

침착맨, 그가 걸어온 40년간의 여정

본명: 이병건 (李秉鍵)

출생: 1983년 12월 5일

국적: 대한민국

직업: 前 만화가, 現 스트리머

이력

• 육군 병장 만기전역

• 모범납세자 노원세무서장표창

• 건국대학교 시각디자인학 학사

• 한국인이 가장 사랑하는 유튜버



23년 3월 침착맨 오락가락 침가락 선언

침착맨, 무한으로 즐길 순 없을까..?





인기 웹툰작가 이말년, 개인방송 중단 선언



그래서 우리는 침착맨을 온라인에 가두기로 했다.

Contents

- I. Overview
- II. Al Chat Bot
- III. Text to Speech
- IV. Deployment
- V. Conclusion

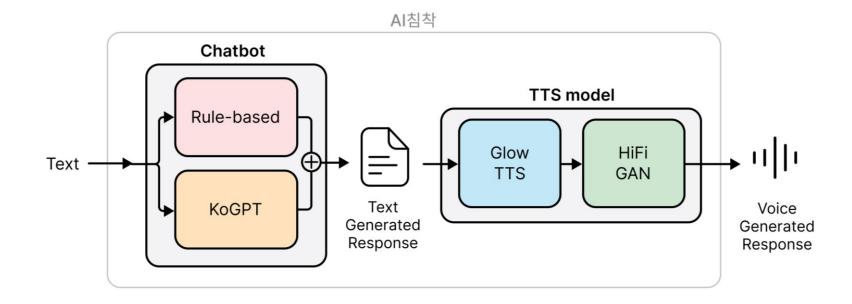
I. Overview

1. Overview

■ 프로젝트 파이프라인

음성봇 구현

- 1. 질문 text 입력
- 2. Chatbot으로 답변 생성
- 3. Text to Speech를 통해 text를 voice로 변환



1. Overview

■ 프로젝트 수행방법

디렉토리 구조

- 6 directories, 23 files로 구성
- chatbot / common / voice로 구분하여 작업
- 용량이 큰 파일과 민감한 정보는 구글 드라이브 활용

```
root@75728b3f1a92:~/Voice-Chatbot-Project/code# tree -L 2
 |-- README.md
 -- chatbot code
    |-- ChatBotData.csv
    -- bot.py
    |-- chatbot last.csv
    |-- inference.py
    |-- inference.sh
    |-- nohup.out
    -- output
    -- train.py
    -- train.sh
    `-- txt
  -- common code
    -- app.py
    -- csv_to_txt.py
    |-- preprocessing.py
    `-- speech_to_text.py
 -- ku_chim.jpg
 -- nohup.out
 -- run.py
 `-- voice_code
    |-- alignment.py
    |-- aud_split.sh
    |-- infer_V2_.ipynb
    |-- inference.py
    |-- silence slicing.py
    |-- train glowtts.ipynb
    |-- train_hifigan.ipynb
    `-- tts-env
6 directories, 23 files
```

Data Collection

- 데이터 수집 방식
- 유튜브의 영상 mp3 음성을 CLOVA Note로 텍스트 변환
- 데이터 종류

왕십리로 날아온 편지 (46개)

- 침착맨이 혼자 진행했던 코너 → 말투 수집 용이
- 다른 코너에 비해 다양하고 일상적인 소재가 다수 포함



[왕십리로 날아온 편지 플레이리스트]

- 데이터 상세
- 데이터 총 row 수 : 14496 row
- 데이터 평균 길이 : 316 row/회, 19 row/사연

1	어떤 스트리머가 늦게 와서 너무 열받아요
2	어쩌면 좋죠
3	그런 고민이 있으셨군요
4	그러니까 이제 약속이라는 것은 진짜
5	무조건 지켜야 되는 서로 간에
6	중요한 건데 그거를 이제 남의 시간은 시간이라고 생각하지 않고 자기 시간만 시간이라고 생각하니까 그런 거죠
7	특히나 이제 스트리머 같은 경우는 일대일 약속하고는 더 상황이 좀 다른 게 기다리시는 분들이 천 명이면
8	천 명에 10초만 빼면 얼마예요 만초죠 만초
9	만초를 뺏는 거예요 내 10초 늦으면 남의 만초를 뺏는 거야
10	그렇게 생각을 해서 굉장히 그거는 이렇게 지탄받아야 되는 행동이고 그런 분이 있으면 언제든 제보해 주세요 제가 따끔하게 일침 놓겠습니다

[왕십리로 날아온 편지 스크립트]

Pre-processing

1 맞춤법 교정 Py-hanspell 사용

2 단어 통일

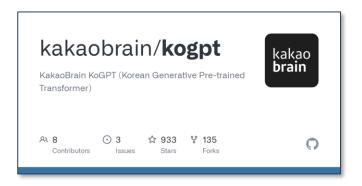
침착맨, 킹받네, 주펄, 침투부 **3** 사연 별 분할

기준 "다음 사연입니다" **4** 반복 제거

광고, 여기까지 하겠습니 다, 물러나 보겠습니 다

- Ko-GPT
- 1. 모델 소개
- Kakao Brain의 KoGPT
- 한국어 버전 GPT3
- 60억개의 매개변수와 2000억개 토큰(token)의 한국어 데이터를 바탕으로 구축
- 다음과 같은 task 수행 가능
 - 1) 질문 답변
- 2) 문장 요약
- 3) 결론 예측

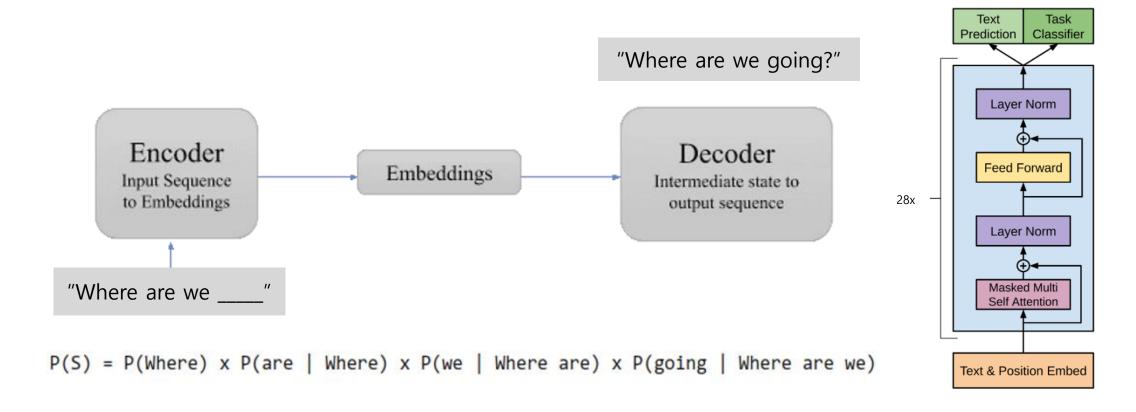
4) 긍정/부정 판단



Hyperparameter	Value
$n_{parameters}$	6,166,502,400
n_{layers}	28
d_{model}	4,096
d_{ff}	16,384
n_{heads}	16
d_{head}	256
n_{ctx}	2,048
n_{vocab}	64,512
Positional Encoding	Rotary Position Embedding (RoPE)
RoPE Dimensions	64

■ Ko-GPT

2. 모델 구조



Al Chatbot Model

1. 침착맨 라디오

침착맨이 이야기를 들려주는 것, 즉 생성이 핵 심

⇒ 생성에 능한 GPT를 사용

GPT3의 생성 능력을 활용하여 침착맨 라디오 는 흥미로운 이야기를 들려줍니다.

인공신경망 기반 챗봇



- 대량의 실제 대화 데이터를 통해 "인공신경망"을
 학습하는 방식
- 생성 모델을 학습하여 복잡한 질문에 대해 좋은 품질의 답변을 생성할 수 있다.

Al Chatbot Model

2. 실시간 침착맨 챗봇

GPT의 고질적인 문제점

- 1) 제한된 입력 크기 gpt3가 처리할 수 있는 프롬프트가 몇 문장보다 길 수 없음
- 2) 느린 추론 시간 gpt3의 모델 사이즈가 너무 크기 때문에 모델이 예측을 생성하는 데 시간이 오래 걸림



유사도 기준 검색기반 챗봇을 채택

작동 방식

- 1) 사용자의 쿼리를 임베딩
- 2) Chatbot_data_for_Korean v1.0 데이터셋에서 유사한 질문 검색
- 3) 답변을 내놓음

Al Chatbot Model

2. 실시간 침착맨 챗봇

침착맨과 실시간으로 대화를 주고 받는 것이 핵심

⇒ 답변 속도가 빠른 유사도 기준 검색 사용

Rule-based 시스템을 통해 실시간 침착맨 챗 봇은 침착맨과의 자연스러운 대화 경험을 제 공합니다.

규칙 기반 챗봇

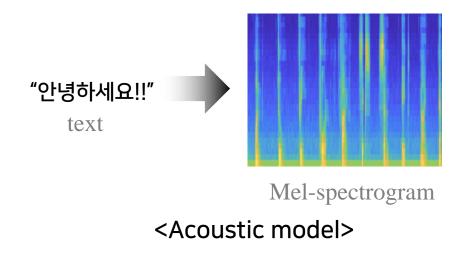


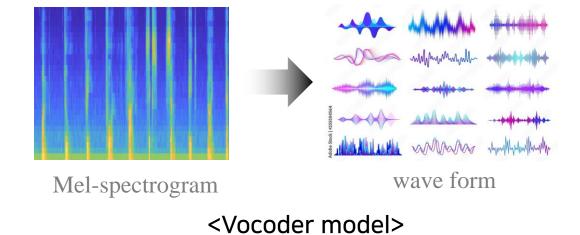
- 질문에 포함된 의도를 파악한 후 의도에 대한 답변을
 - "유사도 분석과 검색"을 통해 찾아내는 방식
- 구현이 간단하며 많이 묻는 질문에 신속히 대응 가능하다.

■ TTS 모델 구조

두 단계로 구성

- 1. Acoustic model (Text to Mel-Spectrogram)
- 2. Vocoder model (Mel-Spectrogram to Wave Form)

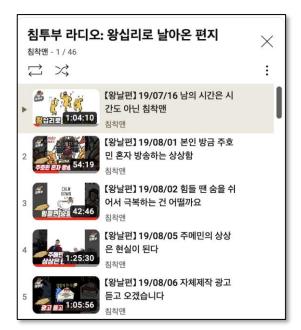




Acoustic model = Glow-TTS Vocoder model = Hifi-GAN

■ 데이터 수집

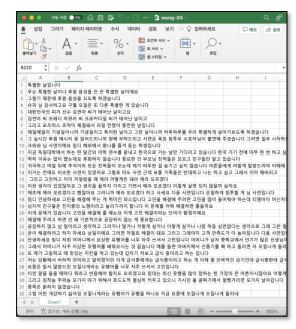
- Youtube 침착맨 라디오 wav & text 수집
- Audicity program을 통해 5~12초 간격으로 편집
- 각 wav파일마다 대응되는 txt file 편집







<split wav data>



<split text data>

Glow-TTS

1. 모델 소개

- "Generative Flow for Text-to-Speech via Monotonic Alignment Search" 논문으로 발표된 모델
- "Glow"는 "Generative Flow"의 약자로, 이 모델이 generative flow를 사용하여 음성 함성되었음을 의미함
- Glow-TTS 모델은 Acustic model로 입력은 text이며 출력은 Mel-spectrogram임

2. 모델 장점

- 외부 aligner를 필요로 하지 않음
- 긴 문장에 대해서도 robust한 TTS 제공
- Auto regressive 모델에 비해 10배 이상 빠른 속도 제공

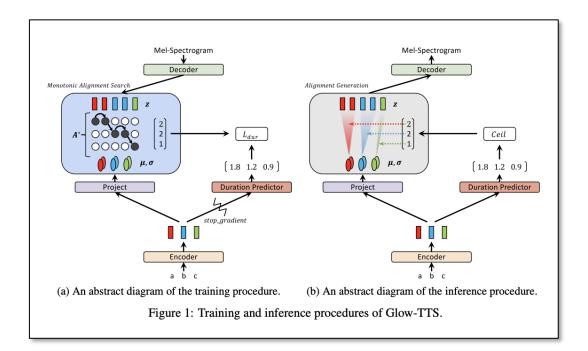
높은 성능과 빠른 속도를 가지고 있어 Real time TTS 모델 제작에 적합!

Glow-TTS

- 1. Monotonic Alignment Search(MAS)
- Encoder는 text를 받아 다중 가우시안 분포의 μ, σ 생성
- Decoder는 mel-spectrogram을 입력받고 latent representation을생성한 후 두 값을 연결하는 분포를 학습

2. Flow-based inference

- Encoder는 동일하게 수행하지만 Decoder는 Encoder에서 학습을 통해 만든 alignment 분포에 따라 만들어진 latent representation을 통해 Mel-spectrogram을 생성함
- 따라서 Decoder는 양방향으로 연산이 되는 Invertible한 형 태를 가져야 함



$$\max_{\theta, A} L(\theta, A) = \max_{\theta, A} \log P_X(x|c; A, \theta)$$

HiFi-GAN

1. 모델 소개

- HiFi-GAN의 이름은 "High Fidelity Generative Adversarial Networks"에서 유래됨
- "High Fidelity"는 고품질을 의미하며, "Generative Adversarial Networks"는 GAN을 의미.
- 따라서, HiFi-GAN은 고품질의 음성을 생성하는 GAN 모델을 뜻함

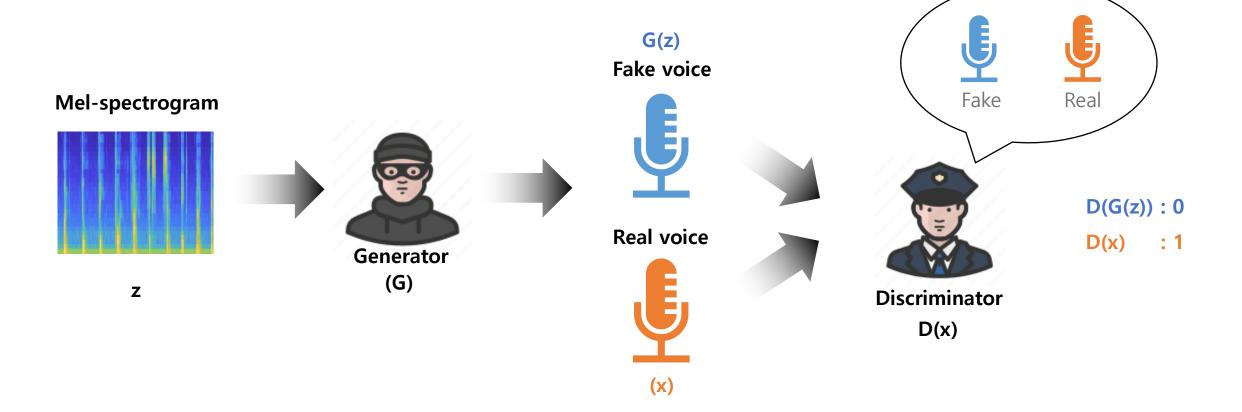
2. 모델 장점

- GAN을 도입하여 더 높은 품질의 음성을 생성할 수 있음
- 노이즈가 있는 입력에서도 인간 수준의 음성을 생성 가능
- 기존 GAN Voccoder모델에 비해 생성자는 Residual block, 판별자는 sub-discrimiinator를 활용하면서 품질과 속도를 개선

작은 모델 크기와 높은 속도, 높은 성능을 가지고 있어, 실시간 음성 생성에 적합!

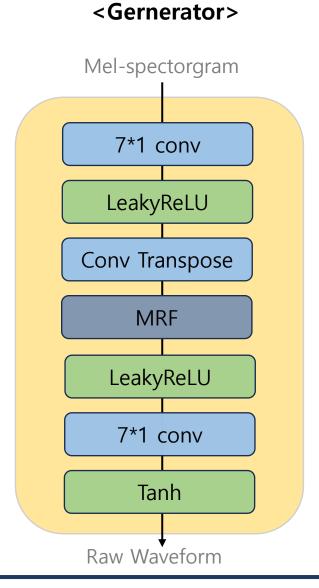
HiFi-GAN

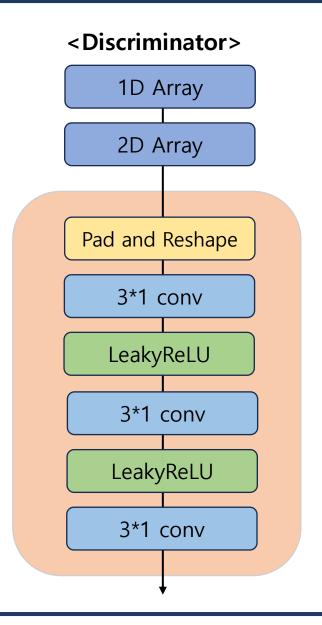
3. 모델 학습 과정



HiFi-GAN

4. 모델 구조





VI. Deployment

4. Deployment

Streamlit



<url http://118.67.132.89:30007/>



<Chrome Web Site QR Code>

V. Conclusion

5. Conclusion

■ 결론

- 1. 직접 수집한 데이터셋을 통한 Real time TTS 모델 구축 후 실시간 음성봇 구현
- 2. KoGPT를 활용한 챗봇을 통해 침착맨 라디오 구현
- 3. Streamlit을 통해 웹 애플리케이션 생성 후 배포

■ 한계 및 후속연구

- 1. 양질의 데이터셋을 확보에 어려움 존재
- 2. 구어체와 고유명사가 있는 데이터셋을 사용 시 챗봇의 학습 성능이 저하됨
- 3. 더 많은 음성 데이터를 확보한다면 더 높은 성능을 기대할 수 있음
- 4. 최신 sota 모델과 End-to-end 모델을 적용하여 구현한다면 성능 개선이 가능함

