

Individualisierte Sprachinteraktion mittels Deep Learning und Variabilitätsmodelle

Dokumentation

Max Ockert, Eric Leubner, Emelie Radziwill

11. April 2023

Inhaltsverzeichnis

1	Aufgabenstellung	3
2	Motivation und Ziel	4
3	Aufbau	4
4	Spezifikation der Zielgruppe	5
4.1	Demografische Daten	5
4.2	Physische Charakteristiken	8
4.3	Psychosoziale Charakteristiken	9
4.4	Personas	10
5	Features des Sprachassistenten	14
5.1	Stimme	14
5.2	Spracheigenschaften	15
5.3	Kommunikationsstil	16
6	Trainingsdaten	18
6.1	Profil	18
6.2	Konfiguration	18
6.3	Zuordnung von Charakteristiken zu Features	19
6.4	Beispiel	21
7	Recommender-System	25
8	Sprachassistent	26
9	Projektorganisation	28
10	Zusammenfassung und Ausblick	29

1 Aufgabenstellung

Das Projektziel ist die Entwicklung eines für die Zielgruppe älterer Menschen anwendbaren Adaptioniskonzepts für Sprachinteraktion basierend auf der Konfiguration von Feature-Modellen und der Konfigurationsauswahl durch ein Recommender-System, mit folgenden Teilzielen:

Vertraut machen mit den bestehenden Projektergebnissen:

Die Ergebnisse dieses KP sollen Sprachinteraktion adaptierbar machen, sodass die Architektur eines Sprachassistenten benötigt wird. Hierfür darf das KP zur Mycroft-Implementierung (wurde bereitgestellt) verwendet werden oder aber auf Amazons Alexa (ggf. im Zusammenspiel mit RASA) zurückgegriffen werden. Gleichzeitig soll die Adaptierbarkeit durch eine Konfiguration von Feature-Modellen ermöglicht werden, welches durch ein Recommender-System ausgewählt wird. Hierfür soll auf die Ergebnisse des KPs zum Deep-Learning-Ansatz (ebenfalls bereitgestellt) zurückgegriffen werden.

Entwicklung eines Feature-Modells zur Abbildung von Sprachvarianten für einen Skill:

Mit dem Wissen über das benötigte Input-Feature-Modell sollte sich ein Feature-Modell entwerfen lassen, mit dem variable Sprachinteraktion dargestellt werden kann, die sich zur automatisierten Konfiguration eignet. Die Entwicklung des Feature-Modells muss auf geeignete wissenschaftliche Weise erfolgen, also hauptsächlich basierend auf wissenschaftlicher Literaturarbeit. Dieser Teil ist in der Projektdokumentation nachvollziehbar darzustellen. Im Ergebnis können zwei Modelle entstehen: Einerseits ein sog. Nutzermodell zur Beschreibung von Nutzenden und andererseits ein Variabilitätsmodell zur Beschreibung der Sprachinteraktion.

Entwicklung geeigneter Trainingsdaten:

Zur Lösung des sog. Kaltstartproblems werden initiale Trainingsdaten für das Recommender-System benötigt. Hierfür gibt es unterschiedliche zulässige Vorgehensweisen. Ideal ist ein solches Vorgehen, bei dem im Ergebnis möglichst viele plausible Daten gesammelt werden. Beispielsweise lassen sich geeignete Personas recherchieren oder selbst erstellen, aus deren Perspektive jeweils mehrere geeignete Konfigurationen entworfen werden. Die Personas selbst lassen sich mittels des Nutzermodells beschreiben (sog. Nutzerprofil).

Exemplarische Anwendung der Daten mittels des Recommenders sowie eines Sprachassistenten:

Die bestehenden KP-Projekte dienen als Grundlage, das entworfene Modell und die vorbereiteten Trainingsdaten auszutesten und zu demonstrieren. Hierfür muss ein sog. Skill für den Sprachassistenten entwickelt werden, der in der Interaktion mit dem Nutzenden auf eine vorgeschlagene Konfiguration zurückgreifen wird. Damit ein Vorschlag passend für den Nutzenden unterbreitet werden kann, muss das System die Berücksichtigung von Nutzerprofilen unterstützen.

2 Motivation und Ziel

In den letzten Jahrzehnten entwickelten sich technische Systeme zunehmend schneller. Den Nutzern werden dabei immer neue Möglichkeiten geboten, mit der virtuellen Welt in Kontakt zu treten. Ob über den Computer, das Smartphone, den Fernseher oder die Armbanduhr, die Verbindung zum Internet ist ein stetiger Begleiter im Alltag. Doch mit zunehmender technologischer Entwicklung werden die Geräte nicht nur vielseitiger, sondern komplexer zu bedienen. Insbesondere für ältere Menschen stellt dies eine Hürde dar, welche viele von der Nutzung abschreckt. Um den Zugang zu modernen Technologien zu vereinfachen, soll daher im Rahmen dieses Forschungsprojektes ein Adaptionkonzept entworfen werden. Zugeschnitten auf die Bedürfnisse von Senioren, soll dies die initiale Konfiguration des Systems ersetzen. So würde zum einen der Einstieg zur Benutzung des Systems erleichtert werden, ebenso wie das individuelle Nutzererlebnis verbessert werden. Wir haben uns zu der Umsetzung am Beispiel eines Sprachassistenten entschieden, da dieser durch die Hand- und Augen-Freie Interaktion nicht nur zwei potenzielle Barrieren umgeht, sondern durch variable Skills viel Potential bietet, die Unabhängigkeit älterer Menschen zu unterstützen.

3 Aufbau

Das Adaptionkonzept soll eine Zuordnung von Nutzerprofilen zu Systemkonfigurationen ermöglichen. Zu Beginn erfolgte eine Zielgruppenanalyse, worauf basierende Personas und Anforderungen an Sprachinteraktion extrahiert wurden. Aufgrund dieser Informationen wurde ein Feature Modell erstellt und die Attribute des Profils ausgearbeitet, welche mittels eines Recommender-Systems zugeordnet werden sollen. Dies basiert auf einem KNN-Algorithmus, welcher mit Trainingsdaten angelern werden sollte. Dafür wurden Testdaten anhand der Nutzeranalyse konzipiert, welche aus Zuordnungen von Profil und Konfiguration bestehen.

Nach einer initialen Konfiguration des Nutzers über Angaben wie Alter, Geschlecht, Sprache, Einschränkungen und Präferenzen gibt das Recommender-System einen zum Nutzer angepassten Vorschlag über die Einstellungen des Systems aus. Diese Einstellungen können verworfen oder im Nachhinein angepasst werden. Zur Veranschaulichung wurde ein Sprachassistent entworfen. Dieser zeigt in Form eines Wetterskills den angepassten Kommunikationsstil je nach Konfiguration.

4 Spezifikation der Zielgruppe

Mehr und mehr Menschen erreichen ein höheres Alter. Allein in Deutschland stieg der prozentuale Anteil von Erwachsenen über 65 Jahren in den letzten Jahrzehnten stetig an [23]. Während Senioren im Jahr 2000 bereits 17% der Bevölkerung ausmachten, erhöhte sich diese Quote bis 2020 auf 22%. Bei einer Gesamtbevölkerung von circa 83,2 Millionen Menschen, umfasst diese Gruppe etwa 18,3 Millionen [22].

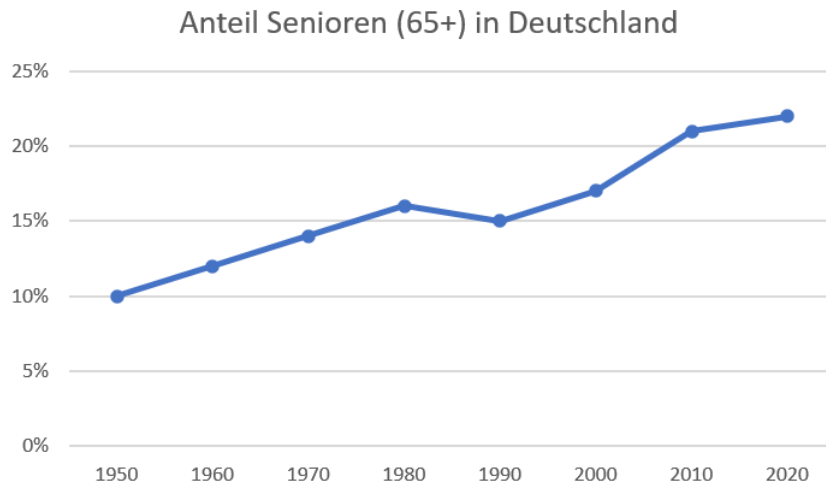


Abbildung 1: Bevölkerungsanteil Senioren

Mit der Größe der Zielgruppe steigt nicht nur die Vielseitigkeit der Charakteristika und Anforderungen. Der Prozess des Alterns verändert die physischen und psychosozialen Fähigkeiten des Menschen. In unterschiedlicher Geschwindigkeit und Verhältnis schwinden die Funktionen und bilden ein variables Merkmalsmuster, welches die Zielgruppe der Senioren beschreibt [31]. Die Akzeptanz bezüglich der Nutzung neuer Technologien, sowie der empfundenen Brauchbarkeit steht dabei in direkter Relation zu physischen, psychosozialen sowie soziodemografischen Faktoren. [24] [6] [10]

Im Alter verändern sich Wahrnehmung, Kognition, Bewegung und die sozialen Eigenschaften eines Menschen. Dadurch wandeln sich nicht nur die Bedürfnisse, sondern auch ihre Fähigkeiten zur Nutzung einer Technologie oder eines technischen Gerätes [24]. Beispielsweise verwenden Senioren mit physischen Seh-, Hör- und Bewegungsstörungen weniger Technologien als Menschen ohne Einschränkungen. Einen nicht minder relevanten Einfluss auf die Nutzung technischer Geräte spielen die kognitiven Fähigkeiten älterer Menschen. Je höher die kristalline und fluide Intelligenz eines Menschen, desto leichter fällt ihm der Umgang mit neuen Technologien [6]. Doch auch das soziale Umfeld und die Lebensumstände sind wichtige Faktoren.

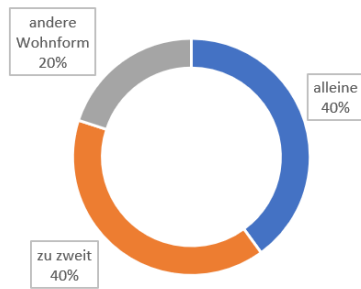
4.1 Demografische Daten

Wohnsituation

Ungefähr die Hälfte der Senioren innerhalb der EU lebt mit dem Partner, beziehungsweise der Partnerin in einem Haushalt. Fast ein Drittel gab an, allein zu leben und etwa 20% leben in einer anderen Art der Gemeinschaft, beispielsweise mit Familienangehörigen oder im Heim [23].

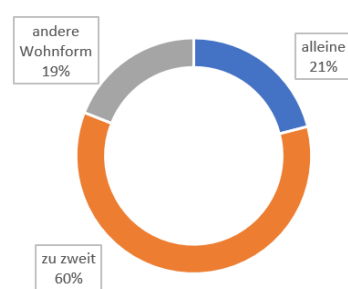
4 Spezifikation der Zielgruppe

Frauen ab 65 Jahren in der EU 2014 nach Haushaltstyp



(a) Wohnsituation: Frauen

Männer ab 65 Jahren in der EU 2014 nach Haushaltstyp



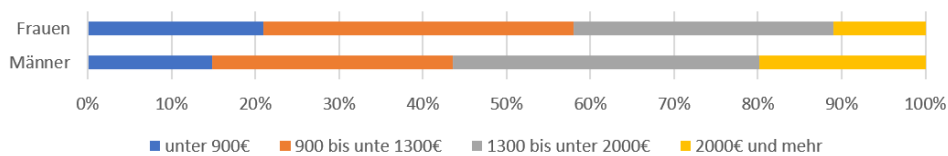
(b) Wohnsituation: Männer

Abbildung 2: Wohnsituation nach Haushaltstyp

Einkommen

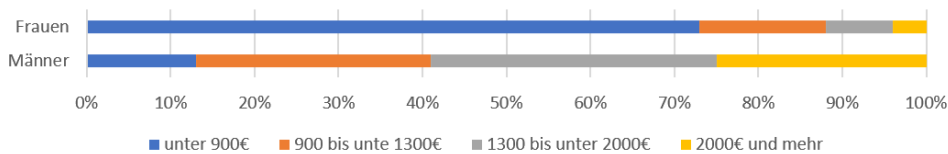
Durch den Eintritt ins Rentenalter ändert sich für viele Senioren die primäre Einkommensquelle. Fortan beziehen sie ihr Geld aus der Rente/Pension, aus Einkünften von Angehörigen, durch eigene Erwerbstätigkeiten, oder sogar Sozialhilfe. 88% der Senioren finanzierten sich 2014 über ihre Rente. Zwischen Männern und Frauen gab es dabei deutliche Unterschiede, so waren sie deutlich häufiger von Angehörigen abhängig, da die Höhe der gesetzlichen Altersrente (Stand 2014) für Frauen deutlich geringer ausfiel als für Männer [23].

Monatliches Nettoeinkommen ab 65 Jahren 2014
alleinlebend



(a) Einkommen: alleinlebend

Monatliches Nettoeinkommen ab 65 Jahren 2014
als Paar zusammenlebend



(b) Einkommen: als Paar zusammenlebend

Abbildung 3: Einkommen nach Haushaltstyp

Bildungsstand

Stand 2014 hatten nur 15% der älteren Deutschen das Abitur oder die Fachhochschulreife. Die Mehrheit bildeten mit 61% diejenigen mit einem Haupt- oder Volksschulabschluss. Besonders deutlich wird, dass der Anteil an Hochschulabschlüssen bei Männern höher ist als bei Frauen. Umgekehrt hatten mehr Frauen keinen Abschluss als Männer [23].

4 Spezifikation der Zielgruppe

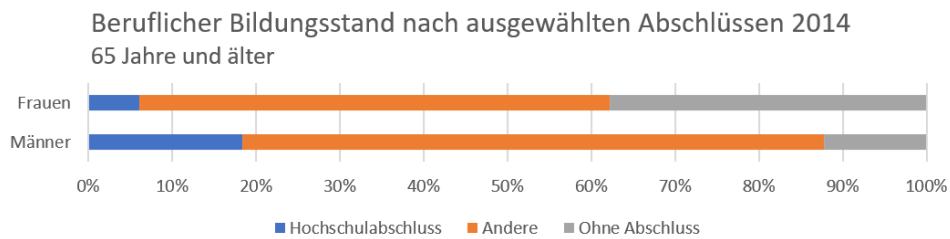


Abbildung 4: Bildungsstand nach Abschluss

Gesundheitszustand

Viele Senioren innerhalb Europas sind zufrieden mit ihrem Gesundheitszustand. Im Jahr 2014 empfanden 46% der EU-Bürger im Alter zwischen 65 und 74 Jahren den eigenen Gesundheitszustand als gut oder sehr gut, in Deutschland waren es sogar 49%. Mit steigendem Alter sank dieses Empfinden, so erfreuten sich nur noch 21% der 85-jährigen einer guten oder sehr guten Gesundheit, in Deutschland nur 15%. Allgemein waren Männer durchschnittlich eher zufrieden mit ihrer Gesundheit als Frauen [23].

Die Gesundheit wird von diversen Faktoren beeinflusst, sowohl das persönliche Verhalten, die genetische Veranlagung als auch das Lebensumfeld spielen dabei eine Rolle. Durch Umfragen ließ sich eine direkte Verbindung zwischen dem Bildungsstand, dem Einkommen und der empfundenen Gesundheit herstellen [23].

Personen ab 65 Jahren, die sich gesundheitlich gut oder sehr gut fühlten in der EU 2014
Selbsteinschätzung in %

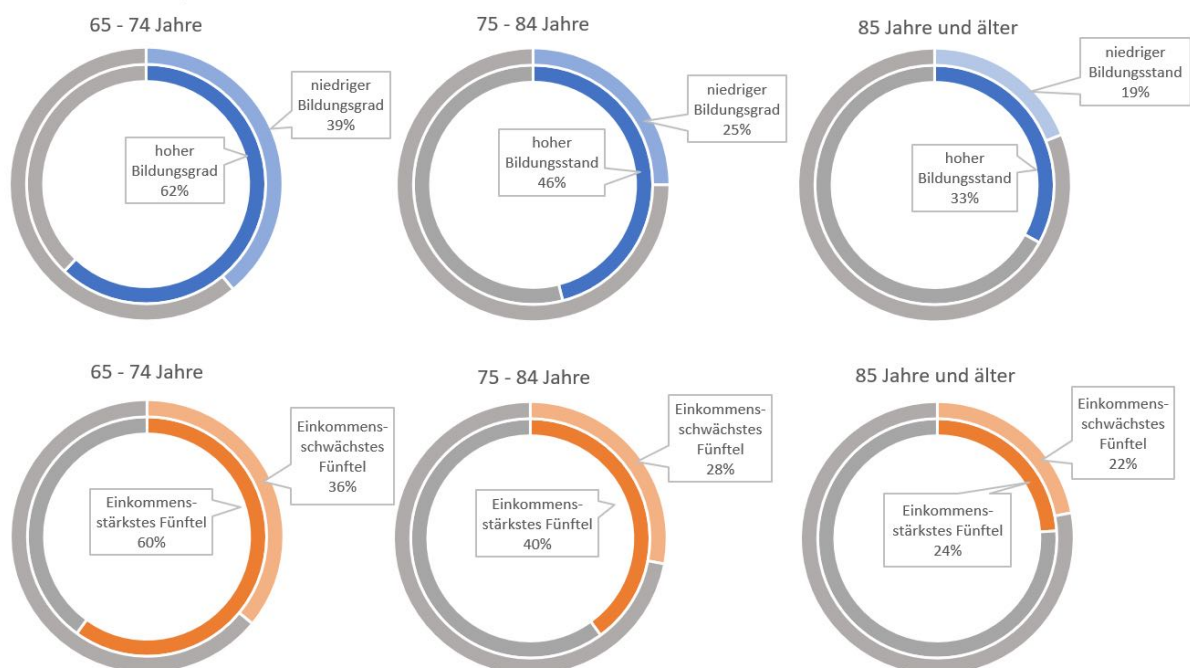


Abbildung 5: Gesundheitliche Selbsteinschätzung nach Einkommen und Bildungsstand

Sowohl der körperliche Zustand als auch das Einkommen und der Bildungsstand haben Auswirkungen auf die Nutzung neuer Technologien [24]. Generell treffen Menschen mit schlechter Gesundheit, eher auf Barrieren bezüglich Technik. Ob schlechtes Sehvermögen, Hörschwie-

rigkeiten oder Mobilitätseinschränkungen, jede Hürde muss in der Entwicklung berücksichtigt werden.

4.2 Physische Charakteristiken

Visuelle Wahrnehmung

Typische Probleme im Alter sind abnehmende Seh- und Hörfähigkeiten. Schwierigkeiten der visuellen Wahrnehmung betreffen hauptsächlich das räumliche Sehen, also Schärfe und Kontrastempfindlichkeit, das Sehvermögen in schwachem Licht, die Verarbeitung von Farbinformationen, Anpassbarkeit an Reflektionen und Blendung, eine langsamere Verarbeitung der gegebenen visuellen Informationen und ein eingeschränktes Sichtfeld [18].

Auditive Wahrnehmung

Altersbedingte Schwerhörigkeit umfasst eine langsamere auditive Verarbeitung, ein vermindertes Hörvermögen höherer Frequenzen, Hörschwierigkeiten in lauten Umgebungen und ein vermindertes Verständnis von sowohl normaler als auch verzerrter Sprache [11].

Sowohl das Hörvermögen als auch das Sehen sind essenzielle soziale Sinne, welche einen Großteil der zwischenmenschlichen Informationsübertragung bewerkstelligen. Die Veränderung dieser Fähigkeiten beeinträchtigt eine Vielzahl von Aktivitäten wie beispielsweise das Lesen und allgemeine Kommunikation, was sich wiederum negativ auf die Benutzerfreundlichkeit neuer Technologien auswirken kann.

Somatosensorik

Auch die haptische Wahrnehmung der physischen Umgebung lässt nach. So fällt es vielen Senioren zunehmend schwieriger Texturen, Rauheit und Spannung von Oberflächen präzise zu ertasten, auch die räumliche Schärfe verschlechtert sich [25]. Die Notwendigkeit diskreter Bewegungen, wie beispielsweise das Antippen kleiner Ziele, drücken von schmalen Knöpfen oder das Schreiben mit einem Stift, kann daher bereits eine Barriere im Umgang mit technischen Geräten darstellen.

Motorik

Die Knochenmasse sowie der Muskel- und Muskelfaseranteil reduzieren sich bis zum 80. Lebensjahr um etwa 50%. In Bezug auf die neurologischen Systeme steht der altersbedingte Rückgang im Zusammenhang mit einer beeinträchtigten Leistung der Fein- und Grobmotorik [21]. Dies führt zu erhöhten Reaktionszeiten im Vergleich zu jüngeren Erwachsenen (mindestens 25%).

Kognition

Eine Metaanalyse von 91 Studien bestätigte eine nichtlineare Beschleunigung des altersbedingten Rückgangs der Kognition ab dem fünfzigsten Lebensjahr [27]. Diese ist dabei in verschiedenen Teilaspekten zu betrachten.

Episodisches Gedächtnis

Älteren Erwachsenen fällt es schwer, sich an Details zu erlebten Ereignissen zu erinnern, wie z. B. eine bestimmte Zeit oder einen bestimmten Ort, während sie sich relativ leicht an allgemeine Informationen zu vergangenen Erfahrungen erinnern können [12]

Semantisches Gedächtnis/ kristallisiertes Wissen

Bis etwa zum 80. Lebensjahr erweitert sich das Gedächtnis an Faktenwissen mit guten Bildungshintergründen. Ab einem Zeitraum zwischen dem 80. und 90. Lebensjahr beginnt sich diese Aufnahmefähigkeit langsam zu verringern [17].

Verfahrensgedächtnis

Sobald der Vorgang einer bestimmten motorischen Fähigkeit im Gedächtnis gespeichert ist, kann er unabhängig vom Alter bei Bedarf automatisch verwendet werden [16].

Prospektives Gedächtnis

Dies beschreibt die Fähigkeit, sich zur richtigen Zeit selbstständig daran zu erinnern, eine geplante Handlung auszuführen, beispielsweise eine Verabredung einzuhalten. Es nimmt im Alter ab [26].

Arbeitsgedächtnis

Zuständig für die kurzfristige Informationsspeicherung und Verarbeitung, sowie komplexen kognitiven Aufgaben wie das Sprachverständnis. Im Alter zeigen sich sowohl Defizite im verbalen Gedächtnis als auch im Visuell-Räumlichen, sowie Schwierigkeiten bei der Wiedererkennungsleistung [2].

4.3 Psychosoziale Charakteristiken

Priorisierung im Alter

Der Übergang zwischen verschiedenen Lebensphasen führt auch im Alter zu einer Verschiebung der Strategie und Motivation des selektiven Verhaltens [7]. Die Priorisierung bestimmten Verhaltens und Einstellungen wird durch verschiedene Modelle und Theorien mit unterschiedlichen Ansätzen beschrieben. Die sozioemotionale Selektivitätstheorie besagt, dass die Wahrnehmung der verbleibenden Lebenszeit einen starken Einfluss auf die Lebensmotivation hat. Zudem geht sie davon aus, dass Lebensziele in zwei Kategorien eingeteilt werden können: Erstens Ziele, die mit dem Suchen nach Wissen verbunden sind und zweitens diejenigen, die mit emotionaler Regulierung verbunden sind. Langfristig betrachtet verfolgen Menschen mit großer verbleibender Lebensspanne mit hoher Wahrscheinlichkeit eher wissenssuchende Ziele als emotionale. Im Gegensatz dazu verschiebt sich die Priorität bei begrenzter Lebensspanne auf emotionale Ziele. Beispielsweise kontaktieren ältere Erwachsene häufiger ihre engen Freunde oder Verwandten. Da die Kontaktqualität wichtiger bemessen wird als die Kontaktquantität, schwindet häufig der Kontakt zu Bekannten [4].

Geistiges Wohlbefinden

Ältere Erwachsene unterliegen einem erhöhten Risiko bezüglich ihrer psychischen Gesundheit, so leiden etwa 15% aller Senioren unter einer psychischen Störung [28]. Es wurde argumentiert, dass Risiken für das psychische Wohlbefinden in hohem Maße mit sozialer Isolation und Einsamkeit verbunden sind, was zu Depressionen, Angstzuständen und sogar Sterblichkeit führen kann. Eine metaanalytische Überprüfung von 70 Studien mit 3.407.134 Teilnehmern, die 7 Jahre lang untersucht wurden, berichtete, dass soziale Isolation und Einsamkeit die Sterblichkeitsrate um durchschnittlich 29% bzw. 26% erhöhten [8].

Soziale Beziehungen

Soziale Isolation tritt bei Senioren häufiger auf als bei jüngeren Menschen, oft begleitet von einer allgemeinen Verschlechterung des Gesundheitszustandes. Im Alter werden soziale Beziehungen selektiver, so wird eine enge Bindung zu Familienmitgliedern stark bevorzugt vor neuen Bekanntschaften [5]. Beispielsweise haben Kinder und Enkelkinder in der Regel einen größeren Einfluss auf die Akzeptanz und Verwendung neuer technischer Geräte, als Fremde oder Verkäufer [14]. Um sozialer Isolation vorzubeugen, ist eine Verbesserung der Kommunikation nötig, sowie ein Netzwerk sozialer Unterstützung. Negative Gefühle und Einstellungen älterer Menschen gegenüber dem Leben nach dem Ruhestand können durch die Nutzung des Internets verbessert werden [29].

4.4 Personas

Anhand der Erkenntnisse der Nutzeranalyse wurden Personas erstellt, um die Zielgruppe besser veranschaulichen zu können.

NAME
:: Giesela Müller

CHARAKTER
Sprunghaft

Technologie
Smartphone, Tablet, Laptop, Desktop, Android

Ziele
Ich würde gerne das Internet verstehen, um mit meinen Enkeln Nachrichten schreiben zu können. Nicht immer auf ein Smartphone angewiesen zu sein wäre schön.

Motivation
Ich fühle mich oft einsam in meiner Wohnung. Mit technischen Geräten kenne ich mich zwar wenig aus, aber es ist immer interessant neue Dinge kennen zu lernen.

Frustration
Ich fühle mich schnell überfordert, wenn es nicht offensichtlich ist, wie ein Gerät zu bedienen ist. Dann verliere ich schnell den Spaß und die Motivation mich damit weiter zu befassen.

Demografie
Weiblich 68 Jahre
Verwitwet
lebt alleine
Rente: 1.500€
Sehchwäche

Zitat
[After demonstrating music playing and reading of a voice assistant] Who put the music in it? Where does it get music from?... Does this have a text for a whole book? Where does it get that from?

Fähigkeiten
technische Vorkenntnisse
0 25 50 75 100


Abbildung 6: Persona: Giesela Müller

NAME

Herbert Schmidt ↻ ✎

CHARAKTER

Nachdenklich



Zitat

“
I think too much information goes into that (a voice assistant) and it worries me. All the information that you put into that machine goes all over the world. That's my concern.
”

Frustration

Ich habe Angst mit technischen Geräten abgehört zu werden. Niemand muss meine Gespräche hören.

Motivation

Die Musik meiner Jugend würde ich gerne wieder hören. Leider sind meine Schallplatten über die Zeit kaputt gegangen.

Demografie

Männlich ⚙ 85 ↕ Jahre

Verwitwet ▼ ⚙

lebt im Heim

Rente: 1.800€

Schwerhörig

Fähigkeiten

technische Vorkenntnisse

◁ ○ ▷

0 25 50 75 100

Ziele

Es soll sehr viele Informationen geben im Internet, Musik, Literatur und Nachrichten. Da ich das Heim selten verlasse, brauche ich alternative Quellen.

Technologie

📱
📺
📖
💻


Abbildung 7: Persona: Herbert Schmidt

NAME

Otto Becker 🔗 ✎

CHARAKTER

Aufgeschlossen 🔍



Technologie

📱
Android

📄

🖥️

🖥️
Windows

Ziele

Im Alter suche ich Beschäftigung, daher möchte ich mich auch mit neuen Geräten auseinander setzen.

Zitat

“
I used to do a lot more with my eyesight, but now it is the most important thing I have to preserve. I cannot read the screen that is well. Down the road when my eyes fail me as they are slowly doing, I may resort to one of those (a voice assistant) to read things. One of my favorite things is reading, and I would eventually...You know if my eyes go, that's where I might use it (a voice assistant).
 ”

Frustration

Durch meine Hörschwäche kann ich Gesprächen häufig nicht gut folgen. Vor allem weibliche Stimmen verstehe ich schlecht, dann schweife ich gedanklich ab und höre nicht mehr zu.

Motivation

Ich möchte mich gerne tagsüber mit jemandem unterhalten. Meine Familie ist beruflich viel unterwegs, da bleibe ich alleine zurück.

Fähigkeiten

technische Vorkenntnisse

0 25 50 75 100

Demografie

Männlich ⚙️ 73 ↕️ Jahre

Geschieden ▼ ⚙️

Mehrgenerationen Haushalt

Rente: 1.200€

Schwerhörig


Abbildung 8: Persona: Otto Becker

NAME

Lieselotte Meier ↻ ✎

CHARAKTER

Geduldig ⌵



Zitat

“
I used to do a lot more with my eyesight, but now it is the most important thing I have to preserve. I cannot read the screen that is well. Down the road when my eyes fail me as they are slowly doing, I may resort to one of those (a voice assistant) to read things. One of my favorite things is reading, and I would eventually...You know if my eyes go, that's where I might use it (a voice assistant).
 ”

Frustration

Es fällt mir zunehmend schwerer Dinge zu behalten. Spezielle Begriffe zur Bedienung eines Sprachassistenten werde ich mir nicht merken können.

Motivation

Auditive Interaktion hilft mir mich mehr am Alltag teilhaben zu lassen, ob Musik, Hörspiele oder einfache Unterhaltung.

Demografie

Weiblich ⚙ 92 ↕ Jahre





Verwitwet ▼ ⚙


lebt im Heim

Rente: 2.100€

Sehschwäche

Technologie



Ziele

Da ich mich zunehmend weniger auf meine Augen verlassen kann, hilft mir sprachbasierte Bedienung von Geräten sehr.

Fähigkeiten

technische Vorkenntnisse

0 25 50 75 100

Abbildung 9: Persona: Lieselotte Meier

5 Features des Sprachassistenten

Anhand der Nutzeranalyse wurde ein Feature Modell konzipiert, welches die möglichen Anpassungen des Systems an den Nutzer umfasst. Der Fokus der Features liegt auf der Kommunikationsweise des Sprachassistenten, nicht auf den Aufgaben, die er erfüllen könnte. Das Ziel ist es, durch eine bestmöglich vorgeschlagene Konfiguration die Akzeptanz des Nutzers gegenüber dem System zu erhöhen und seinen allgemeinen Umgang mit dem VA zu erleichtern und zu verbessern. Daher wurden anhand des Nutzermodells, sowie zusätzlichen Studiendaten Auswahlmöglichkeiten definiert, welche eine möglichst barrierefreie Interaktion der Zielgruppe ermöglichen sollen. Das Feature Modell wurde in drei Teilbäume unterteilt, welche jeweils verwandte oder zusammenhängende Merkmale gruppieren.

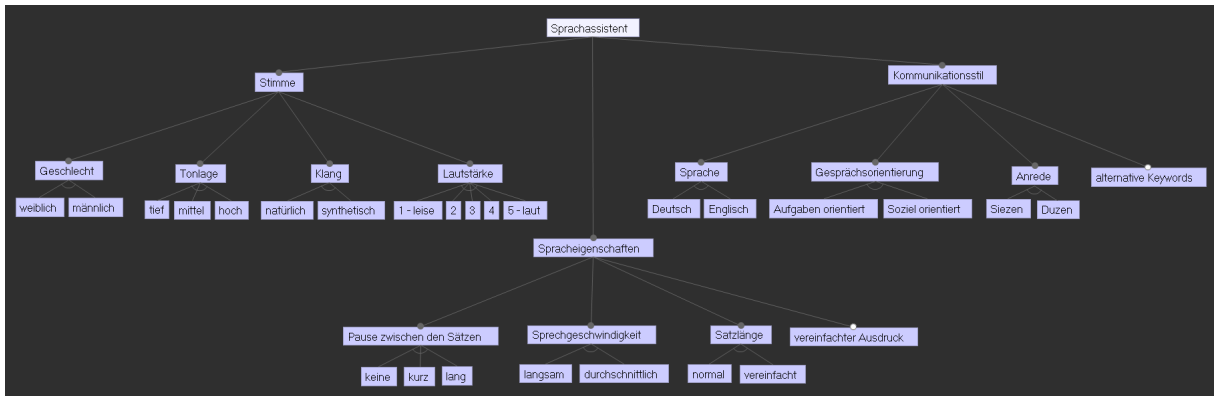


Abbildung 10: Feature Modell

5.1 Stimme

Der Teilbaum der Stimme umfasst das Tongeschlecht, den Pitch, den Klang, sowie die Lautstärke. Die Variabilität dieser Merkmale ist vor allem für Menschen mit Hörhilfe essenziell, um ein barrierefreies Sprachverständnis zu gewährleisten.

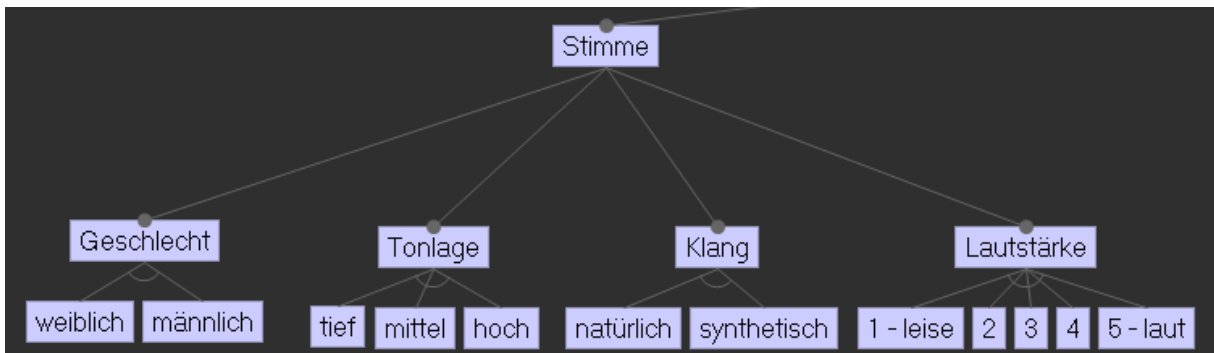


Abbildung 11: Teilbaum: Stimme

Geschlecht

Das Stimmgeschlecht steht entweder als weiblich oder männlich zur Auswahl. Zwar wird tendenziell eine männliche Stimme bevorzugt, doch Ausnahmen, beispielsweise zwecks Identifizierung, erfordern die mögliche Auswahl einer weiblichen Stimme.

[3] Alter 76-94, Durchschn.: 87
[19] 8 Senioren, Durchschn.: 79

Tonlage (Pitch)

Die durchschnittliche Tonlage liegt für eine weibliche Stimme im Bereich von etwa 143-285 Hz mit einem Mittelwert von 211 Hz, für männliche Stimmen liegt sie bei 86-152 Hz mit einem Mittelwert von 110 Hz. Zusätzlich besteht die Möglichkeit den Pitch um 10% zu erhöhen oder zu senken um das Sprachverständnis zu erleichtern. Besonders für Hörgeschädigte ist eine Anpassung der Tonlage essenziell.

[3] Alter 76-94, Durchschn.: 87
[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel
[20]

Klang

Der Klang der Stimme kann entweder natürlich oder synthetisch gewählt werden, häufig wurde eine natürliche Stimme der synthetischen vorgezogen.

[19] 8 Senioren, Durchschn.: 79
[13] 32 Senioren älter 65

Lautstärke

Für Umgangssprache liegt die wahrgenommene Lautstärke bei etwa einem Meter Abstand bei 60 bis 65 dB, beim Flüstern um 30 dB. Anhand dessen wurde eine Lautstärkeskala zur Einstellung des Sprachassistenten festgelegt:

1 = 40 dB
2 = 50 dB
3 = 60 dB
4 = 70 dB
5 = 80 dB
[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel
[9]

5.2 Spracheigenschaften

Die Spracheigenschaften definieren die Sprechweise in ihrem Ausdruck, der Satzlänge, möglichen Pausen zwischen den Sätzen und die Sprechgeschwindigkeit. Besonders im höheren Alter, mit nachlassenden kognitiven Fähigkeiten, ist eine Anpassung dieser Attribute sinnvoll.

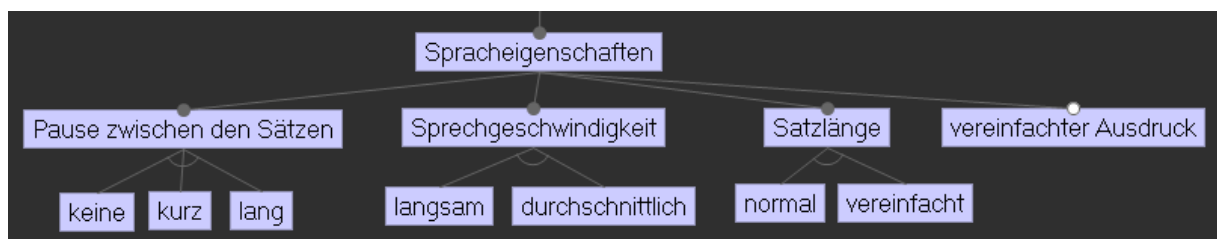


Abbildung 12: Teilbaum: Spracheigenschaften

Pause zwischen den Sätzen

Da Senioren im Vergleich zu jungen Erwachsenen länger brauchen, um Sprache zu verarbeiten, besteht die Notwendigkeit den Sprachfluss zu verlangsamen. Dafür soll es ermöglicht werden die Pausen also die Zeit im normalen Sprachfluss zwischen zwei Sätzen zu verlängern. Hierbei besteht die Auswahl zwischen keiner Pause (normaler Sprachfluss), einer kurzen (anderthalbfache Pause), oder einer langen (doppelten) Pause zwischen den Sätzen.

[15]

Sprechgeschwindigkeit

Die definierte durchschnittliche Sprechgeschwindigkeit beträgt 140-170 Wörter pro Minute. Mit schwindenden kognitiven Fähigkeiten oder Schwerhörigkeit ist potenziell eine Verlangsamung nötig. Nach einer Studie wurde eine Reduzierung um 10% der durchschnittlichen Geschwindigkeit als verständlich empfunden.

[3] Alter 76-94, Durchschn.: 87

[15]

[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel

Satzlänge

Die Auswahl der Satzlänge entscheidet über die Verwendung konkatenierter Sätze. Diese bieten, besonders im Fall von älteren Erwachsenen mit Hörschwäche, Potenzial Wörter zu überhören.

[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel

vereinfachter Ausdruck

Im hohen Alter schwindet die Aufnahmefähigkeit wodurch es Menschen schwieriger fallen kann Gesprächen zu folgen. Besonders lange Sätze mit ausschweifendem Vokabular erschweren es Ansagen im Gedächtnis zu behalten. Die zusätzliche Option des vereinfachten Ausdrucks soll somit einen adaptiven Sprachfluss ermöglichen.

[30] 30 Senioren Durchschn.: 81

5.3 Kommunikationsstil

Der Zweig des Kommunikationsstil fasst die Sprache, Gesprächsorientierung, Anrede und die Möglichkeit zu alternativen Keywords zusammen. Dies dient primär zur Personalisierung des Sprachassistenten.

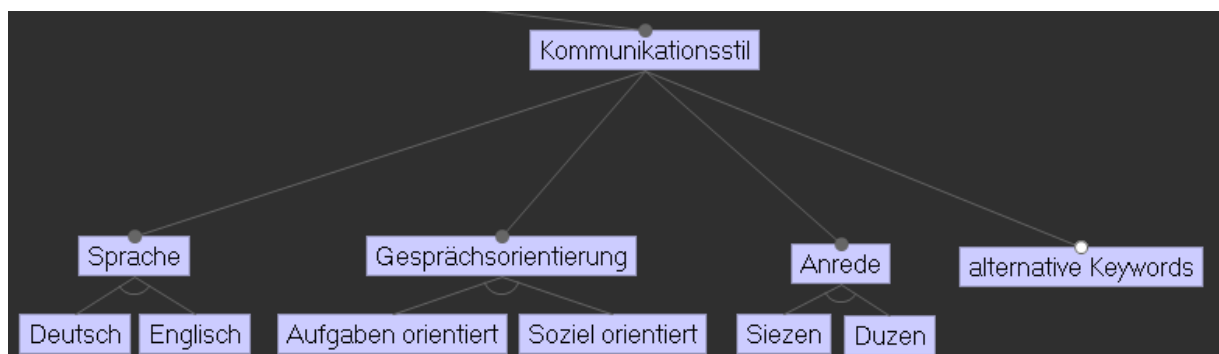


Abbildung 13: Teilbaum: Kommunikationsstil

Sprache

Die Systemsprache richtet sich nach der Sprache des Nutzers.

Gesprächsorientierung

Die Kommunikationsweise zwischen Nutzer und Sprachassistenten kann entweder aufgabengebunden, also eher prägnant, oder sozial orientiert und damit eher ausschweifend sein. Dies lässt den Nutzer selbst über die Rolle des VA entscheiden, ob dieser als Gesprächspartner fungiert oder als Mittel zum Zweck dient.

Anrede

Je nach persönlicher Präferenz steht es dem Nutzer offen das System in der Du- oder Sie-Form kommunizieren zu lassen. Zwar wird die Du-Form bevorzugt, jedoch neigen manche Senioren zu längeren und höflicheren Kommandos als jüngere Nutzer.

[19] 8 Senioren, Durchschn.: 79

alternative Keywords

Es soll die Möglichkeit geboten werden Schlüsselbegriffe zur Steuerung des Systems zu ersetzen, um nicht mit den Sprachgewohnheiten des Nutzers zu brechen. Durch den kognitiven Verfall mit zunehmendem Alter schwindet die Anpassungsfähigkeit des Nutzers. Senioren mit Dialekt können somit den Sprachassistenten an ihren Ausdruck anpassen.

6 Trainingsdaten

Zur Lösung des sogenannten Kaltstartproblems des Recommenders wurden Testdaten erstellt. Diese setzen sich aus dem Nutzerprofil und einer zugehörigen Konfiguration zusammen und basieren auf den Personas des Nutzermodells und Daten aus Studien.

6.1 Profil

Das Nutzerprofil umfasst die in der Tabelle aufgeführten Attribute zur Beschreibung des Nutzers. Es dient zur Beschreibung des Anwenders und zur Zuordnung für das Recommender-System. Die ID, der Name und die alternativen Keywords dürfen nicht in das Matching-Verfahren mit einbezogen werden, da sie nur bedingt mit der Konfigurationsauswahl in Verbindung stehen.

Attribut	Beispiel	Beschreibung
ID	Id	Zuordnen zwischen Profil und Konfiguration
Name	Mustername	Name des Nutzers. Darf nicht als Attribut zur Zuordnung verwendet werden.
Geschlecht	Männlich Weiblich Diverse	Geschlecht des Nutzers
Alter	≥ 65	Alter des Nutzers
Sprache	Deutsch Englisch	Systemsprache
Hörgerät	Ja Nein	Verwendung eines Hörgerätes durch den Nutzer
technische Vorkenntnisse	Ja Nein	Technisches Vorwissen des Nutzers

Tabelle 1: Nutzerprofil

6.2 Konfiguration

Die Konfiguration beinhaltet die in der Tabelle aufgeführten Merkmale des Feature Modell.

Konfiguration	Wert
ID	Id
Geschlecht	Männlich Weiblich
Tonlage	Tief Mittel Hoch
Klang	Natürlich Synthetisch
Lautstärke	1 2 3 4 5

Pause zwischen den Sätzen	Keine Kurz Lang
Sprechgeschwindigkeit	Langsam Durchschnittlich
Satzlänge	Normal Vereinfacht
vereinfachter Ausdruck	Ja Nein
Sprache	Deutsch Englisch
Gesprächsorientierung	Aufgaben orientiert Sozial orientiert
Anrede	Sie Du
alternative Keywords	- Licht an = Beispiel

Tabelle 2: Konfigurationsauswahl

6.3 Zuordnung von Charakteristiken zu Features

Anhand von Studiendaten konnten Verbindungen zwischen bestimmten Eigenschaften des Nutzers und Konfigurationsdetails belegt werden. Da dies jedoch nicht für alle Features möglich war, wurde zusätzlich eine Default Konfiguration erstellt, welche die allgemeingültigste Auswahl symbolisiert.

Tonlage (Pitch)

Senioren mit eingeschränktem Hörvermögen, insbesondere unter der Verwendung von Hörgeräten oder Implantaten, zeigten Probleme hohe Tonlagen zu verstehen. Tiefe Stimmen wurden daher als besonders angenehm und verständlich wahrgenommen.

[3] Alter 76-94, Durchschn.: 87

[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel

Sprechgeschwindigkeit

Eine durchschnittliche bis hohe Sprechgeschwindigkeit stellt für Ältere mit Hörschaden eine potentielle Barriere zur Systemnutzung dar, daher besteht die Notwendigkeit der Verringerung.

[3] Alter 76-94, Durchschn.: 87

[15]

[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel

Satzlänge

Für Hörgeschädigte ist zudem die Satzlänge zu verringern, da konkatenierte Sätze mehr Potential bieten Wörter zu überhören.

[1] Alter 53-63, hörgeschädigt mit Hilfsmittel

vereinfachter Ausdruck

Ab einem Alter von ca 80 Jahren beginnt das kristalline Gedächtnis zu schwinden, einfache Aussagen sind daher leichter im Gedächtnis zu behalten.

[30] 30 Senioren Durchschn.: 81

[17]

Default Konfiguration

Default Konfiguration		
ID	Id	
Geschlecht	Männlich	Männliche Stimme oft bevorzugt vor Weiblicher [3]
Tonlage	Normal	Normale Tonlage ohne Hörschaden verständlich [3] [1]
Klang	Natürlich	Natürlich deutlich bevorzugt vor synthetisch [19] [13]
Lautstärke	3	Durchschnittliche Lautstärkeeinstellung [15]
Pause zwischen den Sätzen	Kurz	Anderthalbfache Reaktionszeit und Pause fördern das Verständnis [15]
Sprechgeschwindigkeit	Durchschnittlich	Durchschnittliche Sprechgeschwindigkeit gut verständlich ohne Hörschaden [3] [15] [1]
Satzlänge	Normal	Nur für Hörgeschädigte zu vereinfachen [1]
vereinfachter Ausdruck	Nein	Erst im hohen Alter nötig zu vereinfachen [30]
Sprache	Deutsch	
Gesprächsorientierung	Aufgaben orientiert	Tendenziell wird der Sprachassistent als mittel zum Zweck betrachtet. [19]
Anrede	Du	Du-Form bevorzugt vor Sie-Form [19]
alternative Keywords	-	

Tabelle 3: Default Konfiguration

6.4 Beispiel

Basierend auf den Anforderungsanalyse der Zuordnung von Charakteristiken zu Merkmalen, der Default Konfiguration, sowie den Erkenntnissen der Nutzeranalyse wurden etwa 550 Testdaten geschrieben. Um dies zu veranschaulichen, wurden im Folgenden die Persona des Usermodell aufgegriffen und entsprechende Testdaten zugeordnet.

Giesela Müller

Profil	
ID	1
Name	Giesela Müller
Geschlecht	Weiblich
Alter	68
Sprache	Deutsch
Hörgerät	Nein
technische Vorkenntnisse	Ja

Tabelle 4: Testprofil: Giesela Müller

Konfiguration	
ID	1
Geschlecht	Männlich
Tonlage	Normal
Klang	Natürlich
Lautstärke	3
Pause zwischen den Sätzen	Kurz
Sprechgeschwindigkeit	Durchschnittlich
Satzlänge	Normal
vereinfachter Ausdruck	Nein
Sprache	Deutsch
Gesprächsorientierung	Aufgaben orientiert
Anrede	Du
alternative Keywords	-

Tabelle 5: Konfiguration: Giesela Müller

Herbert Schmidt

Profil	
ID	2
Name	Herbert Schmidt
Geschlecht	Männlich
Alter	85
Sprache	Deutsch
Hörgerät	Ja
technische Vorkenntnisse	Nein

Tabelle 6: Testprofil: Herbert Schmidt

Konfiguration	
ID	2
Geschlecht	Männlich
Tonlage	Tief
Klang	Natürlich
Lautstärke	3
Pause zwischen den Sätzen	Kurz
Sprechgeschwindigkeit	Langsam
Satzlänge	Vereinfacht
vereinfachter Ausdruck	Ja
Sprache	Deutsch
Gesprächsorientierung	Aufgaben orientiert
Anrede	Du
alternative Keywords	-

Tabelle 7: Konfiguration: Herbert Schmidt

Otto Becker

Profil	
ID	3
Name	Otto Becker
Geschlecht	Männlich
Alter	73
Sprache	Deutsch
Hörgerät	Ja
technische Vorkenntnisse	Ja

Tabelle 8: Testprofil: Otto Becker

Konfiguration	
ID	3
Geschlecht	Männlich
Tonlage	Tief
Klang	Natürlich
Lautstärke	3
Pause zwischen den Sätzen	Kurz
Sprechgeschwindigkeit	Langsam
Satzlänge	Vereinfacht
vereinfachter Ausdruck	Nein
Sprache	Deutsch
Gesprächsorientierung	Aufgaben orientiert
Anrede	Du
alternative Keywords	-

Tabelle 9: Konfiguration: Otto Becker

Lieselotte Meier

Profil	
ID	4
Name	Lieselotte Meier
Geschlecht	Weiblich
Alter	92
Sprache	Deutsch
Hörgerät	Nein
technische Vorkenntnisse	Ja

Tabelle 10: Testprofil: Lieselotte Meier

Konfiguration	
ID	4
Geschlecht	Männlich
Tonlage	Tief
Klang	Natürlich
Lautstärke	3
Pause zwischen den Sätzen	Kurz
Sprechgeschwindigkeit	Durchschnittlich
Satzlänge	Normal
vereinfachter Ausdruck	Ja
Sprache	Deutsch
Gesprächsorientierung	Aufgaben orientiert
Anrede	Du
alternative Keywords	-

Tabelle 11: Konfiguration: Lieselotte Meier

7 Recommender-System

Aufbau

Das Recommender System basiert auf einem KNN-Algorithmus. Dieser wird nach dem Start des Systems, mit einem aus Forschungsdaten erstellten Datensatz (profile.csv und config.csv), trainiert. Damit der KNN mit dem Datensatz arbeiten kann, muss dieser in Fit-Data.py gegeben werden, um diesen in Integer-Form zu übersetzen. Danach ist der KNN dazu in der Lage, jedem neuen Profil eine Konfigurationsempfehlung zu errechnen.

Skill.py stellt lediglich die Schnittstelle zwischen dem Frontend und dem Backend sowie die Verwaltung neuer Daten dar.

Installation

Nach dem Download des Systems, müssen sie entweder eine Virtual Enviroment mit den Frameworks (pandas, sklearn, flask) anlegen oder diese Installieren. Anschließend öffnen sie die Datei

/RecSys/Skill.py

und fügen ihre IP bei der gleichnamigen Variable ein. Falls sie einen neuen Trainingsdatensatz einsetzen möchten, müssen sie diesen nur in

/RecSys/Resources/profile.csv und /RecSys/Resources/config.csv

einfügen. Die Anzahl der Nachbarn vom KNN wird in */RecSys/Recommender.py* unter der Variable *number_of_neighbors*, welche initial auf 10 gesetzt ist, festgelegt. Das System kann nun durch das Aufrufen von

/RecSys/Recommender.py

gestartet werden. Um ein neues Userprofil zu erstellen rufen sie nun folgende Adresse in ihrem Browser auf: {IP}/MCI/newUser. Die neu erstellten User werden in

/RecSys/Resources/profile_created.csv

gespeichert. Um auf die Konfiguration eines erstellten Users zuzugreifen rufen sie {IP}/MCI/{userID} in ihrem Browser auf. Falls es sich um einen neuen User handelt, wird diesem die Standardkonfiguration initial zugewiesen. Die Konfigurationen der neu erstellten User werden in

/RecSys/Resources/config_created.csv

abgespeichert.

Frameworks

Framework	Beschreibung
scikit-learn	stellt mehrere Deep-learning Algorithmen, wie zum Beispiel KNN, zur Verfügung
pandas	ermöglicht das Auslesen, sowie das Bearbeiten von den CSV-Dateien
flask	Web-Framework zur Übergabe der Daten vom Backend zum Frontend

Tabelle 12: verwendete Frameworks

8 Sprachassistent

Als anpassbaren Beispiel Skill entschieden wir uns für eine Wetterabfrage. Für die Umsetzung des Skills wurde Alexa von Amazon verwendet. Mit Hilfe der Alexa Developer Console ist es möglich ein Sprachmodell zu erstellen, welches mit den vom Recommender geschriebenen CSV-Dateien angelern werden kann. Mit diesen Informationen und SSML Tags kann man Ausgaben des Sprachassistenten auf den Benutzer anpassen.

Installation

Nachdem die Konfigurationen mit dem Recommender erstellt wurden können die erstellten Konfigurationen aus `config_created.csv` verwendet werden als Datensatz für den Beispiel-Alexaskill. Um diesen aufzusetzen wird ein Alexa Developer Account benötigt. In der Alexa Konsole Erstellt man zunächst einen neuen Skill mit einem beliebigen Namen in einem mit dem *Custom Model* und *Alexa-hosted (Python)* als Hosting Service. Als Template wählt man dann *Start from Scratch* aus. Unter der Option:

Build → *Invocations* → *Skill Invocation Name*

legt man die Phrase fest, welche letztendlich den Skill starten soll. Um den selben Code wie im Repository zu verwenden ist es notwendig bei:

Build → *Interaction Model* → *Intents*

einen neuen Intent hinzuzufügen mit dem Namen *Abfrage*. In dem Intent selbst werden dann *Sample Utterances* also Beispiele für das Aufrufen des Skills angegeben. Um das ganze variabel zu gestalten werden Slots verwendet um die gewünschte ID dem Skill zu parsen. Dafür muss in den Intent Einstellungen unter Intent Slots ein Slot mit dem Namen *ID* und dem Slot Type *AMAZON.NUMBER* hinzugefügt werden. Der Intent benötigt dann mehrere Phrasen um auf verschiedene Weisen aufgerufen werden zu können. Ein Beispiel einer solchen Phrase wäre:

meine id ist {ID}

Nach dem Editieren des Intents wird dann ganz oben auf der Konsole *Save Model* und danach *Build Model* aufgerufen um das Sprachmodell letztendlich zu speichern.

Um den Code aus dem Repository dann zu Implementieren wechselt man dann in der Alexa Developer Konsole auf den Reiter Code. Unter

SkillCode/lambda

werden die Dateien mit denen aus dem Repository unter

WetterSkillTemplate/lambda

ersetzt oder reinkopiert. In diesem Schritt ist es auch möglich die eigenen generierten Konfigurationen aus dem Recommender in die `config.csv` Datei einzufügen. Für die Wetterabfrage wird zuletzt nur noch ein API Key von `openweathermap.org` benötigt, welchen man

lambda_funtion.py

in der Variable *KEY* hinterlegen muss. Hier ist es auch möglich die Stadt für die das Wetter abgefragt werden soll zu hinterlegen. Nach dem Editieren des Codes muss der Skill letztendlich gespeichert und deployed werden. Zum Testen des Skills ist unter dem Reiter Test ein Eingabefeld zu finden über das man mit Alexa interagieren kann. Dazu wird zum Beispiel

starte (Skill Invocation Name)

und danach eine in einem der vorherigen Schritte festgelegt Sample Utterance mit der ID eingegeben.

Analyse der Anforderungen

Funktionale Anforderungen

anpassbarer (Alexa-)Skill: Ein Sprachinteraktionsskill, dessen Funktion anhand der Einstellung des Nutzers anpassbar ist. Damit sind Unterschiede bei der Eingabe des Nutzers oder der Ausgabe des Assistenten basierend auf den individuellen Vorgaben des Variabilitätsmodells gemeint.

Recommender System: Die Aufgabe des Recommender Systems ist es, nach Eingabe der persönlichen Daten des Nutzers den Sprachassistenten zu konfigurieren. Die Konfiguration basiert auf den Daten, mit denen das System trainiert wurde und den Vorgaben des Variabilitätsmodells.

Variabilitätsmodell: Das Variabilitätsmodell gibt vor, welche Einstellungen zusammen oder ausschließlich valide sind. Dabei bezieht es sich auf unser Feature Modell und nimmt Eingaben vom Benutzer oder dem Recommender System.

Nichtfunktionale Anforderungen

Fehlerrate: Die Fehlerrate sollte sowohl bei der Spracherkennung, als auch bei der Aktivierung (WakeWord/Intervall), möglichst gering sein.

Qualität der Sprachausgabe: Das Ziel der Sprachausgabe ist möglichst nah an ein menschliches Sprachbild ranzukommen und nicht wie ein Computer zu klingen.

9 Projektorganisation

Die Projektorganisation sowie der Ablauf erfolgten in Sprints nach dem Meilenstein-Prinzip.

Sprint	Deadline	Beschreibung
1	10.11.2022	Analyse der Zielgruppe Einarbeitung in früherer Arbeiten
2	15.12.2022	Feature Modell anfangen Anforderungsanalyse Recommender-System
3	05.01.2023	Personas erstellen Feature-Modell fertig stellen Beginn Recomender-System
4	09.02.2023	Recommender-System fertig stellen Testdaten erstellen
5	09.03.2023	Sprachassistenten anfangen Dokumentation ausarbeiten
6	23.03.2023	Sprachassistenten fertig stellen Dokumentation finalisieren

Tabelle 13: Übersicht der Sprints

10 Zusammenfassung und Ausblick

Die Nutzung moderner Technologien bietet sowohl Herausforderungen als auch Möglichkeiten, um den Alltag älterer Menschen zu bereichern. Die vielfältigen und variablen Anforderungen der Senioren erfordern die Möglichkeit das System an ihre Bedürfnisse anzupassen. Im Rahmen dieser Arbeit wurde dazu ein Adaptionskonzept entwickelt, welches die initiale Konfiguration eines Sprachassistenten anhand eines Nutzerprofils vornimmt. Durch umfassende Recherche wurde eine Nutzeranalyse vollzogen, anhand derer Anforderungen an einen Sprachassistenten abgeleitet werden konnten. Diese fokussierten sich besonders auf den Ausgleich der häufig schwindenden auditiven Wahrnehmung sowie dem Rückgang kognitiver Funktionen. Das entstandene Feature-Modell gruppiert die verschiedenen Merkmale in Teilbäume für Stimme, Spracheigenschaften und Kommunikationsstil. Zusätzlich dazu wurde ein Nutzerprofil erstellt, welches zuordnungsrelevante Charakteristika des Nutzers erfasst.

Die Zuordnung von Profilen zu Konfigurationen erfolgt mittels eines Recommender-Systems, basierend auf dem KNN-Algorithmus. Um diesen Anzulernen wurden Testdaten erstellt, welche die Ergebnisse der Nutzeranalyse aufgegriffen, um konkrete Zuordnungen zwischen Charakteristika (beispielsweise ein verringertes Hörvermögen) und Feature (der Tonlage) einzubeziehen. Da nicht für jede Teilkonfiguration eine konkrete Zuordnung zu einer Anforderung belegt werden konnte, wurde eine Default Konfiguration erstellt, welche die allgemeingültigste Auswahl realisiert. Die Veranschaulichung erfolgte über einen Sprachskill welcher seinen Kommunikationsstil je nach Konfiguration anpasst.

Da die bisherige Zuordnung des Recommender-Systems auf recherchierten Daten basiert, sollte dies durch eine Nutzerstudie evaluiert und weiterentwickelt werden. Mittels empirischer Daten könnte zum einen eine präzisere Zuordnung von Profil und Konfiguration realisiert werden, zudem würde es eine Überprüfung und eventuelle Anpassung der Features ermöglichen. Aufbauend darauf könnte das Konzept auf verschiedene moderne Technologien erweitert werden, um Senioren den Umgang mit diesen zu erleichtern.

Literatur

- [1] Johnna Blair and Saeed Abdullah. Understanding the needs and challenges of using conversational agents for deaf older adults. In Eric Gilbert and Karrie Karahalios, editors, *Conference Companion Publication of the 2019 on Computer Supported Cooperative Work and Social Computing*, pages 161–165, New York, NY, USA, 2019. ACM.
- [2] Kara L. Bopp and Paul Verhaeghen. Aging and verbal memory span: a meta-analysis. *The journals of gerontology. Series B, Psychological sciences and social sciences*, 60(5):P223–33, 2005.
- [3] Robin Brewer, Raymundo Cornejo Garcia, Tedmond Schwaba, Darren Gergle, and Anne Marie Piper. Exploring traditional phones as an e-mail interface for older adults. *ACM Transactions on Accessible Computing*, 8(2):1–20, 2016.
- [4] L. L. Carstensen, D. M. Isaacowitz, and S. T. Charles. Taking time seriously. a theory of socioemotional selectivity. *The American psychologist*, 54(3):165–181, 1999.
- [5] Susan Turk Charles and Jennifer R. Piazza. Memories of social interactions: age differences in emotional intensity. *Psychology and Aging*, 22(2):300–309, 2007.
- [6] Sara J. Czaja, Neil Charness, Arthur D. Fisk, Christopher Hertzog, Sankaran N. Nair, Wendy A. Rogers, and Joseph Sharit. Factors predicting the use of technology: Findings from the center for research and education on aging and technology enhancement (create). *Psychology and Aging*, 21(2):333–352, 2006.
- [7] Thomas M. Hess. Selective engagement of cognitive resources: Motivational influences on older adults' cognitive functioning. *Perspectives on psychological science : a journal of the Association for Psychological Science*, 9(4):388–407, 2014.
- [8] Julianne Holt-Lunstad, Timothy B. Smith, Mark Baker, Tyler Harris, and David Stephenson. Loneliness and social isolation as risk factors for mortality: a meta-analytic review. *Perspectives on psychological science : a journal of the Association for Psychological Science*, 10(2):227–237, 2015.
- [9] Christiane Kiese-Himmel. Stimmapparat und stimmgebung. In Christiane Kiese-Himmel, editor, *Körperinstrument Stimme*, pages 9–18. Springer Berlin Heidelberg, Berlin, Heidelberg, 2016.
- [10] Sunyoung Kim. Exploring how older adults use a smart speaker-based voice assistant in their first interactions: Qualitative study. *JMIR mHealth and uHealth*, 9(1):e20427, 2021.
- [11] Fu-Shing Lee, Lois J. Matthews, Judy R. Dubno, and John H. Mills. Longitudinal study of pure-tone thresholds in older persons. *Ear and hearing*, 26(1):1–11, 2005.
- [12] Brian Levine, Eva Svoboda, Janine F. Hay, Gordon Winocur, and Morris Moscovitch. Aging and autobiographical memory: dissociating episodic from semantic retrieval. *Psychology and Aging*, 17(4):677–689, 2002.
- [13] L. Lines and K. S. Hone. Multiple voices, multiple choices: Older adults' evaluation of speech output to support independent living. *Gerontechnology*, 5(2), 2006.
- [14] Tuunainen VK, Mallenius S, Rossi M. Factors affecting the adoption and use of mobile devices and services by elderly people-results from a pilot study. *6th Annual Global Mobility Roundtable.*, pages 1–12, 2007.

- [15] DIN-Normenausschuss Ergonomie (NAErg). Ergonomische daten und leitlinien für die anwendung des iso/iec guide 71 für produkte und dienstleistungen zur berücksichtigung der belange älterer und behinderter menschen (iso/tr 22411:2008). 2011.
- [16] Lars-Göran Nilsson. Memory function in normal aging. *Acta neurologica Scandinavica. Supplementum*, 179:7–13, 2003.
- [17] Lars Nyberg, Martin Lövdén, Katrine Riklund, Ulman Lindenberger, and Lars Bäckman. Memory aging and brain maintenance. *Trends in cognitive sciences*, 16(5):292–305, 2012.
- [18] Cynthia Owsley. Aging and vision. *Vision research*, 51(13):1610–1622, 2011.
- [19] François Portet, Michel Vacher, Caroline Golanski, Camille Roux, and Brigitte Meillon. Design and evaluation of a smart home voice interface for the elderly: acceptability and objection aspects. *Personal and Ubiquitous Computing*, 17(1):127–144, 2013.
- [20] Daniel E. Re, Jillian J. M. O'Connor, Patrick J. Bennett, and David R. Feinberg. Preferences for very low and very high voice pitch in humans. *PloS one*, 7(3):e32719, 2012.
- [21] Rachael D. Seidler, Jessica A. Bernard, Taritonye B. Burutolu, Brett W. Fling, Mark T. Gordon, Joseph T. Gwin, Youngbin Kwak, and David B. Lipps. Motor control and aging: links to age-related brain structural, functional, and biochemical effects. *Neuroscience and biobehavioral reviews*, 34(5):721–733, 2010.
- [22] Statistisches Bundesamt (Destatis). Bevölkerungspyramide. Available online at: <https://service.destatis.de/bevoelkerungspyramide/#!y=2020&a=18,65&v=2>, last accessed on 21.03.2023.
- [23] Statistisches Bundesamt (Destatis). Ältere menschen in deutschland und der eu. Available online at: <https://www.destatis.de/DE/Themen/Gesellschaft-Umwelt/Bevoelkerung/Bevoelkerungsstand/Publikationen/Downloads-Bevoelkerungsstand/broschuerue-aeltere-menschen-0010020169004.html>, last accessed on 21.03.2023.
- [24] M. Tacken, F. Marcellini, H. Mollenkopf, I. Ruoppila, and Z. Széman. Use and acceptance of new technology by older people. findings of the international mobilate survey: 'enhancing mobility in later life'. *Gerontechnology*, 3(3), 2005.
- [25] Francois Tremblay and Sabah Master. Touch in aging. In Tony Prescott, Ehud Ahissar, and Eugene Izhikevich, editors, *Scholarpedia of Touch*, pages 351–361. Atlantis Press, Paris, 2016.
- [26] Bob Uttil. Transparent meta-analysis of prospective memory and aging. *PloS one*, 3(2):e1568, 2008.
- [27] P. Verhaeghen and T. A. Salthouse. Meta-analyses of age-cognition relations in adulthood: estimates of linear and nonlinear age effects and structural models. *Psychological bulletin*, 122(3):231–249, 1997.
- [28] WHO. Mental health of older adults. Available online at: <https://www.who.int/news-room/fact-sheets/detail/mental-health-of-older-adults>, last accessed on 21.03.2023.
- [29] Bo Xie. Older chinese, the internet, and well-being. *Care management journals : Journal of case management ; The journal of long term home health care*, 8(1):33–38, 2007.
- [30] M. Zajicek and W. Morrissey. Speech output for older visually impaired adults. In Ann Blandford, Jean Vanderdonckt, and Phil Gray, editors, *People and Computers XV—Interaction without Frontiers*, pages 503–513. Springer London, London, 2001.

- [31] Mary Zajicek, Andrew Lee, and Richard Wales. Older adults and the usability of speech interaction. In Clarisse Sieckenius de Souza, Alfredo Sánchez, Simone Barbosa, and Cleotilde Gonzalez, editors, *Proceedings of the Latin American conference on Human-computer interaction - CLHC '03*, pages 209–215, New York, New York, USA, 2003. ACM Press.