# Препознавање слова

– Истраживање података 1 –

Аутор: Лазар Васовић, 99/2016 Математички факултет, 2019

#### Замисао

- Генерализација (уопштавање)
- Индуктивно закључивање (од посебног ка општем)
- Модел законитости у подацима
- ◆ Класификација → препознавање врсте објекта
- Учење/тренирање и примена наученог
- Реализација горњег на скупу слова

#### Скупподатака

- Велика слова енглеске абецеде
- Црно-беле правоугаоне растерске слике
- 20 фонтова, случајно изобличавање
- 20.000 инстанци, 26 категорија
- ◆ Слике трансформисане у 16 нумеричких улазних атрибута → статистичке особине расподеле пиксела: димензије, средње вредности и одступања, корелације...

A A A A A A A A A BBDBBBDABCC Cc Lccca JFF OFF FFF KKKKKKKK SsSSSSSS S  $X_{X}XXXXXXXX$ 

										_
	slovo	x_kutija	y_kutij	ja Širina	visina	broj_j	piksela	x_mean	y_mean	x2_var
1	T	2	2	8 3	5		1	8	13	0
2	I		5 .	12 3	7	,	2	10	5	5 5
3	D	4	1 .	11 6	8	,	6	10	6	5 2
4	N	7	7	11 6	6		3	5	9	4
5	G	2	2	1 3	1		1	8	6	6
6	S	4	1 .	11 5	8		3	8	8	6
7	В	4	1	2 5	4		4	8	7	6
8	Α	-	1	1 3	2	2	1	8	2	2 2
9	J	2	2	2 4	4		2	10	6	5 2
10	M	11	1 '	15 13	9		7	13	2	2 6
	slovo	y2_var	xy_kor	x2y_mea	n xy2_	mean	x_ivice	xivy_kor	y_ivice	yivx_kor
1	Т	6	6		10	8	0	8	0	8
2	I	4	13		3	9	2	8	4	10
3	D	6	10		3	7	3	7	3	9
4	N	6	4		4	10	6	10	2	8
5	G	6	6		5	9	1	7	5	10
6	S	9	5		6	6	0	8	9	7
7	В	6	7		6	6	2	8	7	10
8	Α	2	8		2	8	1	6	2	7
9	J	6	12		4	8	1	6	1	7
10	M	2	12		1	9	8	1	1	8

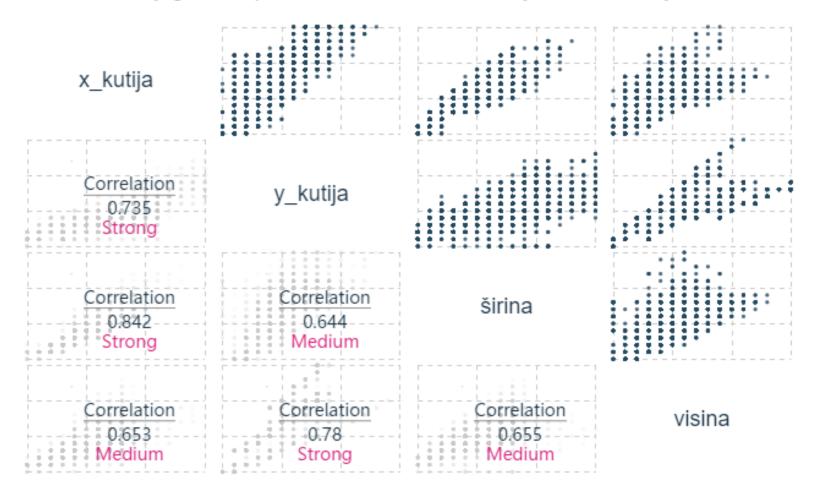
#### Скупподатака

- Вишедимензиони подаци
- Сви улазни квантитативни, циљни именски
- Сви дискретни (16 односно 26 вредности)
- Сви нумерички у целобројном интервалу [0, 15]
- ◆ Нема недостајућих нити бланко вредности
- Нема некоректних нити дуплираних слогова

#### Анализа података

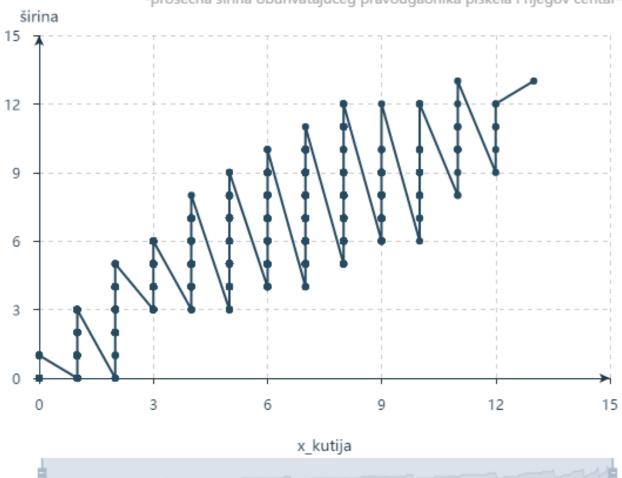
- Расподеле вредности атрибута махом се уклапају у познате расподеле: нормалну, експоненцијалну...
- Атрибути махом некорелисани у пару, са неколико битних изузетака
- Нема потребе за претпроцесирањем
- ◆ Надаље су слогови подразумевано подељени на тренинги тест скуп у односу 70-30%

#### Dijagram raspršenih vrednosti atributa i njihovih korelacija



#### Pseudolinearna zavisnost širine kutije i x koordinate njenog centra

-prosečna širina obuhvatajućeg pravougaonika piskela i njegov centar-



### Дрвета одлучивања

- Хантов алгоритам → подела слогова према тестном атрибуту који максимизује одређени критерујим, прављење стабла категорисања
- С5.0 → ентропија, информациона добит, nарно дрво, најмање две инстанце у листу
- Матрица конфузије није помогла

Results for output field slovo
--------------------------------

Comparing \$C-slovo with slovo

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	13,392	95.58%	5,180	86.49%
Wrong	619	4.42%	809	13.51%
Total	14,011		5,989	

### Дрвета одлучивања

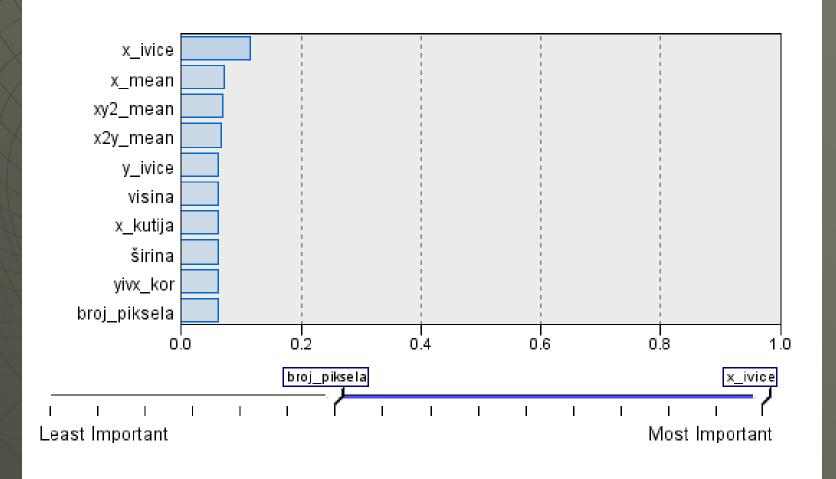
- Али зато додатне погодности алгоритма јесу
- Појачавање (бустовање) → итеративно побољшавање класификатора
- ◆ Расејавање атрибута → анализа и искључивање оних небитних
- Унакрсна валидација → тестни блокови

Comparing \$C-slovo with slovo

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	13,982	99.79%	5,626	93.94%
Wrong	29	0.21%	363	6.06%
Total	14,011		5,989	

#### Predictor Importance

Target: slovo



### Дрвета одлучивања

- Одлично се показало и дрво направљено над редукованим скупом атрибута, из којег су избачени висококорелисани
- Честе грешке → "F" и "P", "H" и "P", "H" и "R", "I" и "J", "К" и "Х", дакле, визуелно слична слова
  - Results for output field slovo
    - Comparing \$C-slove with slove

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	13,926	99.39%	5,453	91.05%
Wrong	85	0.61%	536	8.95%
Total	14,011		5,989	

### Дрвета одлучивања

- С&RT→ Гинијев индекс, бинарно дрво, ограничена дубина стабла
- lacktriangle CHAID, QUEST ightarrow подједнако лоши модели
  - Results for output field slovo
    - Comparing \$R-slovo with slovo

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	7,448	53.16%	3,208	53.56%
Wrong	6,563	46.84%	2,781	46.44%
Total	14,011		5,989	

# Дрвета одлучивања

 DecisionTreeCla ssifier→ Гинијев индекс, чисти или минимални листови, без одсецања

Izvestaj	klas	ifikacije:			
_		precision	recall	fl-score	support
	A	0.88	0.96	0.92	232
	В	0.82	0.80	0.81	235
	С	0.93	0.88	0.90	183
	D	0.82	0.82	0.82	219
	E	0.87	0.87	0.87	247
	F	0.81	0.82	0.82	239
	G	0.81	0.85	0.83	205
	H	0.77	0.83	0.80	224
	I	0.90	0.93	0.92	240
	J	0.91	0.88	0.89	209
	K	0.88	0.81	0.84	226
	L	0.95	0.86	0.90	223
	M	0.94	0.92	0.93	249
	N	0.91	0.91	0.91	231
	0	0.79	0.83	0.81	245
	P	0.86	0.84	0.85	239
	Q	0.87	0.80	0.83	253
	R	0.79	0.84	0.81	227
	S	0.81	0.86	0.83	224
	T	0.91	0.87	0.89	244
	U	0.91	0.92	0.92	259
	V	0.90	0.90	0.90	249
	W	0.94	0.93	0.93	222
	X	0.90	0.92	0.91	219
	Y	0.89	0.90	0.89	231
	Z	0.91	0.88	0.89	226
accur	acy			0.87	6000
macro	avg	0.87	0.87	0.87	6000
weighted	avg	0.87	0.87	0.87	6000

Test skup: Matrica konfuzije: Α Х Y В C D Ε F G т U V W Z Α . . . В . . . C . . . D . . . Ε . . . F G Н . . . Ι . . . J . . . K . . . L . . . М . . . Ν . . . . . . Ρ . . . Q R S Т U . . . v . . . W . . . Х Y Z 

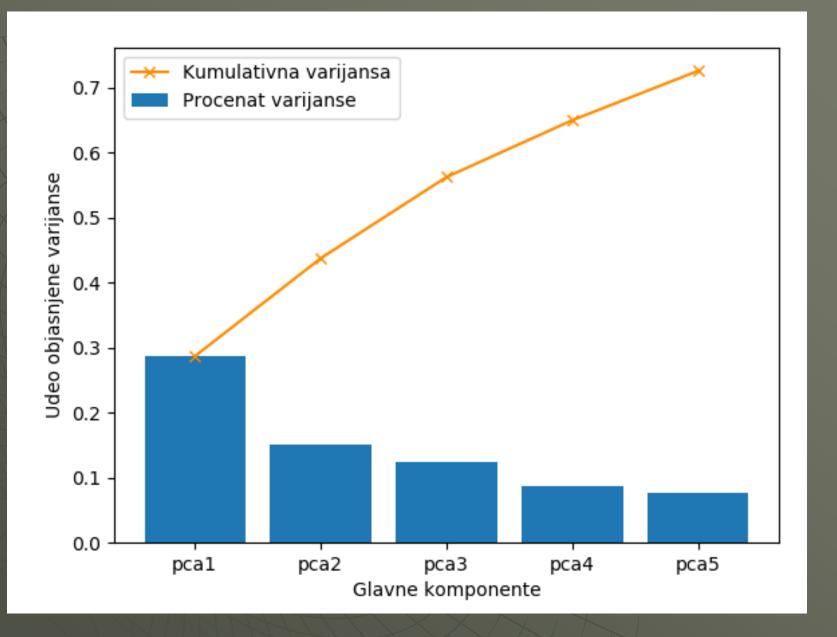
#### Vaznost prediktora: x kutija 0.010274 y kutija 0.016941 sirina 0.010076 visina 0.014296 broj piksela 0.017669 0.048655 x mean 0.055109 y mean 0.068161 x2 var y2 var 0.119419 0.063463 xy kor x2y mean 0.083342 xy2 mean 0.086849 x ivice 0.137278 xivy kor 0.099428 y ivice 0.114702 yivx kor 0.054338 dtype: float64

### Неуронска мрежа и слично

- ◆ MLPClassifier → стохастички градијентни спуст, унакрсном валидацијом изабрана ReLU за активациону функцију, прец. 92% на тест
- Занимљивост→ нема већег мешања "F" и "P", али има "R" и "B", "E" и "G", као и "K" и "X"
- Још неки алг. → анализа дискриминанти (70%), Бајесова мрежа (71%), логистичка регресија (78%), случајна дрвета (82%), SPSS вишеслојни перцептрон (86%), случајна шума (93-94% на тест скупу, пример дист. учења у ансамблу)

### Редукција и потпорни вектори

- РСА → анализа главних компоненти, циљ да што мање димензија објасни што већи удео варијансе, фактори су лин. комб. атрибута, SPSS предлаже првих пет фактора (70% вар.), у Python-у тестирано за све комбинације
- SVM/SVC → класификација подржавајућим векторима, раздвајајућа хиперраван



### Редукција и потпорни вектори

- lacktriangle Прва слика ightarrow SVM на пет фактора
- lacktriangle Друга слика ightarrow SVM на полазном скупу
- ▶ Без неважних предиктора прец. 72%
  - Results for output field slovo
    - Comparing \$S-slove with slove

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	6,978	49.8%	2,956	49.36%
Wrong	7,033	50.2%	3,033	50.64%
Total	14,011		5,989	

- Results for output field slovo
  - Comparing \$S-slovo with slovo

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	12,134	86.6%	5,139	85.81%
Wrong	1,877	13.4%	850	14.19%
Total	14,011		5,989	

## Редукција и потпорни вектори

- ◆ Python → бољи резултати
- ◆ SVM на пет фактора  $\rightarrow$  76%
- $\bullet$  SVM на полазном скупу  $\to$  97%
- Кернел RBF (radial basis function)
- ◆ Мешање "F" и "P", "D" и "H"

#### Лењи класификатори

- KNN → k најближих суседа, имплицитни модел, еуклидско растојање, k = {3, 4, 5}
- lacktriangle Друга слика  $\to$  k = 1, најбољи лењи модел
  - Results for output field slovo
    - Comparing \$KNN-slovo with slovo

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	13,731	98%	5,702	95.21%
Wrong	280	2%	287	4.79%
Total	14,011		5,989	

- Results for output field slovo
  - Comparing \$KNN-slovo with slovo

'Partition'	1_Training		2_Testing	
Correct	14,011	100%	5,712	95.37%
Wrong	0	0%	277	4.63%
Total	14,011		5,989	

#### Лењи класификатори

- ◆ Python → унакрсна валидација бира k = 4, еуклидско растојање, тежинске суседе, за алгоритам имплицитно kd дрво, прец. 96%
- Вероватносни класификатори → MNB (58%), GNB (67%), обичан наивни Бајес (76%)

Izvestaj klasifikacije:											
		precision	recall	fl-score	support						
accui	racy			0.76	6000						
macro	avg	0.77	0.76	0.76	6000						
weighted	avg	0.77	0.76	0.76	6000						

#### Најбољи на факторима

- ◆ Најбоље се показали → SVM и KNN
- Учинак на факторима (п је број компоненти)
  добијеним из анализе главних компоненти

n	16	15	14	13	12	11	10	9	8
KN	N 95	96	95	95	95	95	93	92	91
SVI	M 97	97	97	97	96	96	95	93	91
	n	7	6	5	4	3	2	1	
	KNN	88	84	74	63	41	22	13	
	SVM	89	85	76	65	44	20	6	

