Video kontroler za igrice

Fakultet tehničkih nauka, Novi Sad

Uvod i motivacija

Setimo se našeg upoznavanja sa računarom. Moramo priznati da je bilo komplikovano navići se na kontrolere (tastature, džojstike...). Veliku popularnost mobilnim igrama je donelo to što su intuitivne l interaktivne. Mogu se upravljati u pokretu i u prostoru.

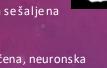
Problem sa kojim se ovde susrećemo je, danas, vrlo jednostavno prevazići zahvaljujući naprednim metodama obrada fotografija. Kada se tome doda i neko pametno prepoznavanje znakova koje bismo mi pokazivali na tim fotografijama, deluje kao nešto što se može iskoristiti kao kotroler.

Ovaj projekat se upravo time bavi. Izdvojeno je 6 znakova koje računar putem kamere, u realnom vremenu, može da prepozna, zahvaljujuci neuronskoj mreži, i samim tim odreaguje na njih. Konkretno, komande su podešene za 'Tazan' video igru. Kako nisamimao direktan pristup interfejsu igre, pravljena je jednostavnija mašina stanja za mapiranje prepoznatih položaja na komande na tastaturi.

Metodologija

Statički se izdvaja region od interesa u kome se očekuje da bude ruka u odgovarajućem položaju.

Vrši se obrada regiona tako što filter istakne samo piksele boje kože.
Nepotrebni pikseli se maskiraju crnim pikselima dok se pikseli kože zamenjuju belim. Uz pomoć dilacije i gaussian blur-a otklanja se šum i tako dobijena maska se šalje na klasifikaciju.



Prethodno obučena, neuronska mreža vrši klasifikaciju i tako proizvodi novu akciju za *mašinu* stanja.

Mašina stanja u zavisnosti od prethodne i dobijene akcije određuje koji će tasteri na tastaturi biti pritisnuti ili oslobođeni.

Skup podataka

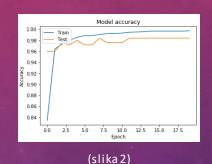
Skup podataka je specifičan, pa je samim tim morao biti posebno generisan i labeliran. Pisana je skripta koja je pomogla u prikupljanju tih podataka. Zbog mini mizacije i skorišćenosti memorije slike su procesirane pre čuvanja tako da su kao takve već bile spremne za ulaz u neuronsku mrežu.

Prikupljeno je po 350 fotografija za svaku komandu i dodatnih 350 za ulaze koji ne prestavljaju ništa. Fotografije su raspoređene u trening, validacioni i test skup, redom u odnosu 80% 10% 10%.



Rezultati

Korišćena je prilično prosta neuronska mreža (slika 1) koja se pokazala veoma uspešno. U samo 15 epoha Postignuta je značajna tačnost od 98% (slika 2) što znači da je naš klasifikator gotovo sigurno prikazivao tačnu klasu za zadati položaj šake.



Model loss

0.06

Train
Test

0.04

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.01

0.02

0.03

0.02

0.03

0.02

0.01

(slika 3)

(slika 1)

dense_13_input: InputLayer

dense 13: Dense

input: (None, 40000)

output: (None, 40000)

(None, 40000)

(None, 128)

(None, 128)

Nakon malo vežbe i strpljenja pokazalo se da video kontroler ne zaostaje mnogo za tastaturom.



Poeni osvojeni kontrolerom



Poeni osvojeni tastaturom

Moguća proširenja

U mnogome bi pomoglo kada bi se imao direktan pristup interfejsu igre. Mogla bi se pisati složenija mašina stanja, a samim tim bi i vreme odziva bilo kraće. Bilo bi moguće izbeći sve neželjene efekte, ubrzala bi se reakcija agenta na kontrolu i smanjilo vreme za navikavanje na kontroler. Složenija mašina stanja otvara mogućnost za kombinovanje više pokreta za redom. Moglo bi se na zanimljivi način, na primer, otpočeti sa ispaljivanjem voća i isto tako zaustaviti.



Kako bi ovakva vrsta kontrolera bila još zanimljivija mogla bi se dodati i dinamička detekcija šake na videu.

Zaključak

Ovakav pristup rešavanju problema je pokazao da ima prostora za unapređenje video igara i poboljšanju užitka. Kada bismo zanemarili naše neiskustvo u upravljanju ovakvom vrstom kontrolera, možemo doći do zaključiti da video kontroler u odnosu na tastaturu odstupa u manje od 2% slučaja.

Uz naprednije modele neuronskih mreža i naprednije tehnike filtriranja slike mogli bismo upravljati iz bilo kog dela sobe koji snimamo kamerom.

