

Max. 30 pont Név (nyomtatott betűkkel): \_\_\_\_\_

Szükséges minimum: 12 pont

Neptun-kód:

*Meg nem engedett segédeszközt vagy segítséget nem vettem igénybe.*

aláírás

Feladat sorszáma	1	2	3	4	5
Kapott pontok					

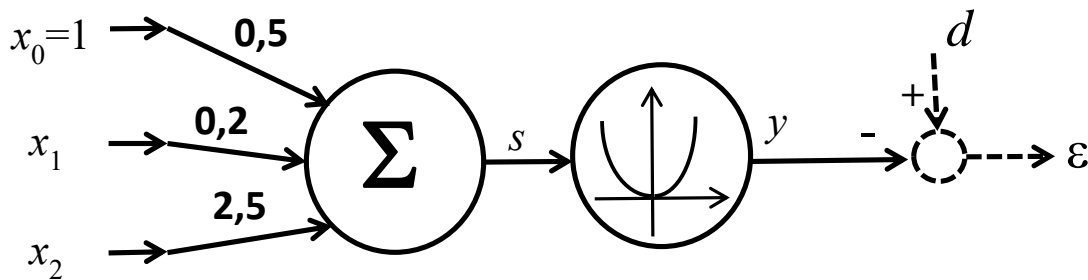
1. Az alábbi állításoknál a helyes választ (IGAZ/HAMIS) kell bekarikázni. Minden jó válasz +1 pont, minden rossz válasz -0,5 pont (a nem megválaszolt kérdés értelemszerűen 0 pont). Ha negatív lenne a végső pontszám ebben a feladatban, akkor nullára „kerekítjük”.

10 p. \_\_\_\_\_

- a. Az ember azért képes még ma is lépést tartani a számítógépes programokkal, mert az emberi agy ciklusideje lényegesen gyorsabb a számítógép ciklusidejénél. a. IGAZ  HAMIS
- b. Nyájunkban fekete, fehér, foltos és csíkos kecskék vannak, mindegyikből ugyanannyi. Nagyobb az információsükségletünk annak megválaszolásához, hogy a lúdvérc milyen színű kecskét rabol el először, mint annak megválaszolásához, hogy a következő, Alkalmazott MI-ből jelest elérő hallgató lány lesz vagy fiú.  b. IGAZ HAMIS
- c. A racionálisan cselekvő ágens olyan döntést nem hozhat, amiről utólag kiderül, hogy veszteségre vezetett. c. IGAZ  HAMIS
- d. Az  $(A \wedge B) \rightarrow C$  biztosan IGAZ, ha C HAMIS. d. IGAZ  HAMIS
- e. Egy szigmoid neuronokkal felépített MLP tanítása során (BP algoritmus), a szigmoid nemlineáritások deriváltjai összeszoródnak a hibavisszaterjesztési lépések során.  e. IGAZ HAMIS
- f. Lehet olyan eset, amikor a  $d=2$  mélységben található megoldást a mélységi keresés nem találja meg elfogadható idő (pl. 1 hónap) futási idő alatt.  f. IGAZ HAMIS
- g. Az iteratív mélyülő keresés soha nem találja meg kevesebb csomópont kifejtésével a megoldást, mint a legsekélyebb mélységben található megoldással megegyező mélységkorláttal rendelkező mélységi keresés.  g. IGAZ HAMIS
- h. A tanítóminta-halmazon mért átlagos hiba a tanítás során még csökkenhet a túltanulási szakaszban is.  h. IGAZ HAMIS
- i. Mély tanulást végző (deep-learning) hálónk egyik rétegében egy  $100 \times 100$  pixeles bináris (fekete/fehér, 0/1) képen  $16 \times 16$ -os ablakkal konvolúciós hálót tanítunk, a következő réteg is  $100 \times 100$  pixeles. Ez esetben a két réteg közt  $10^8$  független súlyt kell tanítanunk. i. IGAZ  HAMIS
- j. Ha a hibafelület gradiensére merőleges irányban mozdulunk el a tanított paraméterek terében, akkor a hiba biztosan nőni fog. j. IGAZ  HAMIS

2. Szokatlan perceptront tanítunk egy problémára. A perceptron kimenetén a nemlinearitás – kollégánk javaslatára – az  $y=f(s)=s^2$  nemlineáris függvény. A tanítás során – szokásos módon – a kimeneti hiba négyzetét igyekszünk *gradiens módszerrel* csökkenteni.

Az eddigi tanítási lépések során kialakult perceptronsúlyok az ábrán láthatók.



8 p. \_\_\_\_\_

A következő lépésben az  $x_1=0,7$ ;  $x_2=-0,2$  mintával tanítunk, amelyhez tartozó kívánt válasz  $+0,2$ . Mi lesz a három súly új értéke a tanítási lépés után, ha a tanítási faktor (bátorsági faktor) értéke  $0,1$ ?

(Természetesen számítás is szükséges, a pusztá végeredmény nem hoz pontot!)

Megoldás: (szvsz. agyonmagyarázva, persze a zh-ban nem kellett ennyire részletesre venni)

$$\varepsilon = d - y$$

$$E = \varepsilon^2$$

A gradiens-módszerhez a szokásos differenciálszámításra (láncszabállyal) van szükség:

$\frac{\partial E}{\partial w_k} = \frac{\partial E}{\partial \varepsilon} \cdot \frac{\partial \varepsilon}{\partial y} \cdot \frac{\partial y}{\partial s} \cdot \frac{\partial s}{\partial w_k}$  a differenciálhányados azt mutatja meg, hogy ha  $w_k$ -t kis mértékben növeljük vagy csökkentjük, akkor  $E$  (amit minimalizálni szeretnénk) nőni vagy csökkenni fog, és milyen mértékben!

Ez egyetlen ponton tér el attól, amit a szigmoid neuronnál vettünk, mivel a nemlinearitás nem szigmoid, hanem négyzetes függvény. Tehát:

$$\frac{\partial E}{\partial \varepsilon} = \frac{\partial \varepsilon^2}{\partial \varepsilon} = 2 \cdot \varepsilon \quad \text{ugyanaz, mint a szigmoid neuronnál volt}$$

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial y} = \frac{\partial (d-y)}{\partial y} = -1 \quad \text{ugyanaz, mint a szigmoid neuronnál volt}$$

$$\frac{\partial y}{\partial s} = \frac{\partial s^2}{\partial s} = 2 \cdot s \quad \text{mivel } y = s^2$$

$$\frac{\partial s}{\partial w_k} = \frac{\partial (w_0 \cdot x_0 + w_1 \cdot x_1 + w_2 \cdot x_2)}{\partial w_k} = x_k \quad \text{mindegyik } (k=0, 1, 2) \text{ esetére, ugyanaz, mint a szigmoid neuronnál volt}$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_k} = -4 \cdot \varepsilon \cdot s \cdot x_k \quad \text{mindegyik } (k=0, 1, 2) \text{ súly esetére}$$

\* \* \*

$$s = w_0 \cdot x_0 + w_1 \cdot x_1 + w_2 \cdot x_2 = 0,5 \cdot 1 + 0,2 \cdot 0,7 - 0,2 \cdot 2,5 = 0,14$$

$$y = s^2 = 0,0196$$

$$\varepsilon = d - y = 0,2 - 0,0196 = 0,1804$$

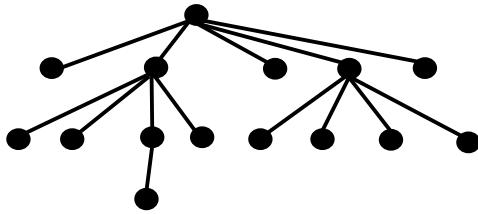
Negatív gradiens irányba kell módosítanunk a súlyokat, és  $\alpha=0,1$  bátorsággal tanítunk:

$$w_{0,\text{új}} = w_{0,\text{rég}} - \alpha \cdot \frac{\partial E}{\partial w_0} = w_{0,\text{rég}} - \alpha \cdot 2 \cdot \varepsilon \cdot (-1) \cdot 2 \cdot s \cdot x_0 = 0,5 + 4 \cdot 0,1 \cdot 0,1804 \cdot 0,14 \cdot 1 = 0,5101$$

$$w_{1,\text{új}} = w_{1,\text{rég}} - \alpha \cdot \frac{\partial E}{\partial w_1} = w_{1,\text{rég}} - \alpha \cdot 2 \cdot \varepsilon \cdot (-1) \cdot 2 \cdot s \cdot x_1 = 0,2 + 4 \cdot 0,1 \cdot 0,1804 \cdot 0,14 \cdot 0,7 = 0,2071$$

$$w_{2,\text{új}} = w_{2,\text{rég}} - \alpha \cdot \frac{\partial E}{\partial w_2} = w_{2,\text{rég}} - \alpha \cdot 2 \cdot \varepsilon \cdot (-1) \cdot 2 \cdot s \cdot x_2 = 2,5 - 4 \cdot 0,1 \cdot 0,1804 \cdot 0,14 \cdot 0,2 = 2,498$$

3. Az A\* keresés  $d=3$  mélységben találta meg megoldást, eközben az alábbi keresési fát hozta létre. Mekkora az effektív elágazási tényező?



3 p. \_\_\_\_\_

Természetesen válaszát indokolja!

Megoldás:

Az előadáson elhangzott:

Ha az A\* által kifejtett összes csomópont száma  $N$ , a megoldás mélysége  $d$ , akkor  $b^*$  annak a  $d$  mélységű kiegyensúlyozott fának az elágazási tényezője, amely  $N$  csomópontot tartalmazna:

$$N = 1 + b^* + (b^*)^2 + \dots + (b^*)^d$$

Jelen esetben  $N = 1 + 5 + 8 + 1 = 15$  csomópont jött létre az A\* algoritmus alkalmazásával, és  $d=3$ .

De  $15 = 2^4 - 1$ , és tudjuk, hogy  $1 + 2 + 2^2 + \dots + 2^k = 2^{k+1} - 1$ , tehát  $b^*=2$  és  $d=3$  esetén

$$1 + 2 + 2^2 + 2^3 = 1 + 2 + 4 + 8 = 15$$

Tehát  $b^*=2$ .

4. Az ítéletkalkulus-szintaxis szabályai:

- 1) Mondat = (Atomi mondat) vagy (Komplex mondat)
- 2) Atomi mondat = IGAZ vagy HAMIS vagy Szimbólum
- 3) Komplex mondat = (Mondat) vagy (Mondat Összekötőjel Mondat) vagy ( $\neg$ Mondat)
- 4) Összekötőjel:  $\wedge$  vagy  $\vee$  vagy  $\rightarrow$  vagy  $\leftrightarrow$

4 p. \_\_\_\_\_

Az alábbi mondataink közül melyik sért meg szintaktikai szabályt, és ha megsérti valamelyiket, akkor melyik része melyik szabályt sérti? (Mindkét példához rövid magyarázatot is kérek!) Lehetséges szimbólumaink: Q, W, X, Y, Z

4.1.  $\neg X \rightarrow \neg(YQ \rightarrow Z)$  (2 pont)

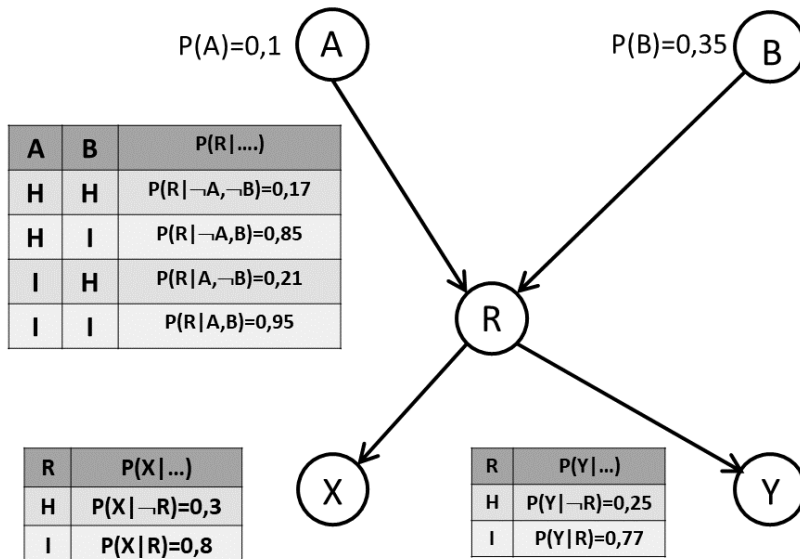
4.2.  $\neg X \rightarrow (\neg(Q \wedge Z) \leftarrow Y)$  (2 pont)

Megoldás:

A 4.1 mondat YQ részlete komplex mondat kéne legyen (mert két atomi mondatot tartalmaz), de nem felel meg a 3) szabálynak, mivel nincs összekötőjel a két (atomi) mondat közt.

A 4.2 mondat a 4) szabályt sérti, mert nemlétező összekötőjelet ( $\leftarrow$ ) használ.

5. Problémánkat az alábbi Bayes-hálóval lehet leírni.



5 p

Tudjuk, hogy X és Y IGAZ értékű, B értéke viszont HAMIS. Mi az R = IGAZ valószínűsége ebben az esetben? Természetesen pár mondatos magyarázat, rövid levezetés vagy magyarázó ábra, továbbá a számítás is kell.

Megoldás

A keresett feltételes valószínűséget alkalmazzuk a Bayes-tételt:

$$P(R|\neg B, X, Y) = \frac{P(\neg B, R, X, Y)}{P(\neg B, X, Y)} = \frac{\sum_a P(a, \neg B, R, X, Y)}{\sum_{a,r} P(a, \neg B, r, X, Y)} = \frac{P(A, \neg B, R, X, Y) + P(\neg A, \neg B, R, X, Y)}{P(A, \neg B, R, X, Y) + P(\neg A, \neg B, R, X, Y) + P(A, \neg B, \neg R, X, Y) + P(\neg A, \neg B, \neg R, X, Y)}$$

$$P(A, \neg B, R, X, Y) = P(A) \cdot P(\neg B) \cdot P(R|A, \neg B) \cdot P(X|R) \cdot P(Y|R) = 0,1 * 0,65 * 0,21 * 0,8 * 0,77 = 0,0084$$

$$P(\neg A, \neg B, R, X, Y) = P(\neg A) \cdot P(\neg B) \cdot P(R|\neg A, \neg B) \cdot P(X|R) \cdot P(Y|R) = 0,9 * 0,65 * 0,17 * 0,8 * 0,77 = 0,0613$$

$$P(A, \neg B, \neg R, X, Y) = P(A) \cdot P(\neg B) \cdot P(\neg R|A, \neg B) \cdot P(X|\neg R) \cdot P(Y|\neg R) = 0,1 * 0,65 * 0,79 * 0,3 * 0,25 = 0,0039$$

$$P(\neg A, \neg B, \neg R, X, Y) = P(\neg A) \cdot P(\neg B) \cdot P(\neg R|\neg A, \neg B) \cdot P(X|\neg R) \cdot P(Y|\neg R) = 0,9 * 0,65 * 0,79 * 0,3 * 0,25 = 0,0347$$

Tehát a keresett valószínűség:

$$P(R|\neg B, X, Y) = \frac{P(\neg B, R, X, Y)}{P(\neg B, X, Y)} = \frac{0,0084 + 0,0613}{0,0084 + 0,0613 + 0,0039 + 0,0347} = 0,6436$$

Megjegyzés: Annyi egyszerűsítést könnyen meg lehetett tenni, hogy P(¬B) szerepel mind a számláló, mind a nevező összes tagjában (hiszen B nem függ semelyik másik változótól sem, tehát mindig közvetlenül P(¬B)-ként jelenik meg), tehát ezzel lehet egyszerűsíteni!

Viszont hiába IGAZ értékű X is, Y is, ezek nem közvetlenül jelennek meg, hanem P(X|R), P(X|¬R), illetve P(Y|R), P(Y|¬R) feltételes valószínűségekként, a különböző tagokban különböző értékkel! Ezekkel is lehet egyszerűsíteni a számítást (nem közvetlenül a törtet!), de kicsit bonyolultabb módon.