Predikcija konačnog plasmana u igri PUBG

Ognjen Vladisavljević SW-38/2015, Luka Bilić SW-49/2015, Damir Hadžić SW-41/2015

1. Motivacija

Kako su Battle Royale igrice postale popularne, tako se otvorio prostor za nova istrazivanja vezana i za samu igru. Cilj ove vrste igara je da od 100 igraca koji se nalaze na ostrvu, ostanes kao poslednji preziveli. Da bi se stiglo po pobednickog mesta, potrebno je da pronaci oruzja, vozila i sve ostale predmete kojima se olaksava eliminisanje protivnickih igraca. Zbog same kompleksnosti igre, postoji mnostvo parametara koji se menjaju u zavisnosti od strategije za koju se igrac opredelio. Nas motiv je bio da analizom tog mnostva parametara pokusamo tacno da prediktujemo pobednika jedne partije. Gorenavedeni parametri su javno dostupni za preko 65000 igara. Nas cilj je da ih obradimo i obucimo nas model da radi predikciju na osnovu tih igara.

2. Research questions

- **DBNOs** Broj osamucenih (knocked) protivnika
- assists Broj protivnika koje je dati igrac pogodio pre nego sto su ubijeni od strane saigraca.
- **boosts** Broj iskoriscenih predmeta za povecanje stete
- damageDealt Ukupan broj skinutih poena drugim igracima.
- headshotKills Broj ubijenih protivnika pogotkom u glavu.
- heals Broj iskoriscenih predmeta za povecanje zivotnih bodova.
- Id ID igraca.
- killPlace pozicija u mecu po broju ubistava.
- **killPoints** Nezavisno rangiranje igraca na osnovu broja ubistava. Ako je vrednost rankPoints-a razlicita od -1, onda bi svaka 0 u killPoints trebala da se tretira kao "None".
- killStreaks Najveci niz ubistava u kratkom vremenskom periodu.
- kills Broj ubistava protivnckih igraca.prevodi kenjaj nece ni gledati
- **longestKill** Najveca udaljenost izmedju igraca, i protivnika u vreme smrti. Ovo moze da zavara, posto osamucivanje igraca praceno voznjom kola u suprotnom smeru vodi do visokog longestKill parametra.
- matchDuration Duzina meca u sekundima.
- matchId ID meca. Nema istih meceva u train i test skupu podataka.
- matchType String koji odredjuje rezim igre. Standardni rezimi su "solo", "duo", "squad", "solo-fpp", "duo-fpp" i "squad-fpp"; svi ostali rezimi su iz event-ova koji se odrzavaju.
- rankPoints Rangiranje igraca na osnovu parametara razlicitih od samih pozicija osvajanih u prethodnim mecevima.
- revives Broj ozivljavanja saigraca.
- rideDistance Ukupna udaljenost predjena vozilom merena u metrima.
- **roadKills** Broj ubistava iz vozila.
- swimDistance Udaljenost preplivana u metrima.
- teamKills Broj ubijenih saigraca.
- vehicleDestroys Broj unistenih vozila.
- walkDistance Ukupna prepesacena distanca u metrima.
- weaponsAcquired Ukupan broj pokupljenih oruzja.
- winPoints Rangiranje igraca koje se zasniva na pobedama.

- **groupId** ID grupe saigraca u partiji. Ako ista grupa igaca igra vise razlicitih meceva, uvek ce imati razlicit ID.
- numGroups Broj grupa u partiji.
- maxPlace Najgori rang u mecu.maxPlace Worst placement we have data for in the match. This may not match with numGroups, as sometimes the data skips over placements.
- winPlacePerc Ovu vrednost treba da prediktujemo. Predstavlja procenat pozicije igraca u partijama. 1 odgovara prvom mestu dok 0 odgovara poslednjem mestu u partiji. Racuna se na osnovu maxPlace kolone.
 - <Describe here the specific problem you wanted to address with your work. Describe the data set.>

3. Related work

4. Methodology

Samu predikciju smo vrsili ensamble random forest modelom. Medjum, neki od prvobitnih podataka koje smo preuzeli su uticali negativno na sam model koji obucavamo, te smo morali da vrsimo preprocesiranje podataka. Za ovaj zadatak smo vrsili 2 stvari: uklanjanje outliera i label encoding za neke analiticke podatke. Radjeno je visestruko uklanjanje outliera po odredjenim kriterijuma.

Kriterijumi su vecinom bili vezani za igrace koji koriste *cheat*:

- Ubista bez pomeranja
- Velik broj ubistava iz kola
- Velik broj ubistava
- Ubistva sa prevelikih udaljenosti
- Igraci koji su previse setali
- Igraci koji su previse vozili
- Igraci koji su previse plivali
- Igraci koji su promenili vise od 80 oruzja
- Igraci koji su koristili previse predmeta za lecenje

Obelezja kojima je bio potreban label encoding su matchId i groupId. Za ova dva obelezja je vrsena dodela kategorije, da bi se izbeglo pojavljivanje komplikovanih stringva koji sadrze slova i brojeve, i tako dobila jednostavna numericka vrednost.

Dobili smo insipiraciju za dodavnjem novih obelezja na nekim od radova sa slicnom temom. Ova obelezja su izvodjena iz postojecih obelezja iz data set-a.Novo izvedena obelezja su:

- **playersJoined** grupisanje svih igraca sa istim matchId-jem. Potrebno za normalizaciju svih ostalih novoizvedenih obelezja.
- **killsNorm** broj ubistava normalizovan u odnosu na playersJoined.
- damageDeltNorm nacinjena steta normalizavana u odnosu na playersJoined.
- maxPlaceNorm najbolje rangiranje normalizovano u odonsu na playersJoined.
- matchDurationNorm duzina meca normalizovana u odnosu na playersJoined.

5. Discussion

Obzirom da su dataset-ovi ogromni, uzimali smo uzorak nasumicnih redova(sample) iz test/trening skupa. Time smo dobili drugacije i realnije rezultate prilikom svakog pokretanja. Za validaciju smo koristili cross-validation, tako sto smo uzimali odredjeni procenat trening skupa(12%). Za evaluaciju smo koristili MAE(Mean absolute error). Poredili smo tacne vrednosti iz test skupa sa prediktovanim vrednostima. Povecanjem n_estimators parametra smo dobili malo bolje rezultate, kao i promenom max_features parametra. Medjutim rezultati su zbog prethodnog pretprocesiranja podataka vec bili dovoljno dobri i bez dodatnog podesavanja parametara.

6. References

- http://benalexkeen.com/mapping-categorical-data-in-pandas/
- https://www.kaggle.com/