Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Dáta

Embedding za

nákladov na pacienta

Priprava na otázky posudkov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Marián Kravec školiteľ: MSc. František Dráček

Obsah

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Dát

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky s posudkov

Motivácia a ciele práce

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky s posudkov

Príprava na otázky s posudkov

- Slovenské zdravotníctvo má nízku mieru využitia dostupných dát.
- Predikcia budúcich nákladov pacienta môže zlepšiť plánovanie a prerozdelenie zdrojov.
- Ciele:
 - Navrhnúť a implementovať spôsob transformácie záznamov pacienta do číselných vektorov (embedding).
 - Navrhnúť a implementovať systém na predikciu budúcich nákladov pacienta na základe jeho historických záznamov.
- Výsledky práce:
 - Embedované atribúty spĺňali vlastnosť blízkosti podobných záznamov.
 - Systém na predikciu budúcej nákladovej skupiny pacienta mal presnosť 39.9% (84.4% v prípade povolenia chyby o jednu kategóriu).

Obsah

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele prác

Dáta

Embedding záznamo

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky posudkov

Motivacia a ciele prace

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky s posudkov

Dáta

- Umelo generované dáta podľa štruktúry NCZI: 173 355 pacientov, 133 miliónov záznamov.
- Typ dát: poistné dáta.
- Dve skupiny záznamov (datasety):
 - Výkony ambulantnej zdravotnej starostlivosti
 - Predpísané lieky
- Jeden záznam: informácia o jednom výkone/lieku konkrétneho pacienta.
- Použité atribúty:
 - Dátum záznamu
 - Vek pacienta
 - Medicínsky výkon
 - Liek
 - Diagnóza
 - Cena výkonu/lieku

Motivácia a ciele práce

Data

Embedding zázr

redikcia buducich nákladov na pacienta



Obsah

Motivácia a ciele práce

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacient

Príprava na otázky s posudkov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

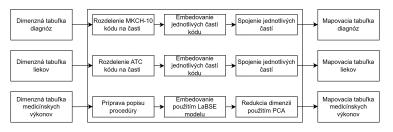
> riprava na otazky s osudkov



Embedding záznamov

nákladov na pacient

- Každý záznam reprezentovaný vektorom (embedding) z 4 častí:
 - Časová pečiatka (vek pri udalosti)
 - Diagnóza (MKCH-10, hierarchické embeddingy)
 - Liek (ATC, hierarchické embeddingy)
 - Výkon (LaBSE embedding popisu + PCA)
- Cieľ: podobné záznamy majú podobné vektory (Euclidovská vzdialenosť).
- Overenie: klastrovanie, výpočty podobností.



Motivácia a ciele práce

Embedding záznamov

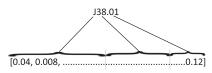
Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky posudkov

- Odhad veku pacienta v dňoch v čase záznamu.
- Určená podľa veku pacienta v rokov v čase prvého záznamu a časovým rozdielom (v dňoch) medzi dátumami prvého a daného záznamu.
- Chyba: v priemere štvrťrok, nanajvýš polrok.

[znak][dvojčíslie].[dvojčíslie]

- Hierarchický kód.
- Každá časť kódovaná samostatne a následne spojené dohromady.
- Príklad:
 - J Choroby dýchacej sústavy
 - J3 Iné choroby dýchacích ciest
 - J38 Choroba hlasiviek a hrtana
 - J38.0 Obrna hlasiviek a hrtana
 - J38.01 Jednostranná čiastočná obrna hlasiviek a hrtana



Motivácia a ciele prác

Date

Embedding záznamov

nákladov na pacienta



Predikcia budúcich nákladov na pacienta

posudkov

Embedujeme ATC kód.

[znak][dvojčísle][dvojica znakov][dvojčíslie]

- Hierarchický kód.
- Každá časť kódovaná samostatne a následne spojené dohromady.
- Príklad:
 - N Centrálna nervová sústava
 - N02 Analgetiká
 - N02B Iné analgetiká a antipyretiká
 - N02BA Kyselina salicylová a deriváty
 - N02BA01 Acylpyrín

- Embedujeme textový popis výkonu.
- Vyskúšané modely:
 - Language-agnostic BERT sentence embedding model (LaBSE)
 - ► Lemmatizer + Word2vec model
- Redukcia dimenzionality pomocou PCA, počet dimenzii vyberaný tak aby zachovávali 90% variancie.



Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Duite

Embedding záznamov

Predikcia budúcich

nákladov na pacienta

Priprava na otazky s posudkov

- Diagnózy a lieky:
 - Porovnanie podobností (obrátená hodnota vzdialenosti) dvojíc niekoľkých náhodne vybraných prípadov.
 - Klastrovanie (K-means) a následné kontrola distribúcii hlavných kategórii prípadov v klastroch.
- Výkony: klastrovanie a následná vizuálna kontrola obsahu náhodne vybraných klastrov.

nákladov na pacient

Príprava na otázky posudkov

Diagnózy

Code B	Similarity
G40.09	2.77
H40.09	0.53
H18.80	0.46
H40.09	0.54
H18.80	0.45
H18.80	0.84
	G40.09 H40.09 H18.80 H40.09 H18.80

Lieky

LICITY		
Code A	Code B	Similarity
C01EB15	C01CA04	1.24
C01EB15	C10AA07	0.54
C01EB15	J01CA04	0.45
C01CA04	C10AA07	0.64
C01CA04	J01CA04	0.48
C10AA07	J01CA04	0.38

Diagnózy

Cluster ID	Cluster size	Frequency of first level values
0	654	C: 654,
1	2092	M: 2092,
2	766	Y: 766,
3	543	S: 543,
4	786	Z: 786,
5	1100	T: 1100,
6	1067	X: 1067,
7	620	H: 496, U: 124,
8	752	S: 752,
9	1770	M: 1770,
10	739	Q: 739,
11	584	D: 584,
12	507	F: 507,
13	958	W: 958,
14	556	E: 556,
15	491	A: 491,
16	553	O: 553,
17	627	K: 627,
18	872	V: 872,
19	521	G: 521,
20	463	L: 463,
21	420	R: 420,
22	465	B: 465,
23	717	J: 319, P: 398,
24	568	I: 568,
25	535	N: 535,

Lieky

Cluster ID	Cluster size	Frequency of first level values
0	8645	C: 8645,
1	19132	N: 19132,
2	9322	L: 8657, S: 665,
3	11734	A: 11734,
4	7159	B: 7159,
5	9526	V: 9526,
6	4681	R: 4681,
7	14732	C: 14732,
8	7237	V: 7237,
9	4031	M: 3987, P: 44,
10	3599	G: 3599,
11	2367	N: 2367,
12	9032	D: 1266, G: 897, H: 1136, J: 5733
13	6093	N: 6075, P: 18,

Motivácia a ciele práce

Dala

Embedding záznamov

nákladov na pacient

Medicínske výkony

Kluster 215:

```
Výber vhodných príjemcov pre kadaverózny transplantát z listiny cakatelov
Transplantácia pečene (UH+90301)
Transplantácia obličky (UH+90101)
Transplantácia obličky
Voľná transplantácia šliach
Odobratie chrupkového alebo kostného materiálu na voľnú transplantáciu
Odber pečene na transplantáciu
Transplantácia pečene
Transplantácia pankreasu
Odobratie orgánov alebo časti orgánov na transplantáciu: Pankreas
Odobratie orgánov alebo časti orgánov na transplantáciu: Oblička
Odobratie orgánov alebo časti orgánov na transplantáciu: Srdce
Odobratie orgánov alebo časti orgánov na transplantáciu: Kostná dreň
Odobratie orgánov alebo časti orgánov na transplantáciu: Rohovka
Odobratie orgánov alebo časti orgánov na transplantáciu: Týmus
Odobratie kostného alebo chrupkového materiálu na transplantáciu
Odber kostnej drene na účely transplantácie
Indikácia darcu na odber orgánov na transplantáciu
Celotelové ožarovanie pre transplantáciu kostnej dreni
Transplantácia obličiek
Transplantácia srdca
Transplantácia pečene
Transplantácia pankreasu
Transplantácia pľúc
Transplantácia rohovky
Transplantácia skléry
Transplantacia sklery - naklady suvisiace s odberom sklery
Voľný šľachový transplantát
voľný šľachový transplantát
Transplantácia kostnej drene
```

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Data

Embedding záznamov

nákladov na pacienta



Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Medicínske výkony

Embedding záznamov

nákladov na pacienta

posudkov

Kluster 45:

Rozbor a plánovanie (komplexná analýza).

Zhodnotenie výsledkov komplexného hemokoagulacného vyšetrenia a klinická interpretácia porúch Vyhodnotenie KOS a záverecná správa.

Zhodnotenie výsledkov a záver

Resekcia močovodu a reanostomáza

Resekcia a rekonštrukcia žlčových ciest pri nádoroch

Vyhodnotenie KOS a záverečná správa

Vyhodnotenie sociálnej starostlivosti a záverečná správa

vWF antigén - vyšetremie farmakokinetiky a monitorovanie liečby

vWF Ricof - vyšetremie farmakokinetiky a monitorovanie liečby

Faktor VII - vyšetrenie farmakokinetiky a monitorovanie liečby

Faktor VIII - vyšetrenie farmakokinetiky a monitorovanie liečby

Faktor IX - vyšetrenie farmakokinetiky a monitorovanie liečby

Počítačové zhodnotenie polysomnografického záznamu a zhodnotenie lekárom

Papilosfinkterotómia a odstránenie konkrementov zo žlčových ciest

Papilosfinkterotómia a odstránenie konkrementov

Papilosfinkterektómia a odstránenie konkrementov zo žlčových ciest alebo pankreatického vývodu

SVLZ - Spoločné vyšetrovacie a liečebné zložky

Obsah

Motivácia a ciele práce

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky s posudkov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práci

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

- 1. Načítanie dát pacienta, embedding a normalizácia.
- 2. Výpočet počtu záznamov na budúci rok.
- 3. Predikcia budúcich záznamov.
- 4. Predikcia cenových kategórii budúcich záznamov.
- 5. Výpočet cenovej kategórie pacienta.



- Hyperparametre modelov nastavované lokálne na podskupine pacientov.
- Finálne modely trénované na serveri na plnohodnotnom datasete.

Motivácia a ciele práce

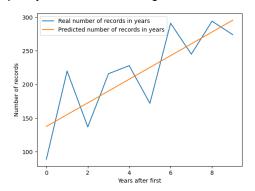
Dat

Embedding zázna

Predikcia budúcich nákladov na pacienta



- Testované metódy:
 - Polynomialna regresia počtu záznamov z predchádzajúcich rokov.
 - Generovanie nových záznamov kým generovaná časová pečiatka nepresiahne rok od posledného skutočného záznamu.
- Najlepší výsledok: lineárna regresia.



Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

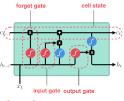


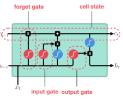
Predikcia budúcich záznamov

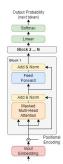
- Testované modely:
 - Long short-term memory.
 - Decoder-only transformer.
- Vstup: posledných n (veľkosť okna/kontextu) záznamov pacienta.
- Výstup: predikcia nasledujúceho záznamu.
- Chybová funkcia: Subpart weighted MSE

$$SubpartWeightedMSE = \frac{1}{p}\sum_{j=1}^{p}(\frac{1}{l_{j}}\sum_{i=1}^{l_{j}}(Y_{s_{j}+i}-\hat{Y}_{s_{j}+i})^{2}).$$

- Optimalizované hyperparametre:
 - Hĺbka modelu (počet vrstiev).
 - Šírka modelu (LSTM).
 - Počet hláv (Transformer).
 - Dropout rate.







Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Predikcia budúcich nákladov na pacienta



Predikcia budúcich záznamov - trénovanie a validácia

LSTM

Transformer

Number of layers	Width of layer	Train loss	Validation loss	Number of layers	Number of heads	Train loss	Validation loss
	196	0.4921	0.6389		7	0.5057	0.6276
3	392	0.4472	0.6517	3	14	0.5035	0.6266
	784	0.4114	0.6535		49	0.5103	0.6297
	196	0.5156	0.6326		7	0.4737	0.6416
6	392	0.4786	0.6452	6	14	0.4714	0.6398
	784	0.4285	0.6493		49	0.4716	0.6439
	196	0.5983	0.6278		7	0.4624	0.6537
12	392	0.5822	0.6292	12	14	0.4301	0.6704
	784	0.5780	0.6268		49	0.4119	0.6729

Najlepší model pri lokálnom trénovaní: Decoder-only Transformer, 3 vrstvy, 14 hláv, 20% dropout rate.

Chyba pri trénovaní na serveri:

Trénovacia: 0.4005 Validačná: 0.5200

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

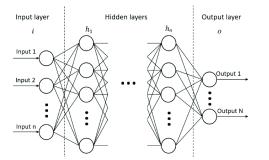
Predikcia budúcich nákladov na pacienta



Vstup: jeden záznam pacienta.

Výstup: jedna z 9 cenových kategórii.

 Vyskúšané jednoduchšie modely: Gradient boosting, Ridge regression



Category	Interval
1	[0,1)
2	[1,5)
3	[5,10)
4	[10,20)
5	[20,50)
6	[50,100)
7	[100,200)
8	[200,500)
9	$[500,\infty)$

Motivácia a ciele práce

Data

Embedding zaznamo

Predikcia budúcich nákladov na pacienta



Predikcia cenovej kategórie záznamu - trénovanie a validácia

- Optimalizované hyperparametre:
 - Hĺbka modelu.
 - Veľkosti jednotlivých vrstiev.
 - Aktivačné funkcie medzi vrstvami.
 - Chybová funkcia (MSE, Cross Entropy, NLL).
- Miera kvality modelu: presnosť.

Depth	Layer	Activation	Mean square error		Cross entropy		Negative log likelihood	
Depth	sizes	functions	functions Test Validat		Test	Validation	Test	Validation
			accuracy	accuracy	accuracy	accuracy	accuracy	accuracy
0	0	0	63.2%	63.0%	63.5%	63.3%	62.9%	62.6%
	[98]	[GELU]	74.5%	74.3%	72.8%	72.6%	73.2%	73.0%
	[ao]	[Tanh]	71.3%	71.0%	70.9%	70.6%	71.1%	70.9%
1	[392]	[GELU]	76.6%	76.3%	74.2%	74.0%	75.5%	75.2%
1		[Sigmoid]	70.8%	70.6%	69.9%	69.6%	70.2%	70.0%
	[196]	[GELU]	75.9%	75.6%	74.1%	73.8%	74.1%	73.8%
		[LeakyReLU]	76.0%	75.8%	75.5%	75.3%	74.1%	74.0%
	[98, 48, 24]	[GELU, GELU, GELU]	74.4%	74.2%	72.0%	71.8%	72.2%	72.0%
		[Sigmoid, ReLU, Tanh]	69.7%	69.5%	69.7%	69.4%	70.3%	70.1%
3	[392, 196, 98]	[GELU, GELU, GELU]	77.7%	77.5%	75.2%	75.0%	75.5%	75.3%
		[SiLU, ReLU, GELU]	77.4%	77.2%	74.8%	74.5%	75.2%	75.0%
	[196, 196, 196]	[GELU, GELU, GELU]	77.2%	77.0%	74.7%	74.3%	75.0%	74.7%
		[ReLU, Sigmoid, SiLU]	76.7%	76.5%	73.9%	73.7%	75.0%	74.8%

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivacia a ciele prace

Date

Embedding zaznai

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

mprava na otazky s osudkov





Predikcia budúcich nákladov na pacienta

posudkov

- Najlepší model pri lokálnom trénovaní:
 - 8 vrstiev.
 - Šírky vrstiev: [588, 294, 147, 49, 98, 36, 18, 9].
 - Aktivačné funkcie medzi vrstvami: [SiLU, GELU, Sigmoid, GELU, SiLU, GELU, LeakyReLU, Softmax].
 - Chybová funkcia: MSE.
- Presnosť pri lokálnom trénovaní:

Trénovacia: 78.3%Validačná: 78.0%

Presnosť pri trénovaní na serveri:

Trénovacia: 80.2%Validačná: 80.1%

- Validačná presnosť najlepšieho Gradient boosting: 71.4%
- Validačná presnosť najlepšieho Ridge regression: 66.9%

Predikcia cenovej kategórie pacienta - validácia

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivácia a ciele práce

Data

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Priprava na otázky s posudkov

AAAAAAAAAAAAAA

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Motivacia a ciele praci

Dát

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Priprava na otázky s posudkov

Ďakujem za pozornosť

Obsah

Motivácia a ciele práce

Predikcia budúcich

nákladov na pacienta

Dáta

Linboading Zaznamo

nákladov na pacienta

Príprava na otázky s posudkov

Motivácia a ciele práce

Dáta

Embedding záznamov

Predikcia budúcich nákladov na pacienta

Príprava na otázky s posudkov

Príprava na otázky s posudkov



THE BEST THESIS DEFENSE IS A GOOD THESIS OFFENSE.

zdroj: XKCD (https://xkcd.com/1403/)