Biometrics and Security Speaker Recognition

Jonas Marquardt und Maik Riestock Otto von Guericke University Magdeburg

abstract abstract abstract abstract

Categories and Subject Descriptors:

Additional Key Words and Phrases: Speaker Recognition, Audio Feature Extraction

MOTIVATION

Um Personen eindeutig zu identifizieren gibt es verschiedene Verfahren. Eines davon ist die Erkennung der Stimme. Als Aufnahmegert ist ein handelsbliches Mikrophone ausreichend. In dieser bung ging es darum, herauszufinden wie eine Stimmenerkennung umgesetzt wird und welche Eigenheiten dieses Verfahren mit sich bringt.

[George Doddington 1998]

2. HYKE-SYSTEM

Das Hyke ist ein System welches durch die Stimme eines

es stamm von einer dezentralen Bildungseinrichtung aus Indien die es dazu verwendet um nachzuvollziehen onb die Lehrer ihren Unterricht

allgemein

- -Bildungseinrichtung
- -Rajasthan, nw india
- -jede schule hat 1-3 lehrer
- —hauptquartier in udaipur, 150 entfernt
- -hauptquartier in udaipur, 150 entfernt

bisher

- -visuelle kontrtolle der anwesenheit
- -2 mal am tag bilder
- -manuell jedes bild verifiziert wurde
- -kosten fr angestellte
- -jede schule bentigt eine digital kamera

neu

This report was created in the context of the course Biometrics and Security [BIOSEC] winter term 2014/15. This course was held by: Prof. Dr.-Ing. Jana Dittmann and Prof. Dr.-Ing. Claus Vielhauer; Research group Multimedia and Security, Otto-von-Guericke-University of Magdeburg, Germany. The course was supported by: Dr.-Ing. Christian Krtzer, M.Sc. Kun Qian

- -neuer ansatz mit stimmen erkennung
- —da 75 % der schulen eh schon ein telefon haben
- -automatische verifikation

ergebnis

-95 % erkennungs rate, state of the art

3. OUR APPROACH

aufgabenstellung A

- —Closed set speaker authentication on the Hyke speech database
- —Compare the results achieved (in terms of authentication performance) to th results persented in [Azarias Reda 2011]
- —A projection of the samples in your data set to the characters of 'Doddingtons Zoo'

def. speaker recognition [Beigi 2011] Speaker recognition, sometimes referred to as speaker biometrics, includes identification, verification (authentication), classification, and by extension, segmentation, tracking and detection of speakers. It is a generic term used for any procedure which involves knowledge of the identity of a person based on his/her voice.

Bei unseren arbeitsschritten haben wir uns dabei an an der von ... vorgestellen pro chain gehalten

- -kommt woher? [Prof. Dr. Jana Dittmann 2014]
- -genaue erklrung in den einzelnen kapiteln

fr diese aufgabe wurden uns die folgenden Programme bereitgestellt:

- -AAFE, ist ein ... und wurde fr die Feature Extraction verwendet6
- —WEKA, ist ein ... und wurde fr die refpost und refclassifikation verwendet

4. DATABASE

- -male, female
- -recordings, length
- —format, kompression?
- -noise, telephone device

5. PRE-PROCESSING

in diesem kapitel geht es um die daten unserer datenbank auf die folgenden schritte vorzubereiten.

da wir in unseren ergebinssen am ende einen mglichenn utnerschied zwischen den geschlechtern beobachten zu knnen... dafr wurde das set mit beiden geschlechtern, heir mixed set, aufgeteilt in zwei sets mit ausschlieslich stimmen von weigelichen sprechern, hier female set, und mit aussschlieslich mnnlichen sprechern, hier male set. auerdem bentigen die klassifikatoren zwei sets von daten. mit dem einen set wird das model trainiert, heir train set, und mit dem andren set evaluert, hier test set.

- -Was haben wir gemacht?
- -Warum?
- -mit welchem ergebnis?

eine aufteilung wie folgt durchgenommen:

- -mixed train set, beinhaltet ...?
- -mixed test set
- -female train set
- -female test set
- -male train set

diese aufteilugn erlaubt es und zu einem die klassifikatioren mit verschiedenen sets fr trainihs und evaluierung phase zu fttern und zum anderen dient uns die auftelung in mixed,femae und male spter einen mglichen unterschied der ergbenisse zu bebachten

6. FEATURE EXTRACTION

- -Benutzung von AAFE
- -Woher kommt er?
- —Was macht er?
- -Wie?

7. POST-PROCESSING

- -Benutzung von WEKA
- -Was haben wir gemacht?
- -Warum?
- -mit welchem ergebnis?
- -Befehle aus weka?

8. KLASSIFIKATION

in diesem kapitel geht es darum klassifikatoren zu finden die bei der Klassifizierung geht es im allg um

Unsere daten sind dabei in die 6 sets undterteilen und beinhalten die feature der recordings.

Zur bestimmung der bessten klassifizieren haben wir die methode des try and eeror verwendet. Das heit wir haben alle mglichen klassifikatoren in den default setting auf unsere datenbasis angewandt und danach die ergebisse verglichen.

ein gutes ergebnis bestand darin dass mglichst viele samples eines sprechers dem richtigen sprecher zugeordnet wurden. Also der kalssifikator unter verwendung des *mixed test set* eine gute treffergenauigkeit aufwies.

dabei hat sich ein klassifikator als besonders gut erwiesen, der ibk. dieser klassifikator erzielte ein ergebnis von 54.94 % Treffergenauigkeit bei dem *mixed test set*. als vergleich haben wir den klassifikator mit dem zweit besten ergebnis mit aufgefhrt, der RandomForest. Die Tabelle:I zeigt das Ergebnis beider klassifikatioren mit den dazugehrigen konfiguration des klassifikators.

Aus den ergebnissen ist zu entnehmen dass es keinen signifikanten unterschied zwischen der den ergebnisse der sets *female teest set* und *male test set* exisitert, der bestehtnde unterschied lsst sich aus der geringen gre des datensets erklren.

Datenset	IBK	RandomForest	
female test set	54.94%	39.14%	
male test set	58.50%	41.7679%	
mixed test set	53.16%	33.86%	

Table I. Ergebnisse der Klassifikation

Ausdem ist zu beobachten dass sich die ergebnisse beioder klassifikatoren verschlechter hat bei erhhung der anzahl von sprechern. Dies ist jedoch ein zu erwartendes ergebniss da der klassifikator nun das sample eines sprechers mit 82 anderen samples statt mit 47 bzw. 34 anderen samples vergleihen muss.

8.1 Authentifizierung

in diesem kaptitel geht es nun um die Aufgabe der *Closed set speaker authentication*. Wobei die akustische Aufnahme eines Sprechers mit der aller anderen mglichen Sprechern verglichen wird und die beste bereinstimmung als Ergebnis ausgegeben wird.[Beigi 2011] Zu Beachten ist, dass hier im Gegensatz zu der *Open set speaker authentication* es in jedem Fall zu einem Ergebnis kommt.

die aufgabe besteht nun darin das ergebnis der klassifikation der samples zu interpretieren. dafr betrachteten fr jeden sprecher die verteilung seiner samples. Hierbei wurde ein sprecher richtig erkannt wenn bei ihm die grte menge samples zugeordnet wurden. dies bedeutet dass wir auch mit einemgeringen anzahl richtig klassifizierter samples einen sprecher authentifizieren konnten solang die brigen samples gleichmig verteilt waren.

dieses verfahren wurde bei allen sprechern angewandt und das entstandende ergebniss ist zu sahen in Tabelle:II.

Datenset	Gesamt	Richtig	Falsch	Anteil
female test set	35	33	2	94.29%
male test set	48	46	2	95.83%
mixed test set	83	79	4	95.18%
		TC 11 TT		

Table II.
Ergebnisse
der
Authentifizierung

Das Ergebnis von 95.18% richtig erkannten sprechern ist gut und entspricht damit dem *state-of-the-art*.[Beigi 2011] Im vergleich dazu wurde im hyke-projekt ein ergebnis von 95% erreicht, welches mit unseren nahezu identisch ist.[Azarias Reda 2011]

9. DODDINGTONS ZOO

Doddingtons Zoo geht es darum dass sprecher ein unterschiedliches verhalten bezglich den erfolg ihrer authentifikation aufzeigen. [George Doddington 1998] dabei lassen sich sprecher in 4 kategoriern unterscheiden die jeweils von einem tier representiert werden.

Eine Beschreibung dieser Kategorieren:

- —Sheeps: auerordentlich leicht von dem System erkannt
- -Goats: auerordentlich schwer von dem System erkannt
- —Lambs: auerordentlich verwundbar gegenber Nachahmung
- **—Wolves:** auerordentlich *erfolgreich* bei der Nachahmung anderen Sprecher

[Prof. Dr. Jana Dittmann 2014]

Animal	female	male	mixed	Anteil
Sheep	32	43	75	90.36%
Goat	2	2	4	4.82%
Lamb	1	1	1	2.41%
Wolf	0	2	2	2.41%

Table III.

Ergeb-

nisse

der

Klas-

si-

fika-

tion

interpretation

- -Vorstellung des Zoos
- —Anwendung
- -Results

10. CONCLUSION

-past stuff

11. FUTURE WORK

-future stuff

REFERENCES

Edward Cutrell Azarias Reda, Saurabh Panjwani. 2011. Hyke: A Low-cost Remote Attendence Tracking System for Developing Regions. *Networked System for Developing Regions* (2011).

Homayoon Beigi. 2011. Fundamentals of Speaker Recognition. Springer Science+Business Media.

Alvin Martin-Mark Przybocki Douglas Reynolds George Doddington, Walter Liggett. 1998. SHEEP, GOATS, LAMBS and WOLVES - A Statistical Analysis of Speaker Performance in the NIST 1998 Skeaper Recognition Evaluation. *National Institute of Standards and Technology* (1998).

Prof. Dr.-Ing. Claus Vielhauer Prof. Dr. Jana Dittmann. 2014. *Biometrics and Security - Lecture*. Faculty of Computer Science, Institute of Technical and Business Information Systems, Advanced Multimedia and Security Lab (AMSL).

List of Tables

APPENDIX

A. TASK DESCRIBTION

Run your prototype on the collected data and perform a performance evaluation with your prototype. The evaluation must include:

The evaluation must include:

- -Closed set speaker authentication on the Hyke speech database
- —Compare the results achieved (in terms of authentication performance) to th results persented in
- —A projection of the samples in your data set to the characters of 'Doddingtons Zoo'