

Al 기반 콜센터 음성상담 감정분석 플랫폼

- VISUAL MIND -

김성률 박지영 유민 정혜리

Visual Mind 팀원 소개



김성률

'마음보기' 서비스 개발



박지영(팀장)

전체 기획 및 정리



유민

설문조사



정혜리

자료수집 및 ppt제작

Contents

01 Introduction

- 제안배경
- 선행 연구
- 시장 및 경쟁사 분석
- 설문조사 결과
- '마음보기' 서비스

02 Business

- Business Canvas Model
- SWOT 분석

03 Service

- 비즈니스 모델 개발
- 모델시연

04 Plan

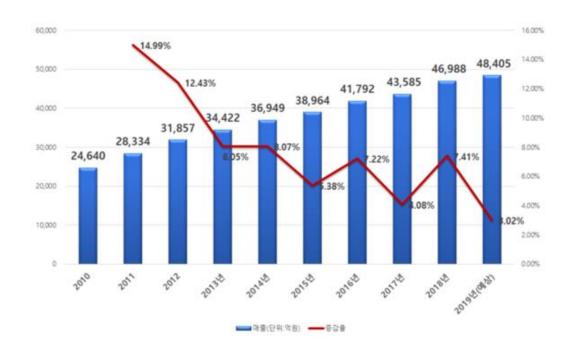
- 향후계획
- 자금/매출 계획



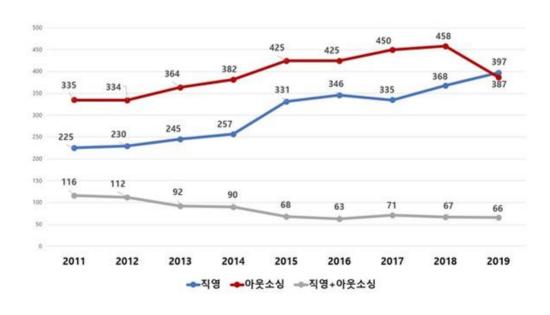
제안 배경



시장 분석



국내 콜센터(컨택센터) 운영 매출



국내 콜센터(컨택센터) 운영 형태



콜센터 AI 사용 사례

AI 상담원, 콜센터 상담원의 감정노동 줄인다

확대되는 AI로봇으로 빅데이터 구축에 비용절감까지

기사입력 2018-01-09 12:00:01



[산업일보]

Al(인공지능)기술의 발전이 금융, 서비스업 분야에 영향을 미치고 있다. 올해 금융권과 통신사 등 상담업무가 많은 업종에서 앞다퉈 Al기술을 활용한 챗봇(Chatbot·대화형 로봇) 상담서비스를 확대하면서 감정 노동이 심했던 상담서비스 분야의 고객만족도를 높일 묘안으로 떠오르고 있다.

네이버클라우드 'AI 콜센터 기술' 혁신



| 클로바 AiCall·Speech 출시

네이버클라우드가 클라우드 기반의 인공지능(A) 콜센터를 구축할 수 있는 'CLOVA AiCal'과 길고 복잡한 문장도 정확히 인식하는 'CLOVA Speech'상품을 출시했다고 26일 밝혔다.

컴퓨팅·IT서비스

김동진 기자

콜센터 돕는 AI '눈길'...음성 타이핑-답변 추천 기능 '업무 효율 높여'

입력 2020.10.27 06:00

인공지능(AI) 기술의 발전으로 다양한 기반 서비스가 출시되는 가운데 콜센터 업무를 보조하는 AI가 등장해 눈길을 끈다. 콜센터 직원의 상담 업무를 도와 고객 관련 정보를 기록하고 응대 매뉴얼을 AI가 제시하는 방 식이다. 고객에게서 나온 답변을 관련 부서로 전달해 조직 전체의 업무 효율을 높이는 전략으로 활용하기도 한다.

아이뉴스 24

네이버, 미래에셋생명 AI 콜센터 구축

기사입력 2020.11.16. 오후 5:41	기사원문 스크랩	● 본문듣기 = 설	설정					
😀 공감 😯 댓글				2	요약봇	가	В	Ø

| 디지털 혁신 위한 업무협약 체결

[아이뉴스24 김국배 기자] 네이버클라우드는 미래에셋생명과 클라우드 기반 보험시스템 구축 및 인공지능(Al) 서비스 도입을 위한 업무협약을 체결했다고 16일 발표했다.



선행연구

음성데이터를 이용한 감정분석 프로그램 설계*

이상우⁰¹ · 윤영재¹ · 이경회² · 조정원¹

1제주대학교 사범대학 컴퓨터교육과

 2 제주대학교 대학원 과학교육학부 컴퓨터교육전공

tkddn1752@naver.com, scout125@naver.com, jwcho@jejunu.ac.kr, dreamer@jejunu.ac.kr

Design of Emotion Analysis Program using Speech Data

Sangwoo Lee¹ · Yeongjae Yoon¹ · KyungHee Lee² · Jungwon Cho¹

¹Department of Computer Education, Jeju National University

²Major in Computer Education, Graduate School, Jeju National University

요 약

음성은 사람간의 의사소통에 있어 감정을 파악하기 좋은 방법 중 하나이다. 음성인식 감정분석 프로그램은 사람의 음성이 가진 특성을 이용하여 그 안에 담긴 감정을 분석한다. 음성이 가진 피치 값, 속도의변화와 같은 요소를 데이터화 하여 그 안에 담긴 감정을 기계학습을 통해 분류 및 예측하는 과정을 거치 된다. 감정 별 음성 데이터 분석을 위해 다양한 기계학습 알고리즘을 활용하여 기존 연구들보다 높은 정확도를 나타낼 수 있도록 연구, 개발 하였다.

음성감정데이터베이스의 분석과 프레임 단위 특징과 발음단위 특징을 통합하는 Attention Mechanism을 이용한 음성 감정 인식 시스템의 개발

(Analysis of Speech Emotion Database and Development of Speech Emotion Recognition System using Attention Mechanism Integrating Frame- and Utterance-level Features)

김 도 경 [†]

김 윤 중 **

(Dokyung Kim)

(Yoonjoong Kim)

요 약 본 연구에서 음성신호로부터 프레임 단위의 특정과 발음 단위의 특정을 통합하고 감정의 정보 를 분석하는 BLSTM(Bidirectional Long-Sort Term Memory) 레이어, Attention mechanism 레이어 및 심증 신경회로방으로 구성되는 모델을 제안하고, 음성 감정 테이터베이스 IEMOCAP(Interactive Emotional Dyadic Motion Capture) 레이블의 신뢰성 분석에 기초하여 모델에 성능을 분석하였다. IEMOCAP 데이터베이스에서 제공되는 레이블의 평가 자료에 기초하여 기본 테이터 셋, 감정 클래스의 분포를 균형화 시킨 테이터 셋, 3명 이상의 관정에 기초하여 신뢰성이 개선된 테이터 셋을 구성하고, 각각 의 데이터 셋에 대하여 화자독립 교차검증실험을 수행하였다. 개선되고 균형화된 테이터 셋에 대한 실험에 서 최대 67.23% (WA, Weighted Accuracy)의 스코어를 성취하였고 기본 테이터 셋의 실험에 비하여 6.47% (WA, 4.41% (UA) 개선됨을 확인하였다.

키워드: BLSTM(Bidirectional Long-Sort Term Memory) RNN(Recurrent Neural Network), 감정 인식, Attention Mechanism, 교차검증평가, 데이터 균형화

AI기반 콜센터 실시간 상담 도우미 시스템 개발 - N은행 콜센터 사례를 중심으로

류기동¹, 박종필², 김영민², 이동훈³, 김우제^{4*} ¹서울과학기술대학교 IT정책전문대학원 ²NH농협은행 ³솔트룩스 ⁴서울과학기술대학교 글로벌융합산업공학과

Development of AI-based Real Time Agent Advisor System on Call Center - Focused on N Bank Call Center

감성기반 서비스를 위한 통화 음성 감정인식 기법

(Call Speech Emotion Recognition for Emotion based Services)

방 재 훈 †

이 승 룡 *

(Jae Hun Bang)

(Sungyoung Lee)

요 약 기존의 음성기반 감정인식기술은 콜센터나 메디컬 센터에서 고객이나 환자의 감정을 실시간으로 모니터링 하고 추출된 감정에 적절한 대응을 해주는 서비스 어플리케이션으로 사용되고 있다. 이러한음성기반 감정인식 기술은 일정 주기 혹은 단위 시간동안의 음성데이터를 분석하여 사용자의 감정을 인식한다. 기존 연구 방법론은 하나의 통화 이벤트 전체에 대한 감정인식이 아닌 통화 중 특정 시간동안의 감정을 인식하는 기술로써, 전체 통화기간동안 감정의 변화를 인식하지 못하여 감정 기복이 있는 통화음성데이터에서 하나의 감정으로 도출해내는 통화단위 감정인식에는 부적합하다. 본 논문에서는 스마트폰에서통화 음성을 녹음한 뒤 감정인식 구간을 통화 시작부터 종료시점까지 하나의 Window로 보고, 이를 다수의 Time-Window로 나는 다음, 통화 종료시점에 가까워지는 Window에 감정생존곡선을 기반한 가중치를 부여하는 기법을 제안한다.

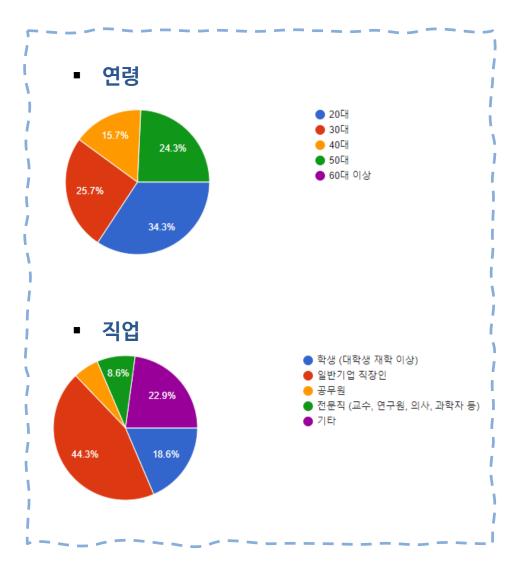
키워드: 통화음성 데이터, 음성기반 감정인식, 틸티드 타임 윈도우, 스마트폰, 감정생존곡선

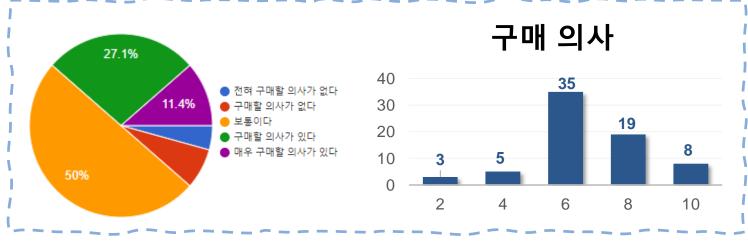


경쟁사 분석

	마인즈랩	셀바스AI - 셀비	마음보기	
매출	19년 기준, 82억 18년 기준, 105억	19년 기준, 130억 원	초기 매출 10억 예상 장기적 100억 이상	
영업 이익	19년 기준, -42억 18년 기준, 15억	19년 기준, 21억 원	평균 30 % 이상	
제공 형태	콜 처리 건당 비용 부과	구독형 제공	개인 및 기업에게 정량제와 구독제를 선택 기회 제공	
특징	대화형 AI 상담 서비스	고립어, 연속어, 음향, 주소용, 의료용, 교육용 인식 가능	음성데이터 감정분석 및 키워드 분석 실시간 분석 제공 고객 행동 패턴 예측 및 제안	
설립일	2014	1999	2021	
사용 업체	보건복지부, 국세청, 하나생명, KB증권 등	은행, 금융(KB국민, 우리, IBK, 하나, 새마을금고 등) 보험 (삼성생명, 미래에셋, LIG, KDB AXA 등) 증권 (하나금융투자, 한국투자) 카드 (BC카드, 우리, 롯데) 통신사 (LG U+) 공공 (국세청, KTX, 기상청, 금융감독원 등) 학교, 병원(서울대,경희대,서울대병원 등)	정부, 지자체기관, 금융사, 등 산업군 전반 개인도 사용가능	

설문조사 결과_설문조사참여자수:70명

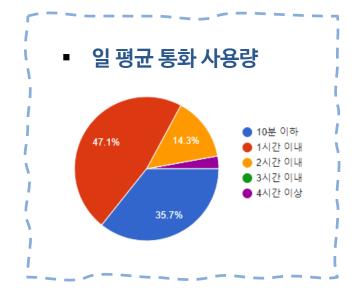


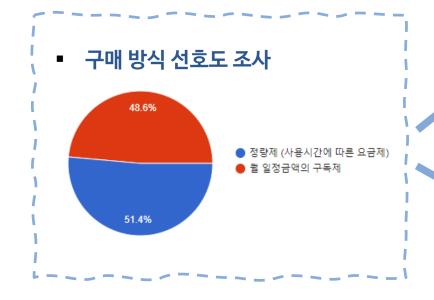


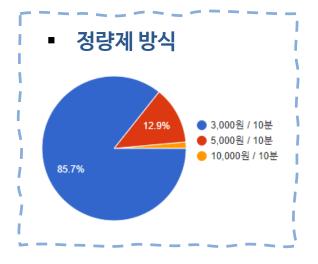


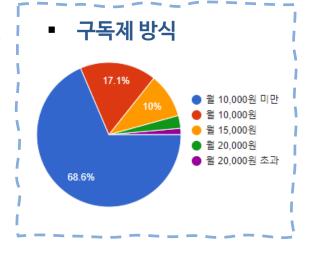


설문조사 결과_설문조사참여자수:70명









'마음 보기' 서비스



상담사의 응대 지원

- 고객 감정 변화 파악
- 중요 단어 시각화 -〉 고객 응대 개선
- 자동 블랙리스트 관리



관리자의 매니지먼트 지원

- 상담사 응대 만족도 품질 관리
- 키워드 분석을 통한 상품 추천
 및 그룹별 맞춤 마케팅



응대 품질 및 효율성 향상

- 음성 데이터 분석으로 인한 부정 음성 데이터 분석을 이용한 교육체계 설립
- 감정 키워드 분석을 통한 소비자 구매행동 예측



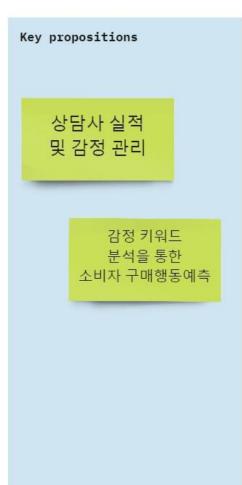
콜센터 외 기업 내 활용

- 고객사 별 맞춤 응대
- 효율성 및 매출 기대 효과

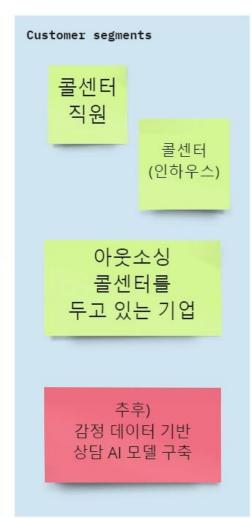
Business Model Canvas

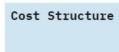












인건비 개발비

간접 개발비

위탁 개발비 Revenue Streams 모델 판매

구독 모델 데이터 베이스 판매

데이터 판매

mirc

SWOT 분석

OWN SPECIFIC FACTORS ENVIRONMENTAL FACTORS

STRENGTHS

- 분석된 데이터를 시각화하여 기업의 인사이트를 빠르게 창출
- 분석된 데이터를 활용하여 신규 상품 제안 혹은 개인 고객 관리 가능
- 관리자용 직원 관리 툴 제공
- 분석을 통한 감정 데이터 축적 가능

WEAKNESSES

- 자본의 부족
- 전문 경험 부족

OPPORTUNITIES

- 국가지원 인공지능 사업
- 인공지능 기술에 대한 활발한 투자
- 코로나 시대로 비대면 서비스가 증가함에 따라 콜센터 이용수 증가
- 감정노동자 처우에 대한 인식이 개선되면서 기업에서도 감정노동자에 업무환경 개선에 대한 투자가 증가되고 있음

SO 전략

- 비대면 서비스 증가로 인한 시장확대 현황을 활용하여 보다 많은 감정 데이터 축적
- 노동자, 기업 종사자의 개인 감정의 존중
- 고객의 감정에 대한 실시간 시각화분석

WO 전략

- 국가지원사업으로 선정되어 플랫폼 개발 및 발전에 필요한 자본 유입
- 전문자문 그룹을 영입하여 분석의 신뢰성 향상

THREATS

- •동종업의 경쟁이 심현
- •신규진입자 유입 가능성 있음

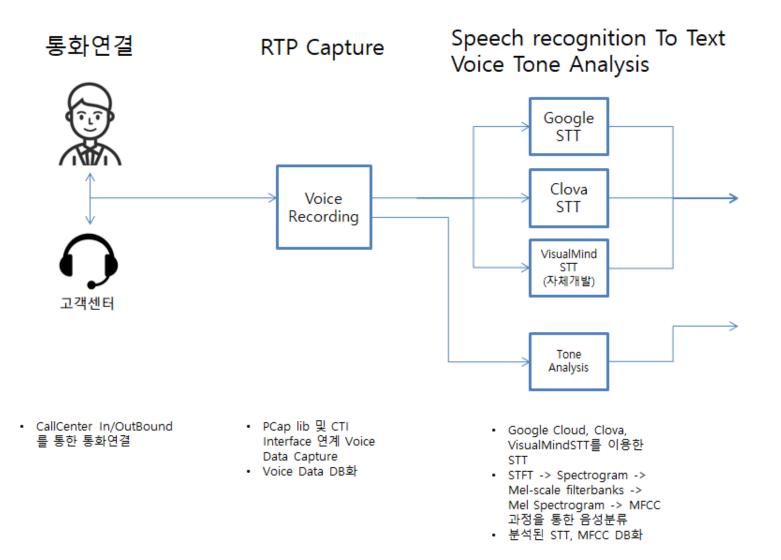
ST 전략

 데이터 베이스 구축으로 경쟁 우위 선점하고 신규 유입자와의 협업을 통하여 보다 방대한 데이터베이스 구축

WT 전략

• 구축된 데이터 베이스에 대한 마케팅을 통하여 투자 유치

비즈니스 모델 개발



비즈니스 모델 개발

빈도/감정분석

Visualization



- rhinoMorph를 이용한 실질 형태소 분석
- 기 구축된 감정사전를 통한 단어별 감성점수 계산
- sklearn LinearRegression을 이용한 긍/부정 분석 및 감 정분석
- 분석된 상담정보, 감정분포 DB화

- 권한에 따른 Web Viewer 제공
- 실시간 음성정보 제공
- WordCloud등을 통한 DashBoard 생성
- 전체 고객, 상담원 개별통계 제공



• library를 이용한 실질형태소 분류

```
| for data_each in data:
| morphed_data_each = rhinoMorph.onlyMorph_list(rn, data_each[1],
| pos=['NNG', 'NNP', 'VV', 'VA', 'XR', 'IC', 'MM', 'MAG', 'MAJ'])
| joined_data_each = ' '.join(morphed_data_each) # 문자열을 하나로 연결
| if joined_data_each: # 내용이 있는 경우만 저장하게 함
| morphed_data += data_each[0] + "\t" + joined_data_each + "\t" + data_each[2] + "\n"
```

• 훈련데이터와 테스트데이터 분리

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
train_data_text, test_data_text, train_data_senti, test_data_senti = train_test_split(data_text, data_senti, stratify=data_senti)
# Counter 클래스를 이용해 각 분류가 훈련데이터와 테스트데이터에 같은 비율로 들어갔는지 확인해 본다
from collections import Counter
train_data_senti_freq = Counter(train_data_senti)
print('train_data_senti_freq:', train_data_senti_freq)

test_data_senti_freq = Counter(test_data_senti)
print('test_data_senti_freq:', test_data_senti_freq)
```



• 행렬변환

```
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
vect = CountVectorizer(min_df=1).fit(train_data_text)
```

• 행렬저장

```
X_train = vect.transform(train_data_text)
print("X_train:\n", repr(X_train))
```



• Scikit-learn LogisticRegression을 통한 학습

```
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
y_train = pd.Series(train_data_senti)
lr = LogisticRegression(solver="liblinear")
lr.fit(X_train, y_train)
```

• 모델 저장

```
joblib.dump(lr, 'visualMind.pkl')
```

• 테스트 점수 확인

```
X_test = vect.transform(test_data_text)
y_test = pd.Series(test_data_senti)
print("테스트 데이터 점수:", lr.score(X_test, y_test))
```



• Vector 및 모델 로드, 예측

```
vect = joblib.load('visualMind_vect.pkl')

X_input = vect.transform(inputdata)

lr2 = joblib.load('visualMind.pkl')
result = lr2.predict(X_input)
```



모델시연

[17:55] 아니 뭐가 이렇게 통화하기가 어려워 [17:55] 고객님 통화연결이 늦어지게 되어 죄 송합니다.

[17:56] 짜증나게 당신 일을 하겠다는거야 뭐 야

[17:56] 죄송합니다. 빨리 응대하도록 하겠습니다.

[17:57] 내가 당신네 음료 먹고 배탈 났는데 어떻게 보상할꺼야

[17:57] 어떤 상품을 이용하다 그렇게 되신 건가요

[17:58] 아 그거 있자나 초록색 통에 들은거

[17:58] 고객님 초록색병 이라고만 하시면 어떤건지 잘 모르겠습니다.

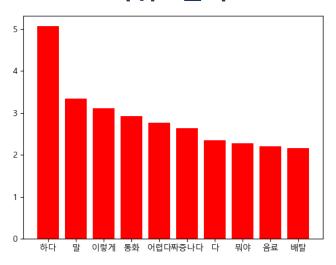
[17:58] 거 참 더럽게 못 알아 듣네 딱 말하면 몰라

[17:59] 죄송합니다 고객님께서 자세히 설명 해주셔야 조치를 취해 드릴 수 있습니다.

[17:59] 그만 말하고 윗 사람 연결이나 해줘

[18:00] 죄송합니다. 이 번호 연락 드리도록 하겠습니다.

키워드분석



시각화_Word Cloud





부정(88%)





모델시연

[15:32] 안녕하세요 어린이보험 중에 좋은 상 품 문의 드립니다.

[15:33] 어린이보험은 0세부터 30세까지 가입할 수 있는 보험을 말합니다. 보장내용이 좋아 한살이라도 더 어리고 더 건강할 때 가입을 시켜주는 것이 좋습니다.

[15:33] 아 그런가요? [15:34] 제가 올해 들어 큰 걱정이 생겨서 이 번에 아이들에게 좋은 보험 어린이보험 상품 가입시켜 주려고 하거든요.

[15:34] 그러시면 비갱신형 상품으로 보장기 간을 100세까지 하시면 좋습니다.

[15:34] 그러면 단점은 없을까요?

[15:35] 처음에는 처음엔 다소 비싸게 보일 수도 있습니다만 나중까지 생각하신다면 선 택하시는게 좋습니다.

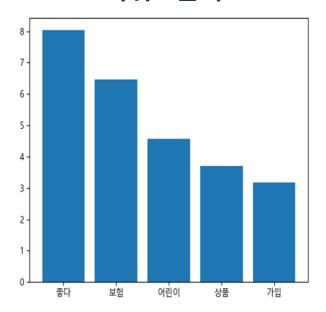
[15:35] 추천해주신 대로 비갱신형으로 보장 기간을 길게 해서 가입 하는게 좋은거네요

[15:36] 네 맞습니다.

[15:36] 좋은 내용 감사합니다.

[15:36] 더 문의사항이 있으시면 문의주세요

키워드분석



시각화_Word Cloud





긍정(81%)





서비스 목표

AI를 활용한 음성데이터 감정분석 서비스



직종 별 맞춤형 콜센터 음성 기반 감정 분석 제공 주주 및 임직원 이익 만족



향후 서비스 추진 계획



서비스 형태	콜센터 음성상담 데이터 시각화 서비스	고객 상담 내역 기반 그룹화 및 그룹 유형별 성향 분석 시각화 서비스	데이터 판매 및 실시간 음성 감정분석 서비스	
주요 기능	콜센터 음성상담 내용 Al 기반 감정 및 키워드 분석	개인고객 데이터 분석 및 그룹화 후 그룹 유형별 성향 분석	실시간 음성 감정 및 키워드 분석	
제 공 가치	상담원 실적 및 감정 관리	그룹별 맞춤 관리 및 마케팅 제안	실시간 감정분석 및 의도 파악	
목 표 시장	<u>콜</u> 센터 시장 (보험사 특 화)	콜센터 시장	음성 상담을 제공하는 시장 전반, 개인	
서비스 목표	감정노동 환경 개선 및 음성 상담 데이터 분석을 통한 신제품 아이디어 제안	상담데이터 분석을 통한 실시간 제품 추천	데이터베이스를 이용한 심리분석 어플리케이션 출시	
기능 목표	실시간 음성상담 데이터 분석 시각화	개인고객 그룹화 및 그룹 성향 분석	유통 채널 확장	
목표 매출	10억	50억	100억	



투자 유치 및 자금조달 계획

2021년 자금 소요 예상 액: 4억 원

■ 기술 이전 료: 0.5억 원

■ 소프트웨어 구입비 및 구독료: 0.5억 원

■ 인건비 및 기타 비용: 1억 원

■ 연구 개발비 및 비용: 1억 원





자금 조달 계획: 4억원

■ 스타트업 관련 자금(크라우드 펀딩 포함) 조달: 1억 원

■ 자체 자금: 1억 원

■ 정부 연구 출연금: 1억 원

■ **유상증자: 1억 원** *유상증자 조건: 1000주 X 10배수

