PROJEKTNA DOKUMENTACIJA

Strojno učenje u adaptivnom učenju

Jelena Nemčić, Marin Ovčariček, Zvonimir Sučić, Ivana Žeger Voditelj:

SADRŽAJ

1.	Uvo	d	1
2.	Razı	rada teme	2
3.	Baye	esian knowledge tracing (BKT)	3
	3.1.	Općenito o BKT	3
	3.2.	Ideje	4
	3.3.	Problemi i zadaci	4
	3.4.	Dobivanje BKT parametara	4
		3.4.1. EM (expectation-maximization) algoritam	4
		3.4.2. Grid search i Simulated Annealing	5
	3.5.	Rezultati	5
	3.6.	Poveznice	6
		3.6.1. BKT	6
		3.6.2. Pronalaženje parametara	6
4.	Zaključak		8
5.	Lite	ratura	9

1. Uvod

Uvod rada. Nakon uvoda dolaze poglavlja u kojima se obrađuje tema.

2. Razrada teme

3. Bayesian knowledge tracing (BKT)

3.1. Općenito o BKT

Bayesian Knowledge Tracing koristi Hidden Markov Model i ima 4 osnovna parametra:

- p(L0) vjerojatnost da je korisnik a priori savladao gradivo
- p(G) vjerojatnost da je korisnik pogodio točan odgovor bez da ima potrebno znanje
- p(S) vjerojatnost da je korisnik krivo odgovorio iako ima potrebno znanje
- p(T) vjerojatnost da je znanje prešlo iz NE ZNA u ZNA nakon prilike da se primjeni znanje

Kao izlaz dobivaju se vrijednosti:

- p(L) vjerojatnost ovladavanja vještinom (eng. probability of skill mastery)
- p(C) vjerojatnost da će korisnik ispravno primijeniti vještinu u budućnosti (eng. probability of the student correctly applying the skill on a future practice)

$$p(L_t \mid obs = correct) = \frac{p(L_t) * (1 - p(S))}{p(L_t) * (1 - p(S) + (1 - p(L_t) * p(G))}$$
(3.1)

$$p(L_t \mid obs = wrong) = \frac{p(L_t) * p(S)}{p(L_t) * p(S) + (1 - p(L_t) * (1 - p(G))}$$
(3.2)

$$p(L_{t+1}) = p(L_t \mid obs = correct) + (1 - p(L_t \mid obs = correct)) * p(T)$$
(3.3)

$$p(C_{t+1}) = p(L_{t+1}) * (1 - p(S)) + p(L_{t+1}) * p(G)$$
(3.4)

3.2. Ideje

Prvobitna ideja je bila da se p(L0) računa iz inicijalnih pitanja, vrijednosti p(G) i p(S) bi se prema preporuci iz rada(trebalo bi pronaći kojeg i baciti referencu) stavile na interval [0,0.3], [0,0.1] te bi se p(T) postavio prema preporuci eksperta što ne želimo jer je cilj ovog projekta da smanjimo zadatke eksperata na minimum.

To je ukazalo na potrebu pronalaska algoritama koji bi uz pomoć nekog skupa podataka aproksimirali parametre za BKT.

3.3. Problemi i zadaci

- proučiti parametar p(T)
- proučiti kodove sa githuba kako bi se dobila ideja kako algoritam funkcionira
- napraviti malu implementaciju s malo pitanja i provjeriti radi li
- proučiti parameter fitting uz pomoć EM algoritma, stohastic gradient descenta ili neke druge metode
- kako napraviti input dataset, prikupiti podatke

3.4. Dobivanje BKT parametara

3.4.1. EM (expectation-maximization) algoritam

- iterativni algoritam za pronalaženje (aproksimiranje) najveće izglednosti (eng. maximum likelihood) ili maksimalne a posteriori (MAP) procjene parametara u statističkim modelima
- model ovisi o nepoznatim latentnim varijablama
- EM iteracija sadrži 2 koraka:
 - korak očekivanja (E), koji stvara funkciju za očekivanje log-izglednosti koja se procjenjuje pomoću trenutne procjene parametara, procjenjuju se vrijednosti latentnih varijabli
 - korak maksimizacije (M), koji izračunava parametre distribucije koji maksimiziraju očekivanu log-izglednost pronađenu u E koraku, ti se parametri zatim koriste za procjenu latentnih varijabli u sljedećem E koraku

- primjenjuje se kada želimo odrediti parametre distribucije (normalna, eksponencijalna,...)
- problem: za korištenje potrebo znati distribuciju podataka ili točne vrijednosti (eng. true values) traženih parametara

Kroz ovo istraživanje nije pronađena niti jedna implementacija EM algoritma za aproksimaciju BKT parametara niti je napravljena vlastiti implementacija zbog prevelikog praga znanja matematike.

3.4.2. Grid search i Simulated Annealing

Pronađen je kod napisan u Javi koji računa BKT parametre tehnikom simuliranog kaljenja https://github.com/wlmiller/BKTSimulatedAnnealing. U README na githubu se također spominjao kod koji je bio baza za to, on je koristio običan grid search kako bi izračunao parametre. Oba koda su prevedena u python i prilagođena našim skupovima podataka. Na kraju se ispostavilo da je "simulirano kaljenje" povoljnije te se grid search odbacio.

3.5. Rezultati

- napravljen google forms kviz sa 20 pitanja iz biologije, ispitanici moraju odgovoriti na svih 20 pitanja kako bi podaci ušli u dataset
- napravljena python skripta koja pretvara podatke dobivene iz google formsa u oblik prikladan za treniranje BKT-a i pronalaženje parametara
- pronađen je kod u Javi koji tehnikom simuliranog kaljenja aproksimira parametre za BKT uz pomoć danog dataseta, kod je preveden u python skript
- napravljena python skripta za BKT koja određuje vjerojatnost da je ispitanik naučio/ savladao gradivo
- uz pomoć skripte za aproksimaciju BKT parametara, nađene su njihove vrijednosti za svaku vještinu iz ASSISTMENTS dataseta i pohranjenje u google sheets tablicu
- dobiveni parametri algoritmom simuliranog kaljenja uspoređeni su s onima dobivenima pomoću grid search metode -> vrijednosti parametara su skoro iste, vrlo male razlike
- napravljen google forms kviz sa po 6 pitanja iz 5 koncepata, izračunati su parametri za taj dataset

 BKT kod i kod za aproksimaciju BKT parametara su se dalje koristili u bilježnicama za izgradnju grafa probabilističkim metodama

3.6. Poveznice

3.6.1. BKT

```
https://en.wikipedia.org/wiki/Bayesian_Knowledge_Tracing
http://www.cs.cmu.edu/~./ggordon/yudelson-koedinger-gordon-individual
pdf
https://github.com/CAHLR/pyBKT/blob/master/README.md
https://www.learnlab.org/uploads/mypslc/publications/bca2008v.
pdf
https://www.upenn.edu/learninganalytics/ryanbaker/paper_143.
pdf
https://github.com/yemao616/Bayesian-Knowledge-Tracing
http://www.cs.cmu.edu/~./ggordon/yudelson-koedinger-gordon-individual
pdf
https://www.fi.muni.cz/~xpelanek/publications/umuai-overview.
pdf
https://medium.com/@joyboseroy/modelling-a-students-learning-34375b01
https://www.math.vu.nl/~sbhulai/publications/data_analytics2018c.
pdf
```

3.6.2. Pronalaženje parametara

```
https://www.fmrib.ox.ac.uk/datasets/techrep/tr00yz1/tr00yz1/node9.html
https://github.com/wlmiller/BKTSimulatedAnnealing/blob/master/
computeKTparams_SA.java
https://www.upenn.edu/learninganalytics/ryanbaker/paper_143.
pdf
https://educationaldatamining.org/files/conferences/EDM2018/
papers/EDM2018_paper_14.pdf
http://yudelson.info/hmm-scalable/
```

https://www.educationaldatamining.org/EDM2015/proceedings/short364-367.pdf

https://concord.org/wp-content/uploads/2016/12/pdf/tracking-student-ppdf

https://tinyheero.github.io/2016/01/03/gmm-em.html

https://machinelearningmastery.com/expectation-maximization-em-algorihttp://rstudio-pubs-static.s3.amazonaws.com/1001_3177e85f5e4840be840chtml

https://www.colorado.edu/amath/sites/default/files/attached-files/em_algorithm.pdf

4. Zaključak

Zaključak.

5. Literatura

Strojno učenje u adaptivnom učenju

Sažetak

Sažetak na hrvatskom jeziku.

Ključne riječi: Ključne riječi, odvojene zarezima.

Title

Abstract

Abstract.

Keywords: Keywords.