ŽILINSKÁ UNIVERZITA V ŽILINE FAKULTA RIADENIA A INFORMATIKY

DIPLOMOVÁ PRÁCA

Študijný odbor: Informačné systémy - Spracovanie dát

Oľga Chovancová

Nástroj pre fuzzifikáciu numerických hodnôt

Vedúci: Ing. Miroslav Kvaššay, PhD.

Reg.č. 6/2016

Máj 2017

ŽILINSKÁ UNIVERZITA V ŽILINE, FAKULTA RIADENIA A INFORMATIKY.

ZADANIE TÉMY DIPLOMOVEJ PRÁCE.

Študijný program : Informačné systémy

Zameranie: Spracovanie dát

Meno a priezvisko	Osobné číslo
Oľga Chovancová	556217
ázov práce v slovenskom aj anglickom jazyku	
Nástroj pre fuzzifikáciu numerických hodnôt	
Tool for fuzzification of numerical values	
adanie úlohy, ciele, pokyny pre vypracovanie	(Ak je málo miesta, použite opačnú stranu)
Cieľ diplomovej práce: Cieľom diplomovej práce je experimentálne porovnať a numerických hodnôt.	lgoritmy, ktoré slúžia pre fuzzifikáci
Obsah: 1. Oboznámenie sa s problematikou fuzzifikácie (trans gvistické).	formácie numerických hodnôt na lin
2. Rozbor existujúcich algoritmov pre fuzzifikáciu num 3. Implementácia vybraných algoritmov fuzzifikácie v 4. Experimentálne porovnanie implementovaných algor	jazyku C++.
4. Experimentame porovname implementovanych algor	itiliov na roznych vystupnych dataci.
Meno a pracovisko vedúceho DP: Ing. Miroslav Meno a pracovisko tútora DP:	/ Kvaššay, PhD., KI, ŽU

Čestné prehlásenie

Prehlasujem, že som diplomovú prácu *Nástoj pre fuzzifikáciu numerických hodnôt* vypracovala samostatne pod vedením ..., a uviedla v nej všetky použité literárne a iné odborné zdroje v súlade s právnymi predpismi, vnútornými predpismi Žilinskej univerzity a vnútornými aktmi riadenia Žilinskej univerzity a Fakulty riadenia a informatiky.

V Žiline, dňa XX.05.2017

Oľga Chovancová

Poďakovanie

Na tomto mieste by som chcela poďakovať vedúcemu diplomovej práce.... za cenné pripomienky a odborné rady, ktorými prispel k vypracovaniu tejto diplomovej práce. Taktiež ďakujem môjmu Zároveň ďakujem mojej rodine a priateľom za ich nekonečnú podporu a trpezlivosť.

V Žiline, dňa XX.05.2017

Oľga Chovancová

Abstrakt

Chovancová Oega: *Nástroj pre fuzzifikáciu numerických hodnôt* [Diplomová práca] Žilinská Univerzita v Žiline, Fakulta riadenia a informatiky, Katedra informatiky.

Vedúci: Ing. Miroslav Kvaššay, PhD.

Stupeň odbornej kvalifikácie: Inžinier** Informatiky

Cieľom diplomovej práce je experimentálne porovnať algoritmy, ktoré slúžia pre fuzzifikáciu numerických hodnôt.

- 1. Oboznámenie sa s problematikou fuzzifikácie (transformácie numerických hodnôt na lingvistické). 2. Rozbor existujúcich algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt.
- 3. Implementácia vybraných algoritmov fuzzifikácie v jazyku C++. 4. Experimentálne porovnanie implementovaných algoritmov na rôznych výstupných dátach.

Kľúčové slová: fuzzy, TODO

Abstract

Chovancová Oega: *Tool for fuzzification of numerical values* [Diploma thesis]
University of Žilina, Faculty of Management Science and Informatics, Department of Informatics

Tutor: Ing. Miroslav Kvaššay, PhD.

Qualification level: Masters of Informatics

The aim of the thesis is to compare experimental algorithms that are used for Fuzzification numerical values.

TODO

1. This introduction to the Fuzzification (numeric values to transform linguistic). 2. Analysis of the existing algorithms for fuzzification numerical values. 3. Implementation of selected algorithms Fuzzification in C ++. 4. Experimental comparison algorithms implemented on different output data. Key words: fuzzy, entropy, TODO

Obsah

Ú	vod		14
1	Ana	alýza súčasného stavu	15
2	Cie	ľ práce	16
3	Teo	retické východiská práce	17
	3.1	Získavanie znalostí z databáz	17
	3.2	Fuzzy logika	17
	3.3	Meranie Entropie	17
		3.3.1 Shannonova Entropia	17
	3.4	TODO INE	18
	3.5	Záver	18
4	Ana	alýza existujúcich algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt	19
	4.1	Fuzzy klasifikátor s možnosťou výberu na základe fuzzy entropie	19
		4.1.1 Opis upravenej fuzzy entropie	19
		4.1.2 Algoritmus FEBFC	20
		4.1.3 Multi-interval discretization of continuous-valued attributes for	
		classification learning	20
	4.2	Záver	20
5	Iple	ementácia algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt	21

	5.1	Implementácia Algoritmu FEBFC	21
	5.2	TODO = DRUHY algoritmus	21
	5.3	TODO INE	21
	5.4	Záver	21
6 Experimentálny výskum		perimentálny výskum	22
	6.1	Parametre, určujúce kvalitu fuzzifikácie	22
	6.2	Priebeh experimetnov - použité dátové množiny	22
	6.3	Výsledky a vyhodnotenie experimentov pre vybraté dátové množiny	22
	6.4	Zhrnutie výsledkov	22
	6 5	Závon	20

Zoznam obrázkov

Zoznam tabuliek

Zoznam skratiek

 ${\bf FEBFC}\,$ Fuzzy entropy-based fuzzy classifier

$\mathbf{\acute{U}vod}$

Cieľom diplomovej práce je experimentálne porovnať algoritmy, ktoré slúžia pre fuzzifikáciu numerických hodnôt.

Náplňou prvej časti práce je oboznámenie sa s problematikou fuzzifikácie.

Ďalšia časť sa zaoberá rozborom existujúcich algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt na lingvistické.

Ďalšia kapitola popisuje spôsob implementácie vybraných algoritmov fuzzifikácie v jazyku C++.

Posledná časť práce experimentálne porovnáva dané implementácie na rôznych výstupných dátach.

Analýza súčasného stavu

Cieľ práce

Cieľom diplomovej práce je experimentálne porovnať algoritmy, ktoré slúžia pre fuzzifikáciu numerických hodnôt.

Postup práce

- 1. Oboznámenie sa s problematikou fuzzifikácie (transformácie numerických hodnôt na lingvistické).
- 2. Rozbor existujúcich algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt.
- 3. Implementácia vybraných algoritmov fuzzifikácie v jazyku C++.
- 4. Experimentálne porovnanie implementovaných algoritmov na rôznych výstupných dátach.

Teoretické východiská práce

3.1 Získavanie znalostí z databáz

3.2 Fuzzy logika

3.3 Meranie Entropie

Entropia je meraná množstvom neistoty výsledku náhodného experimentu, alebo equivalene, meraním informácií keď sa pozoruje výsledok. Tento koncept bol zadefinovaný rôznymi spôsobmi [25]–[30] a zovšeobecnený v rozličných aplikovaných oblastiach, ako napríklad teória komunikácie, matematiky, štatistickej termodynamike a ekonómii [31]–[33]. Z pomedzi týchto rozličných definícií, Shannon prispel k najširšej a najfundamentálnejšej definícii entropie v informačnej teórii. V nasledujúcom texte najprv uvedieme Shannonovu entropiu a potom popíšeme štyry Luca-Termini axiómy [25], ktoré dobre-definovaná entropia musí spĺňat. Nakoniec navrhneme meranie fuzzy entropie, ktoré je rozšírenie Shannonovej definície.

3.3.1 Shannonova Entropia

Za entropiu možno považovať meranie neistoty náhodnej premennej X. Nech X je náhodná spočítateľná premenná s konečnou N-znakovou abecedou danou . Ak výsledok

 x_j sa vyskytuje s pravdepodobnosťou $p(x_j)$, tak potom množstvo informácie spojené so známim výskytom výstupu x_j je definované ako:

1. TODO To znamená, že pre diskrétne zdroje, informácie získané výberom symbolu sú bitové. V priemere, symbol bude vybratý -krát z celkového počtu N výberov, takže priemerné množstvo informácie získanej z nzdrojových výsledkou je:

2. TODO

Podelením (2.) číslom n získame priemerné množstvo informácie na symbol výstubu zdroja. To je známe ako priemerná informácia, neistota, alebo entropia definovaná nasledovne. Definícia 1: Entropia H(X) náhodnej diskrétnej premennej X je definovaná ako

3. TODO Alebo 4. TODO Kde Všimnite si, že entropia je funkcia distribúcie X. Nezáleží na skutočných hodnotách náhodnej premennej X, ale iba na pravdepodobnostiach. Preto entropiu možno zasísať ako H(p).

3.4 TODO INE

3.5 Záver

Analýza existujúcich algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt

4.1 Fuzzy klasifikátor s možnosťou výberu na základe fuzzy entropie

Táto kapitola popisuje efektívny fuzzy klasifikátor s možnosťou výberu založenom na meraní fuzzy entropie (FEBFC). Fuzzy entropia je použitá na vyhodnotenie informácie o distribúcii vzorov v priestore vzorov. S touto informáciou vedia rozdeliť priestor vzorov na disjunktné rozhodovacie regióny pre rozoznávanie vzorov. Vďaka tomu, že rozhodovacie regióny sú disjunktné, aj komplexnosť, aj výpočtová náročnosť je zredukovaná, a tým pádom aj čas trénovania a klasifikácie je extrémne krátka. Hoci rozhodovacie regióny sú rozdelené do disjunktných pod priestorov, môžu dosiahnuť kvalitnú klasifikáciu vďaka tomu, že pod priestory boli správne stanovené navrhovaným meraním fuzzy entropie. Okrem toho môžem skúmať ďalšie využitie fuzzy entropie na vybraté prvky. Procedúra výberu prvkov nielenže znižuje dimenziu problému, ale aj redukuje šum, zbytočné a nedôležité prvky.

4.1.1 Opis upravenej fuzzy entropie

todo - word

4.1.2 Algoritmus FEBFC

Algorimus FEBFC sa skladá z nasledujúcich krokoch:

Krok 1. Zistenie počtu intervalov pre každú dimenziu.

Krok 2. Zistenie centra a šírku pre každý interval.

Krok 3. Priradenie funkcie príslúšnosti pre každý interval.

Krok 4. Označenie tried pre každý rozhodovací región.

4.2 Minimum description length partition

1. MDLP method developed in the Fayyad, U. M. and Irani, K. B. (1993). Multi-interval discretization of continuous-valued attributes for classification learning, Artificial intelligence, 13, 1022-1027. I had an interactive version of the program, which lets you choose from several stopping criteria: 1) using the criteria proposed in the original work; 2) criteria for the number of partitions intevalov; 3) criteria for the threshold Gini index (which assesses the effectiveness of the partition at the point in terms of the decrease in entropy).

4.2.1 Algoritmus MDLP

4.3 Záver

Iplementácia algoritmov pre fuzzifikáciu numerických hodnôt

- 5.1 Implementácia Algoritmu FEBFC
- $5.2 \quad TODO = DRUHY$ algoritmus
- 5.3 TODO INE
- 5.4 Záver

Experimentálny výskum

- 6.1 Parametre, určujúce kvalitu fuzzifikácie
- 6.2 Priebeh experimetnov použité dátové množiny
- 6.3 Výsledky a vyhodnotenie experimentov pre vybraté dátové množiny
- 6.4 Zhrnutie výsledkov
- 6.5 Záver

Záver

Literatúra

- $[1] \ \mathtt{https://github.com/chovancova/diploma-thesis-fuzzification}$
- [2] Priezvisko M., $\it N\'{a}\it zov~knihy,~clanku$, Vydavatelstvo, 2013, ISBN 978-1-449-36536-3