I-SUNS: Zadanie č.2

Viac vrstvový perceptrón II.

Vypracoval: Jakub Šíp

AIS ID: 91419

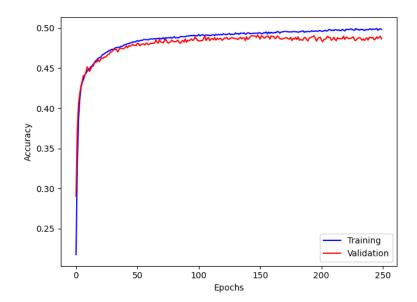
Na implementáciu tohto zadania som si zvolil programovací jazyk Python 3.8 a knižnicu sklearn a tensorflow. Pre predspracovanie dát som použil knižnicu pandas, ktorá uľahčuje prácu s dátovými štruktúrami.

Úloha 1:

- Z dát som odstránil pre nás nepodstatné stĺpce. Takže zostalo 11 stlpcov a to ['danceability', 'energy', 'key', 'loudness', 'mode', 'speechiness', 'acousticness', 'instrumentalness', 'liveness', 'valence', 'tempo']
- Pomocou get_dummies() som pre potreby trénovania neurónovej siete dostal 6 dáta vo forme vhodnej na trénovanie a testovanie. 6 stĺpcov (pre každý žáner 1 stĺpec a hodnoty 0 a 1 pričom, 1 znamená, že je to práve tento žáner)
- O Dáta normalizujem aj pomocou StandardScaler(), ktorý zachová pomery ale upraví hodnoty na čo najmenšie čísla. Ideálne by boli všetky v intervale <-1,1>
- O Na testovanie používam dáta z "test.csv" a na trénovanie z "train.csv", z ktorých ešte vyberám validačné

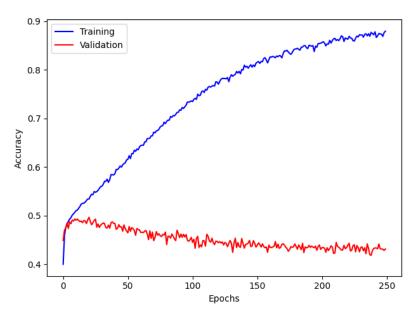
Úloha 2:

Najvyššia dosiahnutá presnosť na validačných a testovacích dátach bola pri použití len 3 vrstvovej siete, kedy sa nedostavilo pretrénovanie. Počet neurónov v skrytých sieťach bol [20,20,6]. Testované to bolo na 250 epochách, kde výsledok sa dostavil už pri 70tej a zvyšok bola úroveň presnosti približne rovnaká s odchýlkou o +-1%.



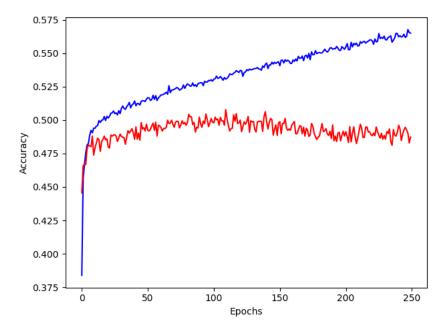
Úloha 3:

 Na preténovanie siete som do nej pridal viac vrstiev a do každej vrstvy aj viac neurónov.



L1/L2 regularizácia:

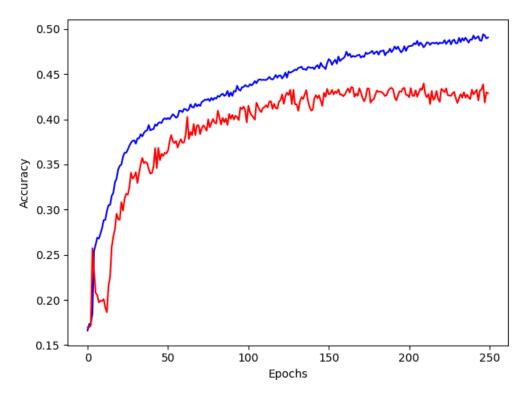
 Použil som zabudovanú funkciunalitu v knižnici tensorflow. S parametrami na regularizáciu L1 = L2 = 0.0001. Po jej aplikovaní na každú vrstvu som dostal takéto výsledky.



o Táto regularizácia sa preukázala zo všetkých ako najlepšia

o <u>Dropout:</u>

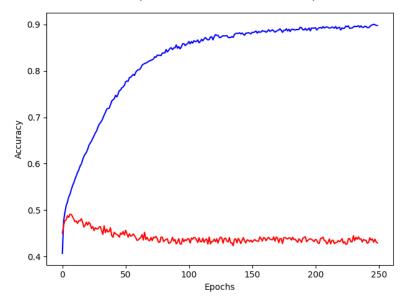
o Realizoval som ho medzi všetkými vrstvami s parametrom 0.6



 Ani zmenou parametra sa mi však nepodarilo dosiahnuť presnosť ako pri L1/L2 regularizácii.

o <u>BatchNormalization:</u>

o Nastavoval som len parameter momentum a epsilon.



o Tento druh regularizácie sa však v mojom prípade vôbec neosvedčil

Úloha 4:

- O Na riešenie som využil už pripravený SVM klasifikátor z knižnice sklearn.
- Jeho trénovanie je extrémne pomalé a v porovní s neurónovou sieťou nedosahuje ani takú presnosť.
- O Najvyššie mnou dosiahnutá presnosť je 44%

						SVM			
11	872	180	247	158	148	64]			
[134	640	189	296	146	144]			
[259	335	421	149	321	173]			
[164	255	90	874	65	172]			
[118	118	209	42	1039	159]			
[108	282	202	403	196	462]]			
	precision			recall	f1-score	support			
		0		0.5	3	0.52	0.52	1669	
		1		0.3	5	0.41	0.38	1549	
		2		0.3	1	0.25	0.28	1658	
		3		0.4	5	0.54	0.49	1620	
		4		0.5	4	0.62	0.58	1685	
		5		0.3	9	0.28	0.33	1653	
accuracy						0.44	9834		
	macro	avg		0.4	3	0.44	0.43	9834	
wei	ghted	l avg		0.4	3	0.44	0.43	9834	

1	EDM					
2	Latin					
3	Pop					
4	Rap					
5	Rock					
6	R&B					