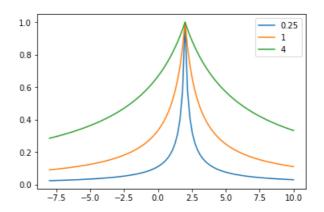
## Neizrazito, evolucijsko i neuroračunarstvo - Izvještaj - ZAD7

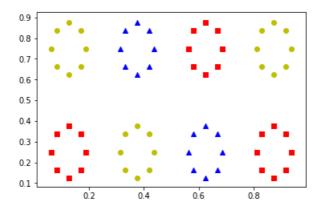
Krešimir Kralj - 0036483700

1.



Prikaz izlaza neurona tipa 2 korištenjem različitih parametara s. Iz ovog grafa možemo zaključiti da nam parametar s određuje toleranciju sličnosti između primjera i centroida. Za manji parametar s više kažnjavamo primjere koji su udaljeniji od centroida (funkcija daje manju sličnost pa je i tolerancija manja), dok za veći parametar s povećavamo toleranciju odstupanja vrijednosti primjera od centroida (funkcija daje veću sličnost pa je i tolerancija veća). Izlaz neurona koji ima 2 ulaza predstavlja sličnost točke (x1, x2) i centroida (w1, w2). Parametrom s1 određuje se tolerancija odstupanja točke x1 od točke w1, dok se parametrom s2 određuje tolerancija odstupanja točke x2 od točke w2.

2. Za prikaz je korištenja biblioteka *matplotlib*.



Na slici možemo vidjeti da su podaci grupirani u 8 skupina eliptičnog oblika te da podaci nisu linearno odvojivi.

3.

Ako pretpostavimo da svaki od 8 neurona prvog skrivenog sloja predstavlja jedan od 8 skupova podataka prikazanih na grafu iznad, tada bi optimalna vrijednost parametara *wi* svakog neurona modelirala centroid jednog od skupova podataka.

Tako bi primjerice prvi neuron u 1. skrivenom sloju modelirao sličnost podatka na ulazu s centroidom prve elipse (što je podatak bliže centroidu to bi izlazna vrijednost neurona bila veća). Parametre *s*1 i *s*2 treba postaviti tako da puno kažnjavamo primjere koji su daleko od centroida, a malo one koji su blizu centroida. Sa slike možemo vidjeti da bi njihova vrijednost bila oko 0.2, te da bi vrijednost *s*2 bila veća od vrijednosti *s*1 jer su elipse izdužene.

Parametre neurona izlaznog sloja postavljamo tako da odabiremo skupove podataka koji pripadaju istoj klasi. Tako bi za 1. neuron u izlaznom sloju težine *w*1, *w*4 i *w*6 trebale biti pozitivne, a ostale težine *wi* negativne. Za primjer koji pripada prvoj klasi, 1. neuron bi tada dao izlaz koji je blizu 1, dok bi ostali neuroni davali izlaz blizu nule.

Zbog preglednosti u nastavku slijedi prikaz primjera težina izlaznog sloja:

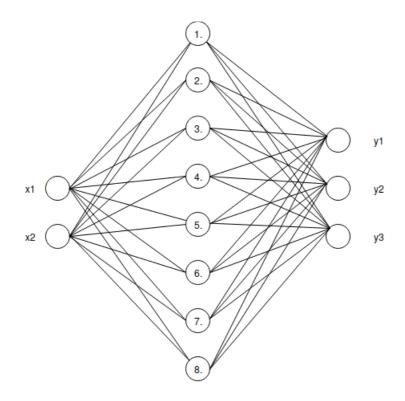
Izlazni sloj	Prvi skriveni sloj							
	1.	2.	3.	4.	5.	6.	7.	8
Neuron 1.	<del>+100</del>	-100	-100	+100	-100	+100	-100	-100
Neuron 2.	-100	<del>+100</del>	-100	-100	-100	-100	+100	-100
Neuron 3.	-100	-100	<del>+100</del>	-100	<del>+100</del>	-100	-100	<del>+100</del>

Prikaz parametara (*w*1, w2) prvog skrivenog sloja (centroidi skupova):

Ulazni sloj	Prvi skriveni sloj (w1, w2)							
	1.	2.	3.	4.	5.	6.	7.	8.
x1	0.15	0.38	0.63	0.85	0.15	0.38	0.63	0.85
x2	0.75	0.75	0.75	0.75	0.25	0.25	0.25	0.25

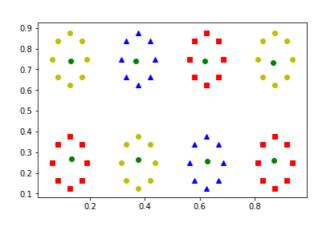
Prikaz parametara (s1, s2) prvog skrivenog sloja (iz primjera se vidi da su parametri s2 otprilike po apsolutnom iznosu duplo veći od parametara s1):

Ulazni sloj	Prvi skriveni sloj (s1, s2)							
	1.	2.	3.	4.	5.	6.	7.	8.
x1	0.10	0.10	0.10	0.10	0.10	0.10	0.10	0.10
x2	0.20	0.20	0.20	0.20	0.20	0.20	0.20	0.20



Grafički prikaz neuronske mreže čiji parametri su navedeni u gornjim tablicama.

4.



(w1, w2)	(s1, s2)
0.619973 0.742226	-0.0562 -0.1799
0.869142 0.731683	0.1592 -0.3237
0.626455 0.257441	-0.0890 0.1862
0.127938 0.741718	0.0908 0.1661
0.367101 0.739431	-0.0882 -0.2224
0.132395 0.268049	-0.1634 0.3474
0.870595 0.258720	-0.1322 0.2159
0.374776 0.262722	0.1376 0.3140

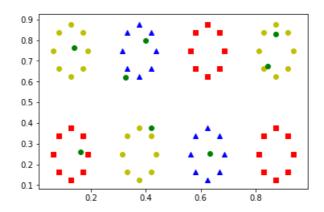
Naučeni parametri (w1, w2) su ujedno i centroidi skupova, kao što smo i pretpostavili u prethodnom zadatku. Možemo primijetiti da su parametri s1 i s2 jednaki udaljenosti centroida do ruba elipse te da je s2 približno duplo veći od s1, kao što smo i pretpostavljali. Pogreška učenja je manja od  $10^{-7}$ .

U nastavku slijedi prikaz težina neurona izlaznog sloja:

Neuron 1.	Neuron 2.	Neuron 3.
0.4026849945417258	-0.06110901289703537	-2.999168985522053
<mark>81.87106142745205</mark>	-42.51530403212951	-40.08452189496864
-37.52574810921834	43.49577548991579	-20.14347470978033
-58.67982102153743	-19.14166635827046	<mark>78.35699426594525</mark>
-36.58224210706143	<mark>55.31670352545284</mark>	-15.447785372578286
-22.635419318436792	-53.59819351522416	73.80654179186186
<mark>45.94281800180695</mark>	-43.76772274710136	-31.43249324851358
<mark>52.436337805940404</mark>	-37.40633494911651	-18.059173137225088
-27.930662686740032	<mark>65.3594363606356</mark>	-33.99642875087302

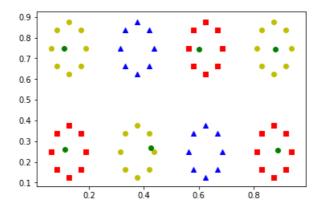
Uz zanemarenje prvog reda (težina *w0*) vidljivo je da pozitivne težine označavaju neurone koji pripadaju istoj grupi podataka, dok su ostale eliptične skupine podataka označene negativnim težinama. Veze s neuronima prethodnog sloja koji pripadaju istim skupinama imaju velike pozitivne težine. Prvi neuron označava skupine crvene, drugi žute, a treći plave boje.

5. Učenje mreže 2x8x4x3 trajalo je duže od učenja mreže 2x8x3 jer povećavanjem broja neurona mreža ima veći kapacitet te samim time i više parametara koje je potrebno ispravno prilagoditi, što zahtijeva više vremena. Svaka iteracija postupka učenja nove mreže traje duže, ali nova mreža zbog većeg kapaciteta ima bržu konvergenciju pogreške. Pogreška učenja je manja od 10<sup>-7</sup>.



Primjećujemo da su neki neuroni i dalje ostali centroidi dok su neki promijenili položaj. Možemo zaključiti da zbog većeg kapaciteta nove mreže neuroni prvog skrivenog sloja ne moraju imati ulogu centroida skupa da bi mreža ispravno naučila sve primjere.

6. Pogreška učenja mreže 2x6x4x3 je manja od 10<sup>-7</sup>.



Zbog toga što u prvom skrivenom sloju imamo 6 neurona, ne dobivamo centroide svih skupova podataka (vidljivo na plavim skupovima). Klasifikacija podataka plavog skupa ispravljena je tek u sljedećem sloju s 4 neurona.