće težine su jednake $w_{12} = 0.3, w_{22} = 0.8, v_{22} = 0.2$. Izračunajte vrijednosti novih težina $w'_{12}, w'_{22}, v'_{22}$ primjenom jednog koraka generaliziranog delta pravila. Stopa učenja je 0.02.

2. Zadani su ključevi autoasocijativne matrice $M : \frac{1}{7}[2, 3, 6]^T, \frac{1}{7}[-3, 2, -6]^T$. Odredite još jedan ključ s kojim će pamćenje svih ključeva (uključujući i samog sebe) uspješno funkcionirati te koji ima negativnu z koordinatu. Koristeći pravilo vanjskog produkta i prije spomenuta tri ključa, izračunajte korelacijsku matricu autoasocijativne memorije M.
3. Zadane su točke (2,4), (4,1), (3,6), (5,2), (4,5), (2,7), (6,1) te pripadajuće klasne oznake 1, 0, 1, 0, 1, 1 i 0. Pronađite jednadžbu hiperravnine koja razdvaja uzorke dvaju klasa, a dobivena je primjenom SVM algoritma. Izračunajte širinu margine razdvajanja.
4. Razmatramo funkciju F za koju su poznate njene vrijednosti u tri točke: $F(-2)=2$, $F(0)=4$, $F(1)=-3$. Aproksimirajte funkciju F koristeći tri radijalne funkcije oblika $\Phi(r) = \frac{r^2}{(r^3+4)}$ čiji centri su u zadanim poznatim točkama. Odredite sve elemente interpolacijske matrice I za promatrani problem. Pronađite težine odgovarajuće radijalne mreže.
5. Kod učenja korekcijom pogreške korištenje male stopе učenja η ubrzava proces učenja. **T/N**
6. neuroni Boltzmannovog stroja mogu poprimiti jedan od dva stanja: -1 ili 1. **T/N**
7. Kompetativno učenje je tip učenja pod nadzorom. **T/N**
8. Kod učenja podrškom funkcija pogreške nije poznata. **T/N**
9. Navedite i objasnите Coverov teorem.
10. Objasnite što je preslušavanje ključeva u kontekstu asocijativne memorije.
11. Navedite dvije razlike između radijalne mreže i višeslojnog perceptron-a.
12. Odredite ima li sljedeća logička funkcija linearно separabilne ili linearно neseparabilne razrede. Funkcija $a \text{ OR } b$. **Linearno separabilna/Linearno neseparabilna**
13. Odredite ima li sljedeća logička funkcija linearno separabilne ili linearno neseparabilne razrede. Funkcija $a \text{ AND } b$. **Linearno separabilna/Linearno neseparabilna**
14. Odredite ima li sljedeća logička funkcija linearno separabilne ili linearno neseparabilne razrede. Funkcija $a \text{ AND } (b \text{ OR } c)$. **Linearno separabilna/Linearno neseparabilna**
15. ML klasifikator je linearan klasifikator, a perceptron je nelinearan klasifikator.

16. ML klasifikator je izведен uz pretpostavku da se klase preklapaju dok perceptron radi uz pretpostavku da su klase separabilne. **T/N**
17. Učenje perceptronu je složenije za realizaciju, dok je dizajn adaptivnog Gaussovog ML klasifikatora jednostavniji. **T/N**
18. Perceptron ne pretpostavlja nikakve distribucije dok za ML klasifikaciju treba pretpostaviti distribucijske funkcije ulaznih uzoraka. **T/N**

1.



SIGMOIDALNA, $w_0 = 0$

$$v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0.5 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ -0.5 \\ 1 \end{bmatrix}, w_1 = \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.6 \end{bmatrix}, w_2 = \begin{bmatrix} 1.2 \\ -0.5 \end{bmatrix}$$

a)

$$y_1, y_2, z_2 = ?, \quad x = [0, 1, 2]^T$$

$$y_1 = \sigma(v_{11} \cdot x_1 + v_{12} \cdot x_2 + v_{13} \cdot x_3) = 0.5$$

$$y_2 = \sigma(v_{21} \cdot x_1 + v_{22} \cdot x_2 + v_{23} \cdot x_3) = 0.8177$$

$$z_2 = \sigma(y_1 \cdot w_{21} + y_2 \cdot w_{22}) = 0.5477$$

$$\boxed{\begin{aligned} v_{22} &= v_{22} + \Delta v = 0.1928 \\ \Delta v &= \eta \cdot \delta y_2 \cdot x_2 \\ \delta y_2 &= y_2 \cdot (1-y_2) \cdot (\delta z_1 \cdot w_{12} + \delta z_2 \cdot w_{22}) \\ &= -7.2 \cdot 10^{-5} \end{aligned}}$$

b) $x = [-1, 1, -1]^T, t = [0.4, 0.8]^T, z = [0.2, 0.8]^T, y_1 = 0.1, y_2 = 0.5$

$$w_{12} = 0.3, w_{22} = 0.8, v_{22} = 0.2, \eta = 0.02$$

$$w_{12} = w_{12} + \Delta w$$

$$\boxed{w_{12} = 0.300064}$$

$$\Delta w = \eta \cdot \delta z_1 \cdot y_1$$

$$\delta z_1 = z_1 \cdot (1-z_1) \cdot (t_1 - z_1)$$

$$\delta z_1 = 0.032$$

$$\Delta w = 6.4 \cdot 10^{-5}$$

$$w_{22} = w_{22} + \Delta w$$

$$\boxed{w_{22} = 0.79952}$$

$$\Delta w = \eta \cdot \delta z_2 \cdot y_2 = -4.8 \cdot 10^{-4}$$

$$\delta z_2 = z_2 \cdot (1-z_2) \cdot (t_2 - z_2) = -0.048$$

$$2. \quad M = \frac{1}{49} \begin{bmatrix} 4 & 6 & 12 \\ 6 & 9 & 18 \\ 12 & 18 & 36 \end{bmatrix} + \frac{1}{49} \begin{bmatrix} 9 & -6 & 18 \\ -6 & 4 & -12 \\ 18 & -12 & 36 \end{bmatrix} + \frac{1}{105} \begin{bmatrix} 800 & 180 & -380 \\ 180 & 36 & -78 \\ -380 & -78 & 162 \end{bmatrix}$$

JOS JEDAN KLUJC:

$$\alpha_1 \cdot \alpha_3 = 0$$

$$\alpha_2 \cdot \alpha_3 = 0$$

$$\frac{1}{7} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = 0 \Rightarrow \frac{1}{7} (2x + 3y + 6z) = 0$$

$$\underbrace{2x + 3y + 6z = 0}$$

$$\frac{1}{7} \begin{bmatrix} -3 \\ 2 \\ -6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = 0 \Rightarrow \frac{1}{7} (-3x + 2y - 6z) = 0$$

$$\underbrace{-3x + 2y - 6z = 0}$$

ZBROJ

$$-x + 5y = 0$$

$$x = 5y$$

$$10y + 3y = -6z$$

$$13y = -6z$$

$$z = -\frac{13}{6}y$$

$$\alpha_3 = \begin{bmatrix} 5y \\ y \\ -\frac{13}{6}y \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \sqrt{(5y)^2 + y^2 + (\frac{13}{6}y)^2} = 1 / ^2$$

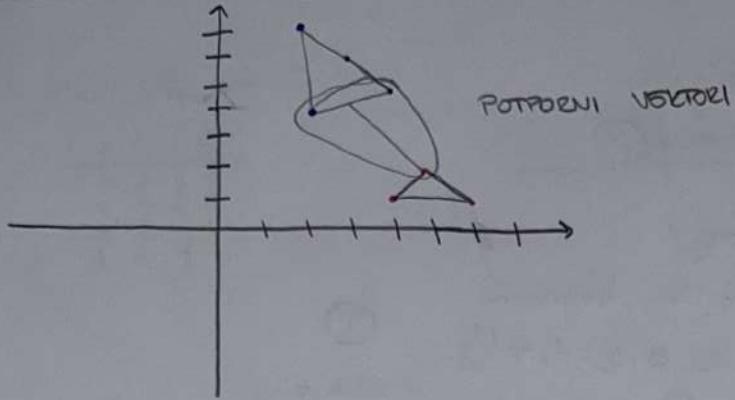
$$25y^2 + y^2 + \frac{169}{36}y^2 = 1$$

$$\frac{105y^2}{36} = 1$$

$$y = \sqrt{\frac{36}{105}} = \frac{6}{\sqrt{105}}$$

$$\alpha_3 = \frac{1}{\sqrt{105}} \begin{bmatrix} 30 \\ 6 \\ -13 \end{bmatrix}$$

3.



$$T_1(2,4), T_2(4,5), T_3(5,2)$$

$$y \cdot h(x) = 1$$

$$2w_1 + 4w_2 + b = 1$$

$$4w_1 + 5w_2 + b = 1$$

$$5w_1 + 2w_2 + b = -1$$

HIFERAVNINA: $\underbrace{-2\frac{1}{7}x_1 + 4\frac{1}{7}x_2 - 5\frac{1}{7}}_{=0}$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 1 & 4 & 5 \\ 1 & 5 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} b \\ w_1 \\ w_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} b \\ w_1 \\ w_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 1 & 4 & 5 \\ 1 & 5 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} b \\ w_1 \\ w_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -5/7 \\ -2/7 \\ 4/7 \end{bmatrix}$$

Šíma margine: $\varphi = \frac{2}{\|w\|} = \frac{2}{\sqrt{\frac{4}{49} + \frac{16}{49}}} = \frac{7\sqrt{5}}{5}$

4. $F(-2) = 2, F(0) = 4, F(1) = -3$

$$\bar{W} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{3} & \frac{9}{31} \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{5} \\ \frac{9}{31} & \frac{1}{5} & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -37/30 \\ -819/62 \\ 397/18 \end{bmatrix}$$

TEORIJA

5. MALA STOPA UČENJA

→ SPOSO IDE \textcircled{N}

6. Boltzmanov stoj:

→ neuroni su binarni
 $s_i \in \{-1, +1\}$

\textcircled{T}

7. Kompetitivo učenje: $\Delta w = \gamma y^x - \lambda y w$ \textcircled{N}

→ netvoří, nema cílových označ.

→ neuroni se mají víceméně bolje odgovoram vlasu

8. Učenje podněkem

→ dobrá reakce na nagradu nakon učenja

9. Coverov teorem - vjerojatnije je da će primjeni biti odvojeni ako ih predlikamo neelinearnom funkcijom u prostoru viših dimenzija

10. Preljušavanje ključeva je pojava u asocijativnoj memoriji kada drugi pohranjeni uzorci utječu na dohvat ciljanog uzorka, stvarajući šum

11. Razlika radijalne mreže i višeslojnog perceptronai

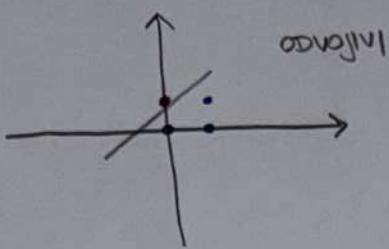
→ RBF koriste radijalne funkcije, imaju samo jedan skriveni sloj, MLP može imati više

→ MLP koristi skalarni produkt težina, a radijalne udaljenost od centra

12.

 $a \text{ OR } \neg b$

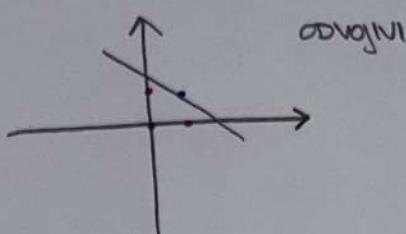
a	b	f
0	0	1
0	1	0
1	0	1
1	1	1



13.

 $a \text{ AND } b$

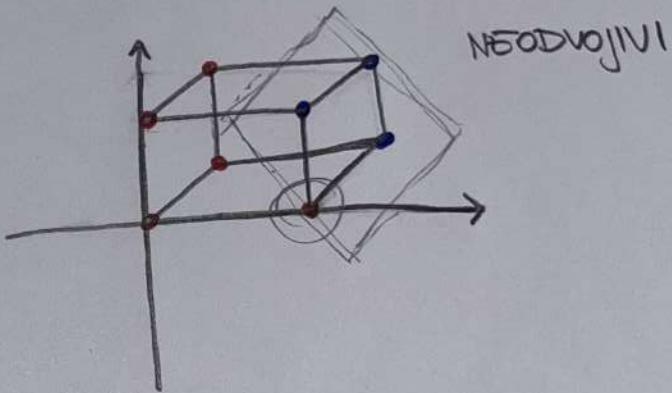
a	b	f
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1



14.

 $a \text{ AND } (b \text{ OR } c)$

a	b	c	f
0	0	0	0
0	0	1	0
0	1	0	0
0	1	1	0
1	0	0	0
1	0	1	1
1	1	0	1
1	1	1	1

15. Perception lineární16. 17. Perception je jíko jednotavám18.

Neuronske mreže
Međuispit – 24. studenog 2021.

1. (3 boda) Proces učenja

- (2 boda)** Objasnite razliku između Hebbovog i delta pravila učenja.
- (1 bod)** Što je prenaučenost (engl. *overfitting*)?

2. (4 boda) Perceptron

Neka je zadan skup ulaznih uzoraka X definiran tablicom. Zadatak je da korištenjem jednog perceptronu s dva ulaza klasificirate uzorke, kako je prikazano u tablici. Kao aktivacijsku funkciju koristite step funkciju μ .

X	(0, 0)	(1, 2)	(2, 1)	(4, 4)	(7, 5)	(8, 6)
y	0	0	0	1	1	1

- (2 boda)** Odredite neke težine perceptronu kojim biste ostvarili takvu klasifikaciju.
- (1 bod)** Skicirajte dobiveni perceptron.
- (1 bod)** Koja je uloga praga (engl. *threshold*) u perceptronu?

3. (6 bodova) Asocijativna memorija

Neka su ključevi autoasocijativne memorije:

$$a_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 3 \\ -5 \\ -4 \end{bmatrix} \quad a_2 = \frac{1}{\sqrt{11}} \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad a_3 = \frac{1}{\sqrt{22}} \begin{bmatrix} -1 \\ -15 \\ 18 \end{bmatrix}$$

- (3 boda)** Koristeći pravilo vanjskog produkta, izračunajte korelacijsku matricu autoasocijativne memorije M .
- (1 bod)** Koji od ključeva a_i će nakon učenja ostati ispravno zapamćeni, a koji neće? Objasnite zašto i matematički dokažite!
- (2 boda)** Objasnite preslušavanje ključeva na primjeru dodavanja ključa $a_4 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ u memorijsku matricu M iz podzadatka a) ovog zadatka.

4. (6 bodova) Radijalne mreže

Razmatramo funkciju $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ za koju su poznate njene vrijednosti u tri točke: $F(-1) = 5$, $F(0) = 10$ i $F(1) = -3$.

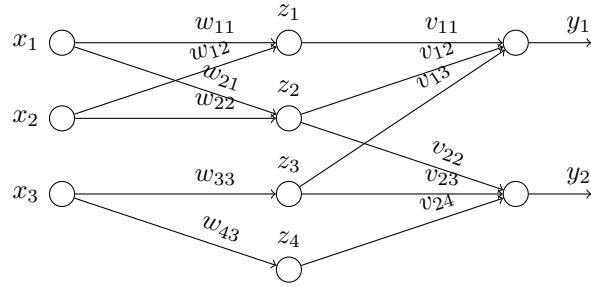
Aproksimirajte funkciju F koristeći tri radijalne funkcije oblika $\varphi(r) = \frac{1}{1+2r^2}$ čiji centri su u zadanim poznatim točkama.

- (1 bod)** Objasnite Coverov teorem.
- (2 boda)** Odredite sve elemente interpolacijske matrice za promatrani problem.
- (2 boda)** Pronađite težine odgovarajuće radijalne mreže.
- (1 bod)** Skicirajte arhitekturu tražene radijalne mreže.

Okrenite stranicu!

5. (7 bodova) Višeslojni perceptron

Neka je zadana neuronska mreža kao na slici:



Pretpostavite da svi neuroni imaju sigmoidalnu aktivacijsku funkciju i prag 0. Stopa učenja je 0.05. Nakon n -iteracija treniranja neuronske mreže imamo sljedeće vektore težina:

$$w_1 = \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.5 \end{bmatrix}, \quad w_2 = \begin{bmatrix} -0.3 \\ 0.4 \end{bmatrix}, \quad w_3 = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.8 \end{bmatrix}, \quad w_4 = \begin{bmatrix} 0.8 \\ 0.2 \end{bmatrix}, \quad v_1 = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.2 \\ 0.4 \end{bmatrix}, \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0.8 \\ 0.7 \\ -0.3 \end{bmatrix}$$

Ako u sljedećoj iteraciji na ulaz postavimo $x = [1, 2, -1]^T$, a očekivani izlaz iz mreže je $d = \begin{bmatrix} 0.39 \\ 0.52 \end{bmatrix}$:

- a) **(3 boda)** Izračunajte z_2, z_3, z_4 i y_2 .
- b) **(3 boda)** Izračunajte vrijednosti novih težina v_{24} i w_{43} primjenom jednog koraka generaliziranog delta pravila.
- c) **(1 bod)** Općenito, opišite razliku izmedu individualnog i grupnog načina treniranja višeslojnog perceptrona pomoću algoritma povratne propagacije (engl. *backpropagation algorithm*).

6. (4 boda) Stroj potpornih vektora (SVM)

- a) **(2 boda)** Objasnite ulogu potpornih vektora u određivanju optimalne ravnine razdvajanja kod klasifikacije linearno separabilnih razreda. Potkrijepite vaš odgovor formulom za udaljenost potpornih vektora od ravnine razdvajanja.
- b) **(2 boda)** Navedite formule za barem dvije nelinearne jezgrene funkcije koje zadovoljavaju Mercerov teorem. Objasnite ulogu jezgrene funkcije kod SVM-a.

1. a) Razlike Hellberg i delta povišla učenja

Hellberg povišlo: $n \times y$ (ULAZ * IZLAZ)

Delta povišlo: $n \cdot e_x$

$$\begin{matrix} \downarrow \\ (t - y) \end{matrix}$$

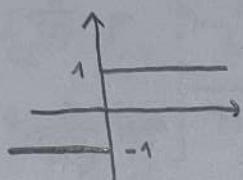
OEČEKIVANI - DOBIVENI

b) Prenaučenost

- mala pogreška na skupu za učenje
- velika pogreška na skupu za ispitivanje

2. Perception

μ - STEP FUNKCIJA

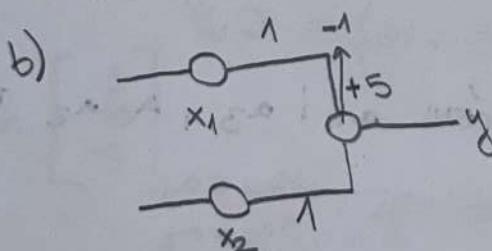
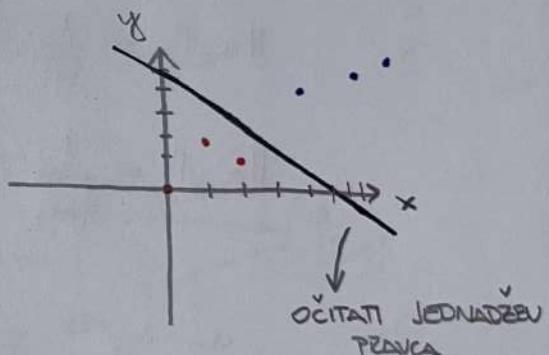


a) $y = w_1x_1 + w_2x_2 + b$

$$\frac{x}{5} + \frac{y}{5} = 1 \quad | \cdot 5$$

$$x + y = 5 \Rightarrow w = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad b = -5$$

$$x + y - 5 = 0$$



c) Uloga pravog je pomaknuti hiperplanu koja odjela $(x; y)$. JER bi ona uvek iste kroz ishodiste

3. Asocijativna memorija

Lekcija 14

$$\alpha_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 3 \\ -5 \\ -4 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \frac{1}{\sqrt{11}} \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \frac{1}{\sqrt{22}} \begin{bmatrix} -1 \\ -15 \\ 18 \end{bmatrix}$$

AUTOASOCIJATIVNA MEMORIJA: $\alpha \cdot \alpha^T$

$$\begin{aligned} a) M &= \alpha \cdot \alpha^T \\ &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 9 & -15 & -12 \\ -15 & 25 & 20 \\ -12 & 20 & 16 \end{bmatrix} + \frac{1}{11} \begin{bmatrix} 9 & 3 & 3 \\ 3 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{22} \begin{bmatrix} 1 & 15 & 18 \\ 15 & 225 & -270 \\ -15 & -270 & 324 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 9 & -15 & -12 \\ -15 & 25 & 20 \\ -12 & 20 & 16 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{22} \begin{bmatrix} 118 & -144 & -144 \\ -144 & 502 & -48 \\ -144 & -48 & 502 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

b) Koji ključevi α_i će ostati ispravno zapamćeni?

MORAMO PROJEKTITI ORTOGONALNOST I NORMIRANOST

$$\|\alpha_1\|_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \sqrt{3^2 + 5^2 + 4^2} = \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \sqrt{9+25+16} = \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \sqrt{50} = 5 \neq 1$$

$$\|\alpha_2\|_2 = \frac{1}{\sqrt{11}} \cdot \sqrt{3^2 + 1^2 + 1^2} = \frac{1}{\sqrt{11}} \cdot \sqrt{9+1+1} = 1 \checkmark$$

$$\|\alpha_3\|_2 = \frac{1}{\sqrt{22}} \cdot \sqrt{1^2 + 15^2 + 18^2} = \frac{1}{\sqrt{22}} \cdot \sqrt{1+225+324} = \frac{\sqrt{550}}{\sqrt{22}} = 5 \neq 1$$

$$\alpha_1 \cdot \alpha_2 = \frac{1}{\sqrt{22}} (3 \cdot 3 - 5 \cdot 1 - 4 \cdot 1) = 0 \checkmark$$

$$\alpha_1 \cdot \alpha_3 = \frac{1}{\sqrt{144}} (3 \cdot 1 + 15 \cdot 5 - 4 \cdot 18) = 0 \checkmark$$

$$\alpha_2 \cdot \alpha_3 = \frac{1}{\sqrt{242}} (-3 \cdot 1 - 15 \cdot 5 + 18) = 0 \checkmark$$

→ NEĆE OSTATI DOBRO ZAPAMĆENI α_1 i α_3 , A α_2 BUDUĆE DOBRO ZAPAMĆEN

$$\rightarrow \text{ZA ISPRAVAK } \frac{\alpha_1}{\|\alpha_1\|_2} \text{ i } \frac{\alpha_3}{\|\alpha_3\|_2} \quad \text{PROVJERA: } \begin{array}{l} M_{\alpha_1} \neq \alpha_1 \\ M_{\alpha_2} = \alpha_2 \\ M_{\alpha_3} \neq \alpha_3 \end{array}$$

$$c) \alpha_4 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$M_2 = M + \alpha_4 \cdot \alpha_4^T = \dots$$

RADIMO PROJEKTU

$$\begin{array}{ll} \alpha_1 \cdot \alpha_4^T & \neq 0 \\ \alpha_2 \cdot \alpha_4^T & \neq 0 \\ \alpha_3 \cdot \alpha_4^T & \neq 0 \end{array}$$

$$\begin{array}{ll} M_{\alpha_1} \neq \alpha_1 \\ M_{\alpha_2} \neq \alpha_2 \\ M_{\alpha_3} \neq \alpha_3 \\ M_{\alpha_4} = \alpha_4 \end{array}$$

BUDUĆI JA JE KAPACITET

3,
Ako ključevi nisu
ortog., onda se
preoblikuju

4. Radijalne mreže

$$F: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$F(-1) = 5, F(0) = 10, F(1) = -3$$

$$\varphi(r) = \frac{1}{1+2r^2}$$

a) Coverov teorem - veća je vjerojatnost da mlinarski (neodvojivi) problemi su odvojivi u (linearni) visedimenzionalnim prostorima.

b) Interpolacijska matica

$$\Phi = \begin{bmatrix} \varphi_{11} & \varphi_{12} & \varphi_{13} \\ \varphi_{21} & \varphi_{22} & \varphi_{23} \\ \varphi_{31} & \varphi_{32} & \varphi_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{1+2\cdot|1-1|^2} & \frac{1}{1+2\cdot|1-1|^2} \\ \frac{1}{3} & 1 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{9} & \frac{1}{3} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\varphi_{ij} = \varphi(\|x_j - x_i\|)$$

$$\Rightarrow \varphi_{ij} = \frac{1}{1+2\cdot|x_i - x_j|^2}$$

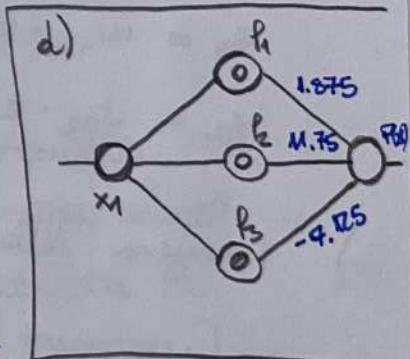
$$\varphi_i(x) = \varphi(\|x - x_i\|) = \frac{1}{1+2\cdot|x - x_i|^2}$$

$$x = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \rightarrow \varphi_{31}$$

$$c) F = \begin{bmatrix} 5 \\ 10 \\ -3 \end{bmatrix}$$

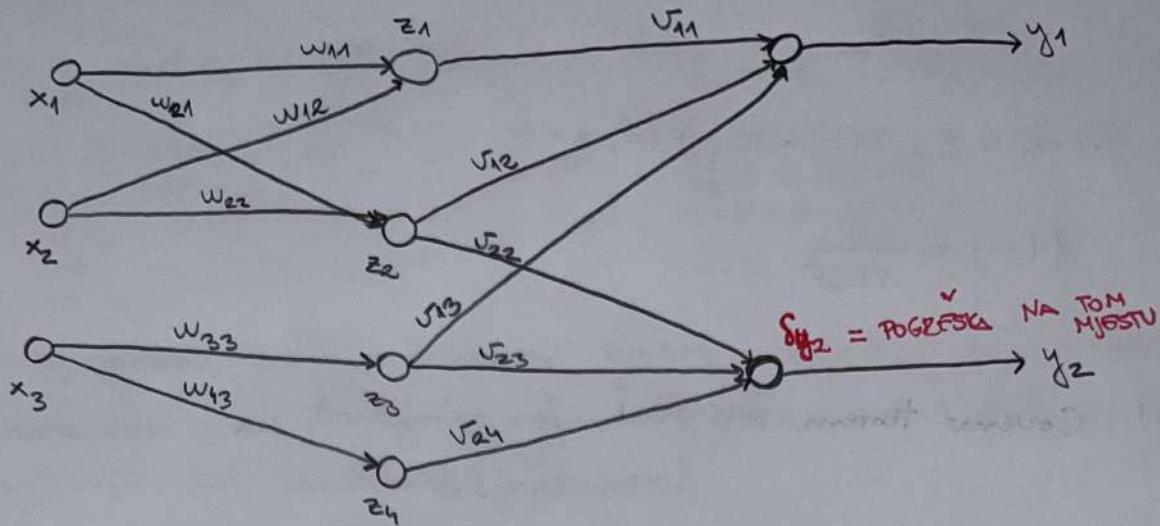
$$\Phi w = F \quad \rightarrow \quad w = \Phi^{-1} F$$

MOGU TO SVI
U KALKULATOR?



$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{3} & \frac{1}{9} \\ \frac{1}{3} & 1 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{9} & \frac{1}{3} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 10 \\ -3 \end{bmatrix} \Rightarrow w = \begin{bmatrix} 1.875 \\ 11.75 \\ -7.125 \end{bmatrix}$$

5.



→ SIGMOIDALNA AKTIVACIJSKA FUNKCIJA, PRAG 0

$$\eta = 0.05$$

$$w_1 = \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.5 \end{bmatrix}, w_2 = \begin{bmatrix} -0.3 \\ 0.4 \end{bmatrix}, w_3 = \begin{bmatrix} 0.6 \end{bmatrix}, w_4 = \begin{bmatrix} 0.8 \end{bmatrix}, v_1 = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.2 \\ 0.4 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 0.8 \\ 0.7 \\ -0.3 \end{bmatrix}$$

$$x = [1 \ 2 \ -1]^T, d = \begin{bmatrix} 0.30 \\ 0.52 \end{bmatrix}$$

$$a) z_2 = w_{21} \cdot x_1 + w_{22} \cdot x_2 + w_{23}^0 = \sigma\left(\frac{1}{2}\right) = 0.622$$

$$z_3 = w_{33} \cdot x_3 = \sigma(-0.6) = 0.354$$

$$z_4 = w_{43} \cdot x_3 = \sigma(-0.8) = 0.310$$

$$y_2 = v_{22} \cdot z_2 + v_{23} \cdot z_3 + v_{24} \cdot z_4 = \sigma(0.657) = 0.6577$$

b) Primijena delta pravila

$$[w = w + \eta \cdot xy]$$

$$v_{24} = v_{24} + \Delta v_{24}$$

$$v_{24} = -0.3 + (-0.00048)$$

$$v_{24} = -0.30048$$

$$\varphi'(x) = \varphi(x) \cdot (1 - \varphi(x))$$

$$\Delta v_{24} = \eta \cdot y_2 \cdot (1 - y_2) \cdot (d_2 - y_2) \cdot v_2$$

FORMULA:

$$\Delta v = \eta \cdot \delta \cdot w_{old}$$

$$\Rightarrow \delta_2 = y_2 \cdot (1 - y_2) \cdot (d_2 - y_2)$$

$$\boxed{\Delta v_{24} = -0.00048}$$

$$w_{43} = w_{43} + \Delta w_{43}$$

$$w_{43} = w_{43} + \eta \cdot 0.001989 \cdot (-1)$$

$$\underline{\underline{w_{43} = 0.7999}}$$

$$\Delta w_{43} = \eta \cdot \delta_4 \cdot x_3$$

$$\delta_4 = z_4 \cdot (1-z_4) \cdot (\delta_{yz} \cdot v_{24}^{\text{STAR}})$$

$$\underline{\underline{\delta_4 = 0.001989}}$$

c) INDIVIDUALAN NACIN - nakon svakog prolaska unaprijed mijenjamo tezine s backpropagation algoritmom

GRUPNI NACIN - nakon k prolašaka (primjera) unaprijed mijenjamo tezine \rightarrow koristimo PROJEĆNU/UKUPNU GRESKU

6. a) ako je x_j potporni vektor, onda je odgovarajući koeficijent $a_j \neq 0$, samo oni podupiru minimum razdvajanja

$$|\underset{\downarrow}{w^T x} + b| = 1$$

POTPOMNI VEKTOR

b) $K(x_1, x_2) = (1 + x_1^T x_2)^T$

$$K(x_1, x_2) = e^{-\frac{(x_1^T x_2)^2}{2\sigma}}$$

JEZGRONA FUNKCIA
PREDSTAVLJA PRESLIKAVANJE
SKALARNOG PRODVJETA U
VIŠEDIMENJSKI PROSTOR

Neuronske mreže
Međuispit – 27. studenog 2019.

1. (4 boda) Proces učenja

Zadan je neuron s jednim ulazom x i jednim izlazom $y(n) = w(n)x(n)$. Signal iznosa 1 stalno se dovodi na ulaz sinaptičke veze neurona. Početna vrijednost sinaptičke težine je 1, a prag je 0.

- (2 boda)** Izvedite analitički izraz kojim se opisuje vrijednost na izlazu neurona $y(n)$ u ovisnosti o broju iteracija za učenje n . U izračunu koristite pravilo produkta aktivnosti sa stopom učenja $\eta = 0.05$.
- (2 boda)** Što je nedostatak načina učenja težina iz a) dijela zadatka? Napišite izraz kojim bi se umanjio taj negativni efekt. Objasnite komponente izraza.

2. (4 boda) Perceptron

- Pretpostavimo da imamo 8 ulaznih dvodimenzionalnih vektora $(x_1, x_2)_10$ definiranih tablicom. Zadatak je da korištenjem neuronske mreže sastavljene od dva perceptrona klasificirate uzorke u četiri linearne separabilne klase $C_2 = \{00, 01, 10, 11\}_2$. Napomena: 2D ulazi u mrežu su u dekadskom, dok su 2D izlazi iz mreže u binarnom zapisu.

(x_1, x_2)	(4, 1)	(4, 2)	(5, 3)	(6, 3)	(3, 4)	(3, 5)	(1, 3)	(2, 3)
C	00	00	01	01	11	11	10	10

- (2 boda)** Odredite težine mreže kojom biste ostvarili takvu klasifikaciju.
- (1 bod)** Skicirajte dobivenu mrežu.

- (1 bod)** Navedite dvije razlike između perceptrona i klasifikatora maksimalne izglednosti (*engl. ML classifier*).

3. (3 boda) Asocijativna memorija

Neka je zadana korelacijska matrica asocijativne memorije M :

$$M = [-0.6340, 1.7271, -2.6923, 4.4008]$$

- (1 bod)** Provjerite hoće li par $\{a_1, b_1\} = \{\frac{1}{\sqrt{12}} \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, 1\}$ biti ispravno zapamćen u memoriji definiranoj zadanom matricom M . Napomena: Zanemarite odstupanje koje je manje od 0.0001.
- (2 boda)** Objasnite preslušavanje ključa a_1 na primjeru dodavanja proizvoljnog ključa a_2 u zadanu memoriju matricu M .

4. (6 bodova) Radijalne mreže

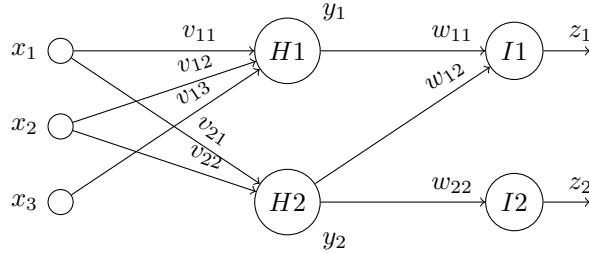
U ovom zadatku rješavamo XOR problem korištenjem radijalnih mreža s dva neurona u skrivenom sloju. Sljedeći su ulazi u mrežu: $\{0, 0\}, \{0, 1\}, \{1, 0\}, \{1, 1\}$:

- (1 bod)** Objasnite Coverov teorem.
- (2 boda)** Ako je prijenosna funkcija u skrivenom sloju $\varphi_i(x) = \exp(\|x - t_i\|)$, odredite parametre t_1 i t_2 .
- (2 boda)** Postavite sustav jednadžbi za određivanje težina w i praga b izlaznog sloja. (Napomena: Nije potrebno izračunavati rješenja sustava.)
- (1 bod)** Skicirajte dobivenu radijalnu mrežu.

Okrenite stranicu!

5. (6 bodova) Višeslojni perceptron

Neka je zadana neuronska mreža kao na slici:



Prepostavite da svi neuroni imaju sigmoidalnu aktivacijsku funkciju i prag 0. Stopa učenja je 0.05. Nakon n -iteracije treniranja neuronske mreže imamo sljedeće vektore težina:

$$v_1 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.75 \\ 0.15 \end{bmatrix}, \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0.1 \\ -0.2 \end{bmatrix}, \quad w_1 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.45 \end{bmatrix}, \quad w_2 = [0.35]$$

Ako u sljedećoj iteraciji na ulaz postavimo $x = [2, 0, 1]^T$, a očekivani izlaz iz mreže je $d = \begin{bmatrix} 0.62 \\ 0.45 \end{bmatrix}$:

- a) **(2 boda)** Izračunajte y_1 , y_2 i z_1 .
- b) **(3 boda)** Izračunajte vrijednosti novih težina w_{11} i v_{11} primjenom jednog koraka generaliziranog delta pravila.
- c) **(1 bod)** Općenito, opišite razliku između individualnog i grupnog načina treniranja višeslojnog perceptrona pomoću algoritma povratne propagacije pogreške ili BP algoritma.

6. (4 boda) U ovom zadatku razmatramo obilježja stroja potpornih vektora (SVM).

- a) **(2 boda)** Objasnite ulogu potpornih vektora u određivanju optimalne ravnine razdvajanja kod klasifikacije linearno separabilnih razreda. Potkrijepite odgovor matematičkim izrazom za udaljenost potpornih vektora od ravnine razdvajanja.
- b) **(2 boda)** Napišite matematičke izraze za dvije nelinearne funkcije jezgre koje zadovoljavaju Mercerov teorem. Objasnite ulogu funkcija jezgre kod SVM-a.

7. (3 boda) Napišite detaljan pseudokod AdaBoost algoritma koji koristi dva slaba učenika.

1. Proces učenja

ulaz (x) izlaz $y(m) = w(m) \cdot x(m)$

$$x = 1, w = 1, w_0 = 0$$

a) $\eta = 0.05$

$$w = w + \Delta w, \Delta w = \eta \cdot x \cdot y = \eta \cdot x \cdot w(m) \cdot x(m)$$

$$w(m+1) = w(m) + \eta \cdot x \cdot w(m) \cdot x(m)$$

$$w(m+1) = w(m) + \eta \cdot w(m)$$

$$w(m+1) = w(m) \cdot (1 + \eta)$$

$$w(m+1) = w(1) \cdot (1 + \eta)$$

$$\underbrace{w(m)}_{= (1 + \eta)}$$

$$y = (1 + \eta) \cdot 1$$

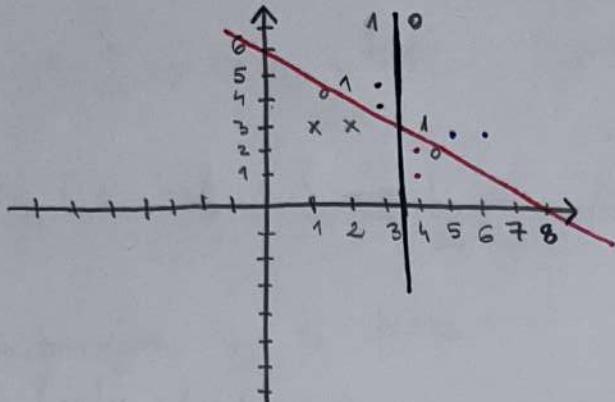
$$\underbrace{y}_{= (1 + \eta)}$$

- b) Nedostatek: Hektoro pravilo s konstantnim pozitivnim ulazom dovodi do nekontroliranog rasta težina $\Rightarrow y$ ide u beskoraknot

Umanjite efekt:

$$\underbrace{w(m+1) = w(m) + \eta \cdot y(m) \cdot (x(m) - y(m)) \cdot w(m)}$$

2.



DVA PERCEPTRONA

- prvi nješava lijeni bit
- drugi nješava desni bit

a)

Perception 1 (lijeni bit)

$$0: (4,1), (4,2), (5,3), (6,3) : x_1 = \{4, 4, 5, 6\} \rightarrow \text{granica } x = 3.5$$

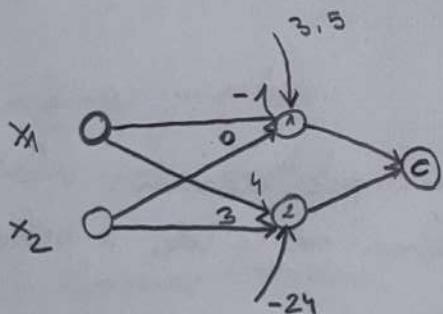
$$1: (3,4), (3,5), (1,3), (2,3) : x_2 = \{3, 3, 1, 2\} \Rightarrow w_M = -1 \\ w_{12} = 0 \\ b = 3.5$$

Perception 2 (desni bit)

$$0: (4,1), (4,2), (1,3), (2,3) : \Rightarrow \text{granica: } \frac{x}{6} + \frac{y}{8} = 1 / \cdot 24$$

$$1: (3,4), (3,5), (5,3), (6,3) : 4x + 3y = 24$$

$$\underbrace{w_M = 4, w_{12} = 3, b = -24}$$



b) Razlike Perception vs ML klasifikator:

→ Perception je deterministički koji traži linearne granice,
ML klasifikator je probabilistički i modelira vjerojatnost
klase - statistička distribucija

→ Perception minimizira pogrešku klasifikacije, ML
procjenjuje parametre koji maksimiziraju vjerojatnost

3.

$$M = [-0.6340, 1.7271, -2.6923, 4.4008]$$

a) $\{a_1, b_1\} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, 1 \right\}$

→ problem je li $M \cdot a_1 = b_1$

$$\begin{bmatrix} -0.6340 & 1.7271 & -2.6923 & 4.4008 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = 0.99997$$

(uz odstupanje) ✓

b) Preslušavanje klijuča a_1 , dodavanjem a_2

→ ako u matrici M dodamo novi par (a_2, b_2)

$$\Rightarrow M_{\text{novi}} = M + b_2 a_2^T$$

$$y = M_{\text{novi}} \cdot a = (M + b_2 a_2^T) \cdot a_1 = \underbrace{M \cdot a_1}_{\text{signal}} + \underbrace{b_2 (a_2^T \cdot a_1)}_{\text{sum preslušavanja}}$$

(ako su ortogonalni → sum je 0 i nema preslušavanja)

4. Radijalne mreže

XOR problem $\rightarrow \{0,0\}, \{0,1\}, \{1,0\}, \{1,1\}$

a) Coverov teorem

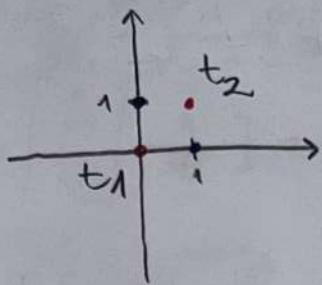
→ primjeni koji miši linearno odvojiti u prostoru niže dimenzije, uči vjerojatno će biti linearno odvojiti ne-linearnim preslikavanjem u prostor više dimenzije

b) $\varphi_i(x) = \exp(-\|x - t_i\|)$ ← PRIJENOSNA FUNKCIJA

$$t_1, t_2 = ?$$

$$0: \{0,0\}, \{1,1\}$$

$$1: \{0,1\}, \{1,0\}$$



→ najbolje postanti centre kod podataka JEDNE klase

(x blizu centru veća vrijednost)

$$\Rightarrow t_1 = (0,0), t_2 = (1,1)$$

c) SUSTAV JEDNADŽBI

$$y = w_1 \varphi_1(x) + w_2 \varphi_2(x) + b \quad , \quad d = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$w_1 \cdot e^{-\|(0,0) - t_1\|} + w_2 \cdot e^{-\|(0,0) - t_2\|} + b = 0$$

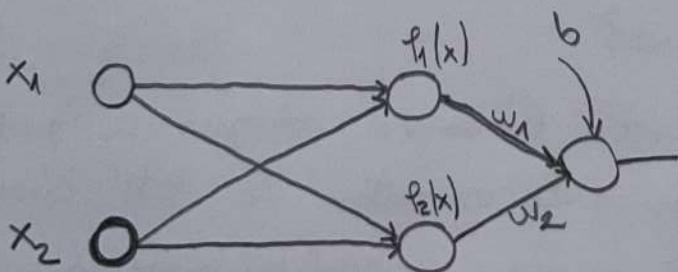
$$w_1 \cdot e^{-\|(0,1) - t_1\|} + w_2 \cdot e^{-\|(0,1) - t_2\|} + b = 1$$

$$w_1 \cdot e^{-\|(1,0) - t_1\|} + w_2 \cdot e^{-\|(1,0) - t_2\|} + b = 1$$

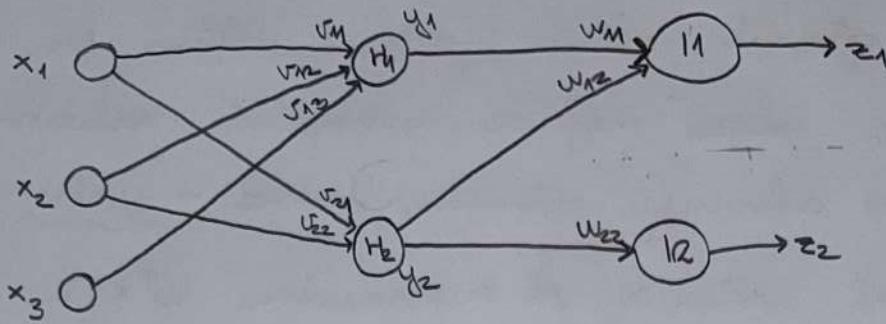
$$w_1 \cdot e^{-\|(1,1) - t_1\|} + w_2 \cdot e^{-\|(1,1) - t_2\|} + b = 0$$

t_1, t_2 mpr. $(0,0), (1,1)$

d)



5.



$$\text{SIGMOIDA}, w_0 = 0, \gamma = 0.5$$

$$v_1 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.75 \\ 0.15 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 0.1 \\ -0.2 \end{bmatrix}, w_1 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.45 \end{bmatrix}, w_2 = \begin{bmatrix} 0.35 \end{bmatrix}$$

$$x = [2, 0, 1]^T, d = \begin{bmatrix} 0.62 \\ 0.45 \end{bmatrix}$$

a) $y_1 = \sigma(v_1 x_1 + v_2 x_2 + v_3 x_3) = \sigma(0.55) = 0.6341$

$$y_2 = \sigma(v_{21} x_1 + v_{22} x_2) = \sigma(0.2) = 0.5498$$

$$z_1 = \sigma(y_1 \cdot w_{11} + y_2 \cdot w_{12}) = \sigma(0.574) = 0.5923$$

b) $w_M = w_M + \Delta w$

$$\underline{\underline{w_M = 0.2021}}$$

$$\Delta w = \gamma \cdot \delta_{z_1} \cdot y_1$$

$$\delta_{z_1} = z_1 \cdot (1 - z_1) \cdot (d_1 - z_1)$$

$$\delta_{z_1} = 6.689 \times 10^{-3}$$

$$\Delta w = 2.121 \times 10^{-3}$$

$$v_M = v_M + \Delta v$$

$$\underline{\underline{v_M = 0.2003}}$$

$$\Delta v = \gamma \cdot \delta_{y_1} \cdot x_1$$

$$\delta_{y_1} = y_1 \cdot (1 - y_1) \cdot (\delta_{z_1} \cdot w_M)$$

$$\delta_{y_1} = 3.104 \times 10^{-4}$$

$$\Delta v = 3.1 \times 10^{-4}$$

- c) INDIVIDUALNO - težine se akumuliraju način sredog probala usortka
 GRUPNO - greske se akumuliraju za cijelu epohu, a težine akumuliraju na bilo

6. SVM

a) Uloga potpornih vektora: potporni vektori su vektori koji se nalaze najblže hiperplanini razdvajanja
→ oni definiraju optimalne granice → $y \cdot h(x) = 1$

Udaljenost vektora x od hiperplanine $w^T x + b = 0$:

$$d = \frac{1}{\|w\|}$$

→ ukušna srednja margina: $\frac{2}{\|w\|}$

b) Mercerov teorem

1. Polinomska jezgra: $k(x_i, x_j) = (x_i^T x_j + 1)^d$

2. Gaussova jezgra: $k(x_i, x_j) = \exp(-\gamma \|x_i - x_j\|^2)$

Uloga funkcije jegrе:

→ Funkcije jegrе omogućuju jezgreni trik:

→ implicitno prelikavaju ulazne podatke iz niskih dimenzija u više

→ to nude računanjem skalarnog produkta bez potrebe da eksplicitno prelikavamo primjere

Neuronske mreže
Međuispit – 21.11.2018.

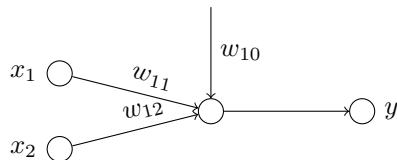
1. (5 bodova) Proces učenja

- a) Objasnite Hebbovo učenje. Objasnite izraz prema kojem se mijenjaju težine te zašto i kako se uvodi modifikacija.
- b) Navedite nazine i skicirajte barem dva tipa aktivacijskih funkcija.

2. (5 bodova) Perceptron

- a) Logička funkcija *ILI* je implementirana koristeći jedan neuron s dva ulaza i pragom. Step funkcija je aktivacijska funkcija neurona. Neka su početne vrijednosti težina $w_{10} = 0.5$, $w_{11} = 0$ i $w_{12} = 1$, a stopa učenja je 0.05. Uzorci za treniranje su: $[0, 0]$, $[0, 1]$, $[1, 0]$ i $[1, 1]$. Izračunajte nove težine w_{10} , w_{11} i w_{12} nakon prve epohe primjene Least Mean Squares (LMS) algoritma. Napomena: Promjena težina se izvodi jednom za sve uzorke.

$$x_0 = -1$$



- b) Promatramo dva razreda C_1 i C_2 koja odgovaraju realizacijama dvije nezavisne, normalno raspodijeljene slučajne varijable s istom varijancom $\sigma^2 = 1$ i različitim srednjim vrijednostima $\mu_1 = -10$ i $\mu_2 = +10$. Funkcija gustoće vjerojatnosti normalne razdiobe je:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Izvedite izraz na temelju kojeg možete klasificirati uzorke iz klasa C_1 i C_2 ML klasifikatorom.

3. (6 bodova) Asocijativna memorija

Neka su ključevi autoasocijativne memorije:

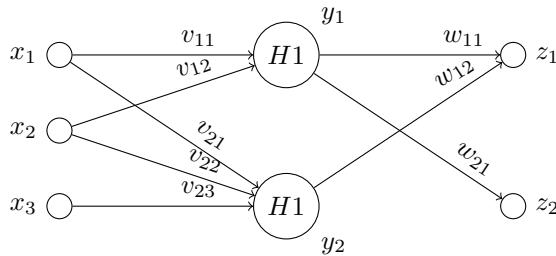
$$a_1 = \frac{1}{\sqrt{18}} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ -3 \end{bmatrix} \quad a_2 = \frac{1}{\sqrt{54}} \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ 3 \end{bmatrix} \quad a_3 = \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

- a) Koristeći pravilo vanjskog produkta, izračunajte korelacijsku matricu asocijativne memorije M .
- b) Koji od ključeva a_i će nakon učenja ostati ispravno zapamćeni, a koji neće? Objasnite zašto i matematički dokažite!
- c) Objasnite preslušavanje ključeva na primjeru dodavanja ključa $a_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ u memoriju matricu M iz podzadatka 3.a).

Okrenite stranicu!

4. (8 bodova) Višeslojni perceptron

Neka je zadana neuronska mreža kao na slici:



Prepostavite da svi neuroni imaju sigmoidalnu aktivacijsku funkciju i prag 0.

- a) Nakon treniranja neuronske mreže imamo sljedeće vektore težina.

$$v_1 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.3 \end{bmatrix} \quad v_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix} \quad w_1 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.8 \end{bmatrix} \quad w_2 = 2$$

Izračunajte y_1 , y_2 i z_1 ako na ulaz postavimo $x = [1, 0, 2]^T$.

- b) Neka je na ulaz zadane mreže postavljen vektor $x = [1, 1, -1]^T$. Očekivani izlaz iz mreže je $t = \begin{bmatrix} 0.35 \\ 0.45 \end{bmatrix}$. Nakon treniranja mreže stvarni izlaz iz mreže je $z = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.45 \end{bmatrix}$, izlazi iz neurona u skrivenom sloju su $y_1 = 0.6$ i $y_2 = 0.4$, a sljedeće težine su jednake $w_{11} = 0.2$, $w_{21} = 0.3$ i $v_{11} = 0.15$. Izračunajte vrijednosti novih težina w_{11}, w_{21} i v_{11} primjenom jednog koraka generaliziranog delta pravila. Stopa učenja je 0.05.
- c) Objasnite generalizaciju i kros-validaciju u kontekstu treniranja višeslojnog perceptron-a.

5. (6 bodova) Radikalne mreže

- a) Objasnite ulogu skrivenog i izlaznog sloja u radikalnim mrežama.

- b) Neka je funkcija F zadana u točkama $-2, 0, 2$: $F(-2) = 0.5$, $F(0) = 0.8$ i $F(2) = -0.5$. Pronađite težine radikalne mreže s tri neurona u skrivenom sloju koja interpolira zadanu funkciju F . Pripadajuća radikalna bazna funkcija je $\varphi(r) = \frac{1}{4+r^2}$. Skicirajte dobivenu radikalnu mrežu.

- c) Objasnite generalizirane radikalne mreže.

1. Proces učenja

a) Hebbovo učenje

→ ako su ulaz neurona x i izlaz neurona y istog predznaka \rightarrow težina w se povećava

→ ako su suprotni \rightarrow smanjuje se

$$\Delta w = \eta x y$$

ZASTO I KAKO SE UVODI MODIFIKACIJA?

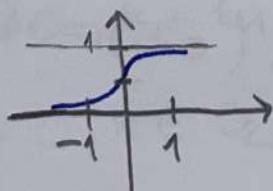
→ težine mogu nastati u beskonačnost jer se samo povećavaju što dovodi do nestabilnosti

→ modifikacija se nude kada bi se ogranicio nrt težina

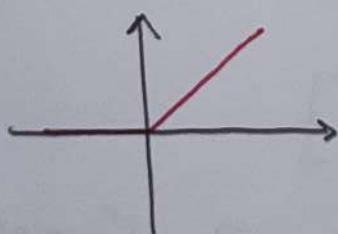
- npr. minimoing s pogreškom

b) TIPOVI AKTIVACIJSKIH FUNKCIJA

- Sigmoidalna funkcija



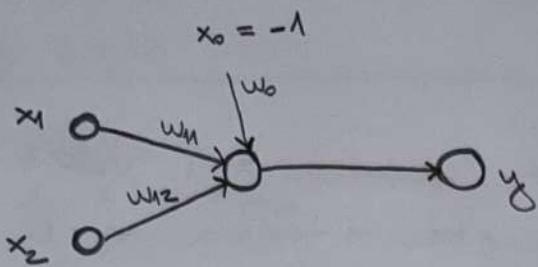
- ReLU (Rectified Linear Unit)



$$f(x) = \max(0, x)$$

2. PERCEPTRON

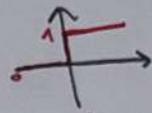
→ funkcija $|L|$



$$w_0 = 0.5 \\ w_{11} = 0 \\ w_{12} = 1$$

$$M = 0.05$$

STEP FUNKCIJA:



LMS Algoritam

→ promjena se događa jednom za sve wezove

$$\Delta w = M \times (d - y) \times$$

$$w = w + \Delta w$$

1. $[0, 0]$

$$f(0 \cdot w_1 + 0 \cdot w_2 - 1 \cdot w_0) = f(-0.5) = 0 \quad \checkmark$$

2. $[0, 1]$

$$f(0 \cdot w_1 + 1 \cdot w_2 - 1 \cdot w_0) = f(0.5) = 1 \quad \checkmark$$

3. $[1, 0]$

$$f(1 \cdot w_1 + 0 \cdot w_2 - 1 \cdot w_0) = f(-0.5) = 0 \quad \times$$

4. $[1, 1]$

$$f(1 \cdot w_1 + 1 \cdot w_2 - 1 \cdot w_0) = f(0.5) = 1 \quad \checkmark$$

PROMJENA:

$$\Delta w = M \cdot \underbrace{(d - y)}_{e} \cdot x = 0.05 \cdot [0 \ 0 \ 1 \ 0] \cdot \begin{bmatrix} x_0 & x_1 & x_2 \\ -1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\Delta w = [-0.05 \ 0.05 \ 0]$$

$$\Rightarrow w = w + \Delta w = [0.5 \ 0 \ 1] + [-0.05 \ 0.05 \ 0]$$

$$\underline{w = [0.45 \ 0.05 \ 1]}$$

3. Asocijativna memorija - AUTOASOCIATIVNA

a)

$$a_1 = \frac{1}{\sqrt{18}} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ -3 \end{bmatrix}, \quad a_2 = \frac{1}{\sqrt{54}} \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad a_3 = \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$M = a \cdot a^T$$

$$= \frac{1}{18} \cdot \begin{bmatrix} 9 & 0 & -9 \\ 0 & 0 & 0 \\ -9 & 0 & 9 \end{bmatrix} + \frac{1}{54} \begin{bmatrix} 9 & 18 & 9 \\ 18 & 36 & 18 \\ 9 & 18 & 9 \end{bmatrix} + \frac{1}{12} \begin{bmatrix} 4 & -4 & 4 \\ -4 & 4 & -4 \\ 4 & -4 & 4 \end{bmatrix}$$

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

- b) Přílož je matice jedinicna, sví vektori če být normováno. To můžeme ověrobat M·a₁ = a₁ ili gledati záporníci. To můžeme ověrobat i ortogonalnost i normovitost.

c) a₄ = $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$

$$a_1 \cdot a_4 = 0$$

$$a_2 \cdot a_4 = \frac{6}{54}$$

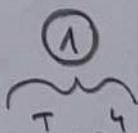
$$a_3 \cdot a_4 = -\frac{2}{12}$$

VEKTOŘI NISU ORTOGONALNI

$$M_- = a_1 \cdot a_1^T + a_2 \cdot a_2^T + a_3 \cdot a_3^T + a_4 \cdot a_4^T$$

$$M_- \cdot a_4 = \underbrace{a_1 \cdot a_1^T \cdot a_4}_0 + \underbrace{a_2 \cdot a_2^T \cdot a_4}_{\frac{6}{54} a_2} + \underbrace{a_3 \cdot a_3^T \cdot a_4}_{-\frac{2}{12} a_3} + a_4 \cdot a_4^T \cdot a_4$$

$$M_- \cdot a_4 = a_4 + \underbrace{\frac{6}{54} a_2 - \frac{2}{12} a_3}_\text{PRESLUSKANJE KLVČENIA}$$



$$b) \quad C_1 \cup C_2$$

$$\sigma^2 = 1$$

$$\mu_1 = -10$$

$$\mu_2 = +10$$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$f_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp^{-\frac{(x+10)^2}{2}}$$

$$f_2(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp^{-\frac{(x-10)^2}{2}}$$

$$e_1(x) = \ln f_1(x) = \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \right) - \frac{(x+10)^2}{2} \quad \left. \right\} -$$

$$e_2(x) = \ln f_2(x) = \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \right) - \frac{(x-10)^2}{2} \quad \left. \right\} -$$

$$e(x) = -\frac{(x+10)^2}{2} + \frac{(x-10)^2}{2} = -\frac{1}{2} \cdot (x^2 + 20x + 100 - x^2 + 20x - 100)$$

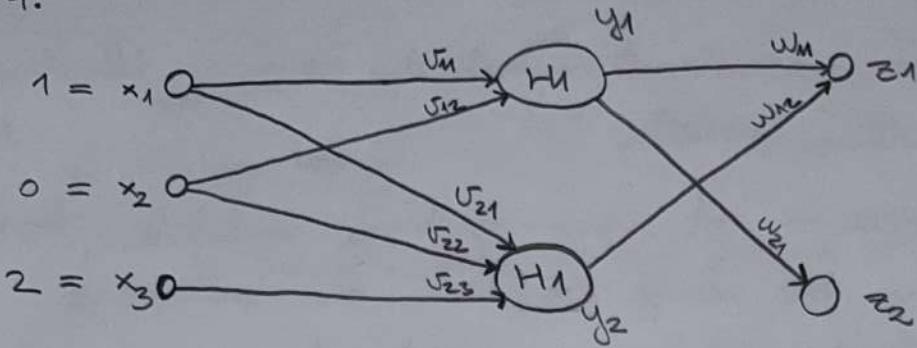
$$e(x) = -\frac{1}{2} \cdot 40x = -20x$$

$$\Rightarrow w = -20, \quad w_0 = 0$$

$$e(x) \geq 0, \quad x \in C_1$$

$$e(x) < 0, \quad x \in C_2$$

4.



→ SIGMOIDALNA FUNKCIJA, $w_0 = 0$

a) $v_1 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.3 \end{bmatrix}$ $v_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix}$ $w_1 = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.8 \end{bmatrix}$ $w_2 = 2$
 $x = [1 \ 0 \ 2]^T$

$$y_1 = \varphi(x_1 \cdot v_{11} + x_2 \cdot v_{12}) \Rightarrow (0.5 + 0) = \varphi(0.5) = 0.622$$

$$y_2 = \sigma(x_1 \cdot v_{21} + x_2 \cdot v_{22} + x_3 \cdot v_{32}) = \sigma(5) = 0.993$$

$$z_1 = \sigma(y_1 \cdot w_{11} + y_2 \cdot w_{12}) = \sigma(0.918) = 0.715$$

b) $x = [1 \ 1 \ -1]^T$, $t = \begin{bmatrix} 0.35 \\ 0.45 \end{bmatrix}$, $z = \begin{bmatrix} 0.2 \\ 0.45 \end{bmatrix}$, $y_1 = 0.6, y_2 = 0.4$

$$w_{11} = 0.2, w_{21} = 0.3, v_{11} = 0.15$$

$$w_{11}, w_{12}, v_{11} = ?, m = 0.05$$

$$w_{11} = w_{11} + \Delta w ; \Delta w = m \cdot \delta_{z1} \cdot y_1 = m \cdot z_1 \cdot (1-z_1) \cdot (t - z_1) \cdot y_1$$

$$\underline{w_{11}} = 0.20072$$

$$\Delta w = 7.2 \cdot 10^{-4}$$

$$\underline{w_{12}} = w_{12} + \Delta w ; \delta_{z2} = z_2 \cdot (1-z_2) \cdot \underbrace{(t - z_2)}_0$$

$$\Rightarrow \Delta w = 0$$

$$\underline{w_{12}} = 157 = 0.3$$

$$v_{11} = v_{11} + \Delta v ; \Delta v = m \cdot \delta_{y1} \cdot x_1$$

$$\underline{v_{11}} = 0.1500576$$

$$\Delta v = 5.76 \cdot 10^{-5}$$

$$\delta_{y1} = y_1 \cdot (1-y_1) \cdot (\delta_{z1} \cdot w_{11} + \delta_{z2} \cdot w_{12})$$

$$\delta_{y1} = 1.152 \cdot 10^{-3}$$

c) Generalizacija i kros - validacija

GENERALIZACIJA → sposobnost mreže da ispravno klasificira nove nevidane podatke

KROS - VALIDACIJA → od ukupnog broja podataka, 70% uzimamo za učenje te 30% za ispitivanje
→ služi da spješimo preveravanje

5. Radijalne mreže

a) SKRIVENI SLOJ : - obavlja nelinearno preslikavanje ulaznih vektora u visokodim. prostor koristeći radijalne bazne funkcije

IZLAZNI SLOJ : - obavlja linearnu kombinaciju skrivenog sloja i težina
→ važan za klasifikaciju

b) $F(-2) = 0.5, F(0) = 0.8, F(2) = -0.5$

$$f(r) = \frac{1}{1+r^2}, r = |x - c|$$

$$\begin{aligned} c_1 &= -2 \\ c_2 &= 0 \\ c_3 &= 2 \end{aligned}$$

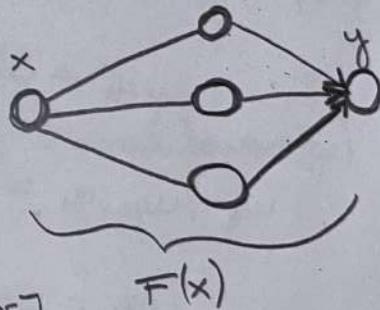
$$\Phi = \begin{bmatrix} f_{11} & f_{12} & f_{13} \\ f_{21} & f_{22} & f_{23} \\ f_{31} & f_{32} & f_{33} \end{bmatrix}$$

$$f_{ij} = f(|x_i - c_j|)$$

$$f_{12} = f(|x_1 - c_2|)$$

$$f_{13} = f(|x_1 - c_3|)$$

$$\Phi = \begin{bmatrix} 0.25 & 0.125 & 0.05 \\ 0.125 & 0.25 & 0.125 \\ 0.05 & 0.125 & 0.25 \end{bmatrix}$$



$$\Phi \cdot w = d \Rightarrow \Phi \cdot \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.8 \\ -0.5 \end{bmatrix} \quad \text{ILI} \quad w = \Phi^{-1} \cdot d$$

$$w = \begin{bmatrix} 0.214 \\ 5.486 \\ -4.786 \end{bmatrix}$$

c) GENERALIZACIJSKE RBF - broj neurona manji od broja ulazaka : $N > M$
→ RADIMO APEKSMACIJU FUNKCIJE
→ PSEUDODATSET [VEĆKI BROJ ULAZAKA]

Neuronske mreže
Međuispit – 20. studenog 2017.

1. **(18 bodova)** Odgovorite na sljedeća kratka pitanja:

1. **(2 boda)** Objasnite Hebbovo učenje.
2. **(2 boda)** Objasnite Coverov teorem.
3. **(2 boda)** Objasnite ideju ML-klasifikatora.
4. **(2 boda)** Koje su sličnosti i razlike perceptronu i ML-klasifikatora?
5. **(2 boda)** Objasnite glavnu ideju LMS algoritma.
6. **(2 boda)** Nacrtajte strukturu RBF mreže i označite glavne dijelove.
7. **(2 boda)** Opišite ideju interpolacije RBF mrežama.
8. **(2 boda)** Koje uvjete mora zadovoljavati funkcija $f : X \mapsto Y$ da bi njezina rekonstrukcija postala dobro postavljen problem? U kojem slučaju je rekonstrukcija funkcije $f(x) = \cos(x)$ dobro postavljen problem?
9. **(2 boda)** Kako glasi jednadžba hiperravnine u četverodimenzionalnom prostoru?

2. **(5 bodova)** U ovom zadatku razmatramo proces učenja jednog neurona.

1. **(2 boda)** Zadan je neuron s jednim ulazom x i jednim izlazom $y = w \cdot x$. Početna vrijednost sinaptičke težine je $w(1) = 1$. Ulaz neurona u n -tom koraku je $x(n) = (-1)^{n-1}$. Težine se mijenjanju prema pravilu $\Delta w(n) = \eta y(n)x(n)$, gdje je $\eta = 0.1$ koeficijent učenja. Odredite izraz koji opisuje vrijednost izlaza y ovisno o broju iteracija učenja n .
2. **(3 boda)** Riješite isti problem ako je pravilo učenja $\Delta w(n) = \eta y(n)x(n)^2$.

3. **(5 bodova)** U ovom zadatku razmatramo problem klasifikacije.

1. **(2 boda)** Dana su dva razreda C_1 i C_2 koja odgovaraju realizacijama dvije nezavisne normalno-raspodijeljene slučajne varijable s istom varijancom $\sqrt{5}/2$ i s različitim srednjim vrijednostima, $\mu_1 = -\frac{1}{6}$ i $\mu_2 = \frac{2}{3}$. Konstruirajte ML-klasifikator koji razdvaja zadane razrede.
2. **(3 boda)** Dana su dva razreda C_1 i C_2 koja odgovaraju realizacijama dvije nezavisne slučajne varijable na intervalu $[-3, 4]$ čije funkcije gustoće vjerojatnosti su $f_1(x)$ i $f_2(x)$. Konstruirajte ML-klasifikator koji razdvaja zadane razrede.

$$f_1(x) = \begin{cases} \frac{1}{4}, & \text{za } 0 \leq x \leq 4 \\ 0, & \text{inače} \end{cases} \quad (1)$$

$$f_2(x) = \begin{cases} \frac{3-|x|}{3}, & \text{za } -3 \leq x \leq 3 \\ 0, & \text{inače} \end{cases} \quad (2)$$

4. **(2 boda)** Dva ključa neke asocijativne matrice su $(\frac{2}{3}, -\frac{2}{3}, \frac{1}{3})^T$ i $(\frac{1}{3}, \frac{2}{3}, \frac{2}{3})^T$. Pronađite još jedan ključ jedinične duljine koji ne utječe na pamćenje zadanih ključeva.

1.

a) Hebbovo učenje:

"Neuroni koji okidaju zajedno povezuju se"

→ ako su ulaz neurona (x) i izlaz neurona (y) istovremeno aktivi (isti predznak), težina te veze w se povećava

→ ako su suprotni → težina se smanjuje

$$\Delta w_{ij} = m \cdot x \cdot y$$

b) Coverov teorem:

→ problem klasifikacije wzorka, koji nije linearno odvođiv u niskodimenzionalnom prostoru, vjerojatnije je linearno odvođiv u visokodimenzionalnom prostoru
(RBF mreže - skriveni sloj - prelikavanje)

c) ML - klasifikator:

→ klasifikator maksimalne vjerojatnosti

→ temelji se na vjerojatnosti

→ za ulaz x , merna klasifikator pripadnosti skupom razreda $P(x | z_i)$

→ dodigli x razredu \hat{z}_i koji MAXIMIZIRA vjerojatnost

d) Sličnosti i razlike perceptrona i ML-klasifikatora

Sličnosti: → obe su binarni klasifikatori
i obe definiraju granicu odluke
u prostoru

Razlike:

→ perceptron: DETERMINISTIČKI MODEL, uči
iterativno (kroz epohu) ispravljajući greške
(MEMA DISTRIBUCIJE PODATAKA)

→ ML-klasifikator: PROBABILISTIČKI MODEL

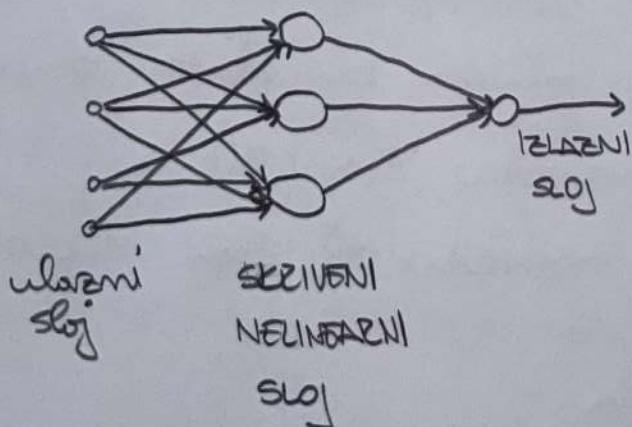
→ zahtjeva poznavanje funkcije gustoće
vjerojatnosti

e) LMS algoritam

→ least mean squares ili Delta pravilo učenja
MINIMIZIRAJU TEŽNJE KVADRATNO POGREŠKE IZLADA
→ primjenjuje težnu makon svakog koraka
(U SMJERU NEGATIVNOG GRADIENTA POGREŠKE)

$$w(m+1) = w(m) + \eta \cdot e(m) \cdot x(m), \quad e(m) = d(m) - y(m)$$

f) RBF mreža



g) IDEJA INTERPOLACIJS MREŽANA RBF:

→ cilj je da funkcija mreže $F(x)$ točno prelazi kroz sve zadane točke učenja

→ postavi se broj stevenih neurona jednak broju uzoraka za učenje

→ centri RBF se postavljaju točno na ulazne točke x_i

→ primatemo s tezine u izlaznog sloja koje garantuju multu pogrešku na tim točkama

h) uvjeti $f: X \rightarrow Y \rightarrow$ DOBEO POSTAVLJEN PROBLEM? $f(x) = \cos(x)$
DOBEO P. P?

DOBEO P. P. ako postoji:

1. Egzistencija - postoji $\overset{\vee}{\text{rješenje}}$

2. Jedinstvenost - rješenje je jedinstveno

3. Stabilnost - mala promjena na ulazu rezultira malom promjenom na izlazu

$$f(x) = \cos(x)$$

→ DOVOLJNO UZORAK
 $|U|$

→ PROSTOR FUNKCIJA OGRENUT NA GLATKE FJĐ

i) HIPERPLAVNINA u 4-D:

$$w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 + w_4x_4 + w_0 = 0$$

2. PROCES UČENJA JEDNOG NEURONA

a) $x \text{ i } y = w \cdot x$

$$w(1) = 1$$

$$x(m) = (-1)^{m-1}$$

$$\Delta w(m) = \eta y(m) \cdot x(m)$$

$$\eta = 0.01$$

$$y = \varphi(m) = ?$$

$$y(m) = w(m) \cdot x(m)$$

$$y(m) = w(m) \cdot (-1)^{m-1}$$

$$\Delta w(m) = \eta y(m) \cdot x(m) = \eta w(m) \underbrace{(-1)^{2m-2}}_{①}$$

$$\Delta w(m) = \eta w(m)$$

$$w(m+1) - w(m) = \eta \cdot w(m)$$

$$w(m+1) = w(1) (1 + \eta)^m$$

$$w(m) = w(1) (1 + \eta)^{m-1}$$

$$w(m) = (1 + \eta)^{m-1}$$

$$y(m) = (1 + \eta)^{m-1} \cdot (-1)^{m-1}$$

b) ISTI PROBLEM SAMO AUR DRUGIJI:

$$\Delta w(m) = \eta y(m) \times (m)^2$$

$$y(m) = w(m) \cdot (-1)^{m-1}$$

$$w(m+1) - w(m) = \eta \cdot w(m) \cdot (-1)^{m-1} \cdot \underbrace{\left((-1)^{m-1}\right)^2}_{\textcircled{1}}$$

$$w(m+1) = \eta w(m) \left(1 + \eta (-1)^{m-1}\right)$$

$$w(m+1) = \underbrace{w(1)}_1 \prod_{i=0}^{m-1} \left(1 + \eta (-1)^i\right)$$

$$\overline{w(m)} = \prod_{i=0}^{m-2} \left(1 + \eta (-1)^i\right)$$

$$y(m) = (-1)^{m-1} \prod_{i=0}^{m-2} \left(1 + \eta (-1)^i\right) \quad | \quad m > 1$$

3. PROBLEM KLASIFIKACNE

$$C_1, C_2 = \mathcal{N}(\mu, \sqrt{5}-2), \quad \mu_1 = -\frac{1}{6}, \quad \mu_2 = \frac{2}{3}$$

ML KLASIFIKATOR:

$$f(x|C_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}(\sqrt{5}-2)} e^{-\frac{(x+\frac{1}{6})^2}{2(\sqrt{5}-2)}}$$

$$f(x|C_2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}(\sqrt{5}-2)} e^{-\frac{(x-\frac{2}{3})^2}{2(\sqrt{5}-2)}}$$

$$e(x) = \ln(f(x|C_1)) - \ln(f(x|C_2))$$

$$= \cancel{e(x|C_1)} - \frac{1}{2(\sqrt{5}-2)} \left(\left(x + \frac{1}{6}\right)^2 - \left(x - \frac{2}{3}\right)^2 \right) - \cancel{e(x|C_2)}$$

$$e(x) = -\frac{1}{2(\sqrt{5}-2)} \left(x^2 + \frac{1}{3}x + \frac{1}{36} - x^2 + \frac{4}{3}x - \frac{4}{9} \right)$$

$$e(x) = -\frac{1}{2(\sqrt{5}-2)} \left(\frac{5}{3}x - \frac{15}{36} \right)$$

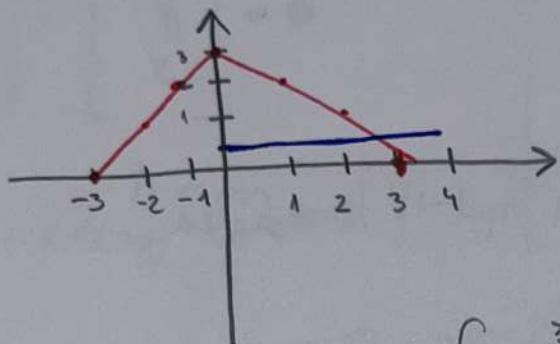
$$\begin{aligned} w &= -\frac{5}{6(\sqrt{5}-2)}, \quad w_0 = -\frac{15}{36} \\ \Rightarrow e(x) &\geq 0 \Rightarrow x \in C_1, x \notin C_2 \end{aligned}$$

$$3. \quad C_1 : C_2 \rightarrow [-3, 4]$$

$$f_1(x) = \begin{cases} \frac{4}{7}, & 0 \leq x \leq 4 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \quad C_1$$

$$f_2(x) = \begin{cases} \frac{3-|x|}{3}, & -3 \leq x \leq 3 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \quad C_2$$

ML - Classifier



$$e(x) = f_2(x) - f_1(x) = \begin{cases} \frac{x}{3} + 1 & x \in [-3, 0) \\ -\frac{x}{3} + \frac{3}{7} & x \in [0, 3) \\ -\frac{1}{7} & x \in [3, 4] \end{cases}$$

$$e(x) \geq 0, \quad x \in C_2$$

$$e(x) < 0, \quad x \in C_1$$

4.

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 2/3 \\ -2/3 \\ 1/3 \end{bmatrix}$$

$$\alpha_2 = \begin{bmatrix} 1/3 \\ 2/3 \\ 2/3 \end{bmatrix}$$

→ pravouhlý kλjuč koji je ortogonalan s mjenama te normiranim

$$\alpha_1 \cdot \alpha_3 = 0$$

$$\alpha_2 \cdot \alpha_3 = 0$$

$$\begin{bmatrix} 2/3 \\ -2/3 \\ 1/3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = 0$$

$$\begin{bmatrix} 1/3 \\ 2/3 \\ 2/3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = 0$$

$$2/3x - 2/3y + 1/3z = 0 \quad \left. \right\} + \left. \right\} 1/3x + 2/3y + 2/3z = 0$$

$$x + z = 0 \Rightarrow \boxed{z = -x}$$

$$2/3x - 2/3y - 1/3x = 0$$

$$1/3x = 2/3y / \cdot 3$$

$$\boxed{x = 2y}$$

$$\text{Imamo vektor } \alpha_3 : \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \alpha_3 = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} \\ -\frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

2. mjesto:

$$\sqrt{x^2 + \frac{x^2}{4} + z^2} = 1$$

$$\sqrt{2x^2 + \frac{x^2}{4}} = 1 / ^2$$

$$2x^2 + \frac{x^2}{4} = 1 / \cdot 4$$

$$8x^2 - 4 = 0$$

$$\Rightarrow x^2 = \frac{1}{8} / \sqrt{ }$$

$$x = + \frac{\sqrt{2}}{3}, \quad x = - \frac{\sqrt{2}}{3}$$