

MOE kapuzó hálózat tanítása

1. Egy 2 bemenetű 1 kimenetű (MISO) MOE struktúrában lineáris kapuzó hálózatot és két lineáris szakértőt használunk. A szakértők paraméterei rendre $\theta_1=[1 \ 2]^T$, $\theta_2=[0 \ 1]^T$, nincs eltolás (*bias*). A kapuzó hálózat megfelelő paramétervektorai $\mathbf{v}_1=[2 \ 1]^T$, $\mathbf{v}_2=[1 \ 4]^T$, itt sincs eltolás.

A szakértők kimenetéhez nulla várható értékű, Gauss zajt asszociálunk, az első szakértőnél $\sigma_1=2$, a másodiknál $\sigma_2=1$. A tanítás során a bátorsági faktor 0,1.

A. Adja meg a MOE struktúra kimeneti jelét, ha a bemeneti vektor $\mathbf{x}=[+3 \ +1]^T$!

B. Adja meg a kapuzó hálózat \mathbf{v}_2 paramétervektorának új értékét! A tanítást az $\mathbf{x}^{(l)}=[+3 \ +1]^T$ $y^{(l)}=0$ mintával végezzük!

C. Számítsa ki és adja meg, hogy a bemeneti paraméterek $-x_1$ és x_2 által kifeszített sík mely tartományában lesz az első, illetve a második szakértőnek nagyobb súlya az eredő kimenet kialakításában!

D. Számítsa ki és adja meg, hogy a bemeneti paraméterek $-x_1$ és x_2 által kifeszített sík mely tartományában lesz az első, illetve a második szakértőnek nagyobb súlya az eredő kimenet kialakításában, ha a két nemlineáris szakértő:

$$g_i = \frac{e^{f_i(\mathbf{v}_i^T \mathbf{x})}}{e^{f_1(\mathbf{v}_1^T \mathbf{x})} + e^{f_2(\mathbf{v}_2^T \mathbf{x})}} \quad \xi_1 = f_1(\mathbf{v}_1^T \mathbf{x}) = \text{sigm}(\mathbf{v}_1^T \mathbf{x}) \quad \text{és} \quad \xi_2 = f_2(\mathbf{v}_2^T \mathbf{x}) = \text{sigm}(\mathbf{v}_2^T \mathbf{x})$$

E. Milyen lesz a két szakértő "felségterületét" elválasztó határvonal, ha nemlineáris szakértőket használunk:

$$g_i = \frac{e^{f_i(\mathbf{v}_i^T \mathbf{x})}}{e^{f_1(\mathbf{v}_1^T \mathbf{x})} + e^{f_2(\mathbf{v}_2^T \mathbf{x})}} \quad \xi_1 = f_1(\mathbf{v}_1^T \mathbf{x}) = \text{sigm}(\mathbf{v}_1^T \mathbf{x}) \quad \xi_2 = f_2(\mathbf{v}_2^T \mathbf{x}) = \sin(\text{sigm}(\mathbf{v}_2^T \mathbf{x}))$$

MOE képletek:

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \mu_i} = \frac{g_i^{(\ell)}}{\sum_j g_j^{(\ell)} P(y^{(\ell)} | x^{(\ell)}, \theta_j)} \frac{\partial}{\partial \mu_i} P(y^{(\ell)} | x^{(\ell)}, \theta_i) \quad ; \quad h_i^{(\ell)} = \frac{g_i^{(\ell)} P(y^{(\ell)} | x^{(\ell)}, \theta_i)}{\sum_j g_j^{(\ell)} P(y^{(\ell)} | x^{(\ell)}, \theta_j)}$$

Gauss asszociált zaj és lineáris szakértő esetén:
$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \theta_i} = h_i^{(\ell)} \frac{(y^{(\ell)} - \mu_i^{(\ell)}) \mathbf{x}^{(\ell)}}{\sigma_i^2}$$

Lineáris kapuzó hálózat tanítási összefüggése:
$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \mathbf{v}_i} = (h_i^{(\ell)} - g_i^{(\ell)}) \mathbf{x}^{(\ell)}$$

MOE kapuzó hálózat tanítása

Példa (Matlab stílusban) A. és B. alkérdések

```
%MOE kapuzo halozat tanitas (ket szakerto)
% #1 szakerto:      T1=[1 2]';
                    mu1=0; %asszocialt zaj
                    o1=2;
% #2 szakerto:      T2=[0 1]';
                    mu2=0; %asszocialt zaj
                    o2=1;

%kapuzo halozat parameterei (linearis kapuzo halozat - nincs eltolas)
v1=[2 1]';
v2=[1 4]';

                    pl  $\mathbf{x}^{(l)}=[0 \ 1]^T$ -re  $\mathbf{v}_2' * \mathbf{x}^{(l)} > \mathbf{v}_1' * \mathbf{x}^{(l)}$ 

%tanito minta
x1=[3 1]';
y1=0;
%a tanitas batorsagi faktora
r=0.1;
%-----
```

Megoldás

```
pylx11=gaussprob(T1'*x1,o1,y1); = 0.0088
pylx12=gaussprob(T2'*x1,o2,y1); = 0.2420
```

```
x1=v1'*x1; = 7
x2=v2'*x1; = 7
```

```
g1=exp(x1)/(exp(x1)+exp(x2)); = 0,5
g2=1-g1; = 0,5
sumgp=g1*pylx11+g2*pylx12; = 0,1254
```

```
h1=g1*pylx11/sumgp; = 0,0350
h2=g2*pylx12/sumgp; = 0.9650 (mivel  $g_1=g_2$ , ezért  $h_1+h_2=1$ )
```

```
dLdx1=h1-g1; = -0,4650
dLdx2=h2-g2; = +0.4650
```

```
 $\Delta \mathbf{v}_1 = r * dLdx1 * \mathbf{x}_1 = [ \mathbf{-0,1395, -0,0465} ]^T$ 
 $\Delta \mathbf{v}_2 = r * dLdx2 * \mathbf{x}_1 = [ \mathbf{+0,1395, +0,0465} ]^T$ 
```

```
%-----
```

A tanítás után az új a priori valószínűségek:

```
 $(\mathbf{v}_1 + \Delta \mathbf{v}_1)' * \mathbf{x}^{(l)} = \mathbf{6,5350}$ 
```

```
 $(\mathbf{v}_2 + \Delta \mathbf{v}_2)' * \mathbf{x}^{(l)} = \mathbf{7,4650}$ 
```

```
 $g_1 = \exp(x_1) / (\exp(x_1) + \exp(x_2)) = \mathbf{0,2829}$ 
```

```
 $g_2 = 1 - g_1 = \mathbf{0,7171}$ 
```

C. alkérdés

Mivel a két paramétervektor különbsége:

$$\mathbf{v}_1 = [2 \ 1]^T$$

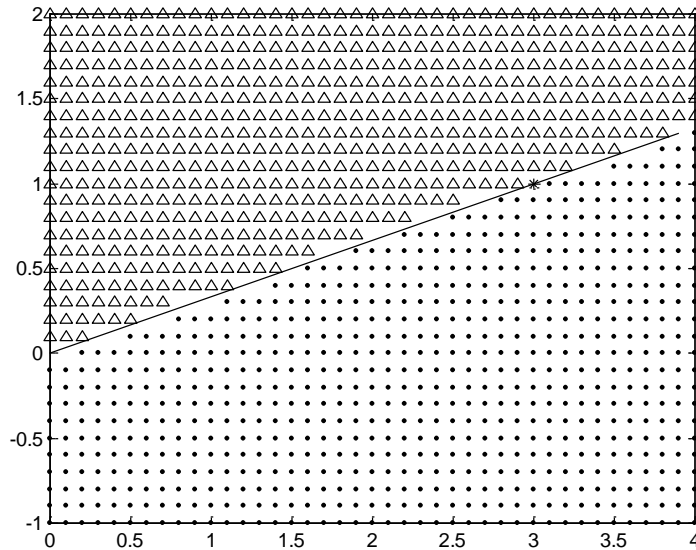
$$\mathbf{v}_2 = [1 \ 4]^T$$

$$\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 = [1, -3]^T,$$

ezért a két szakértő által „uralt” terület elválasztó egyenese az $y=x/3$ egyenlettel adható meg.

Tanítás előtt: a felső részben a #2-es ($g_2 > g_1$) az alsó részben az #1-es ($g_2 < g_1$) szakértőben nagyobb a bizalom. '*' jelöli a tanító pontot $\mathbf{x}^{(l)} = [3 \ 1]^T$.

MOE kapuzó hálózat tanítása

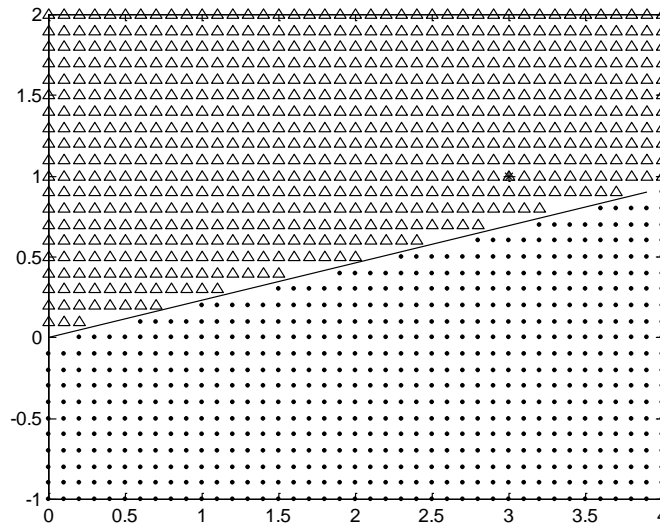


Tanítás után: az új paraméter vektorok:

$$\mathbf{v}_1 + \Delta \mathbf{v}_1 = [1.8605, 0.9535]^T$$

$$\mathbf{v}_2 + \Delta \mathbf{v}_2 = [1.1395, 4.0465]^T$$

$$(\mathbf{v}_1 + \Delta \mathbf{v}_1) - (\mathbf{v}_2 + \Delta \mathbf{v}_2) = [0.7210, -3.0930]^T$$

**D. alkérdés**

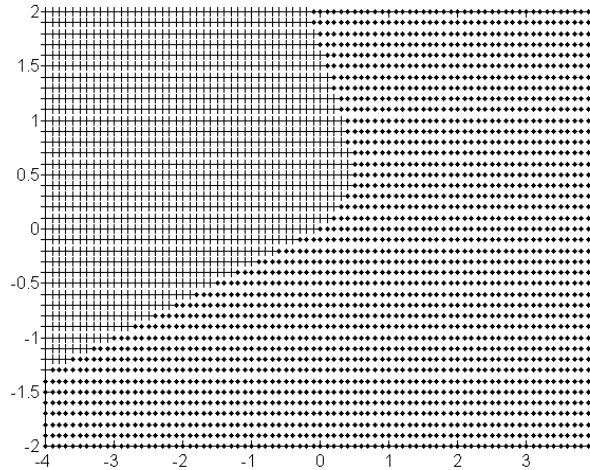
A határvonal nem változik, mivel mindkét szakértőnél ugyanazt a nemlinearitást használjuk, végül ugyanarra az egyenletre jutunk, mint C. alatt, amikor mindkét szakértő lineáris volt.

E. alkérdés

a nemlineáris kapuzó hálózat paraméterei és struktúrája

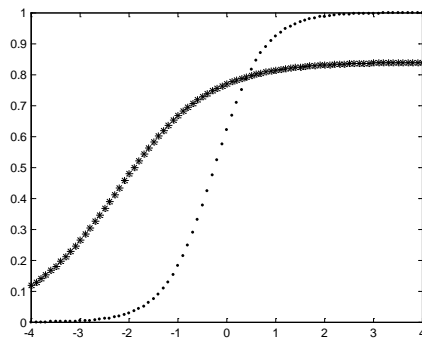
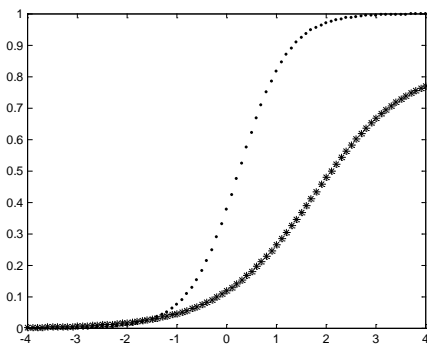
MOE kapuzó hálózat tanítása

$$\begin{aligned}
 \mathbf{v}_1 &= [2 \ 1]'; & \mathbf{v}_2 &= [1 \ 4]'; \\
 \xi_1 &= \frac{1}{1 + \exp(-\mathbf{v}_1 \mathbf{x}^{(l)})} & \xi_2 &= \sin\left(\frac{1}{1 + \exp(-\mathbf{v}_2 \mathbf{x}^{(l)})}\right) \\
 g_1 &= \frac{\exp(x_1)}{\exp(\xi_1) + \exp(\xi_2)} & g_2 &= 1 - g_1
 \end{aligned}$$



x2=-0,5 egyenletű vízszintes egyenes mentén ξ_1 és ξ_2

x2=+0,5 egyenletű vízszintes egyenes mentén ξ_1 és ξ_2



x2=+2 egyenletű vízszintes egyenes mentén ξ_1 és ξ_2

