주간보고

주제: use offline ASR model as if online: pseudo-stream-asr

학생 최재원

Prof. Jae-Hong Lee

Table of Contents

- 1. 문제 정의
- 2. 기존 연구
- 3. 문제 해결 방안
- 4. 실험 결과
- 5. 결론
- 6. 추후 진행 예정 사항

- 문제
 - 실시간일 것
 - 자동 음성 인식(ASR)이 가능할 것
 - 데모 프로그램을 만들 것
- 제한
 - 학습 시킨 모델을 적용할 수 있을 것 (스트리밍 모델을 사용하지 말 것)
 - 발화의 시점과 종점도 예측할 것
 - 실시간성을 해칠 만큼 느리지 않을 것

- <u>offline model을 teacher로, online model을 student로의 knowledge distillation</u>
 - for offline use process entire one
 - ctc | Connectionist Temporal Classification: Labelling Unsegmented Sequence Data with RNN
 - <u>conformer</u> | Convolution-augmented Transformer for Speech Recognition
 - for online use process whenever model received
 - <u>rnn-t</u> | Sequence Transduction with Recurrent Neural Networks
 - pros: (WER) offline < online, narrowing gap between offline and online, imitate using unlabled data
 - cons: complicated
- chunked attention

0 ??

- KD examples only available for TTS(mainly) and SVS task | @ESPnet
 - SVS(Singing Voice Synthesis, 노래음성합성)
 - 25일까지 결과물을 만들 수 없음

문제 해결 방안 및 실험 결과 – 시행착오

- 모델에 음성 데이터를 넣었으나 제대로 인식되지 않는 문제 (gradio audio 이용)
 - 현상
 - 데이터를 numpy.ndarray로 받으면 엉뚱하게 인식함
 - 음성이 임시로 저장된 경로를 받으면 제대로 인식함
 - 진행한 전처리
 - 학습 시 사용했던 sampling rate만 맞추어 줌
 - 추론 과정에서 dtype of numpy.ndarray가 float32여야 한다고 하여 형변환만 해줌
 - 해결
 - float32 형태로 형변환 후 +-1로 정규화
 - 관찰
 - 음성이 저장된 경로를 받으면 제대로 인식한 이유
 - float32 형태로 불러오며 자동으로 정규화 해주었기 때문

Hankuk University of Foreign Studies

문제 해결 방안 및 실험 결과 - 시도

- 특별한 토큰을 이용하면 정리할 수 있을까?
 - 단순 음성 시작/종료시 <sos/eos> 토큰을 뱉음을 확인
 - 쪼갠 음성을 여러 번 모델에 넣을 예정이라 부적절
 - 구현 과정
 - bpe config에 인덱스-토큰 정보 존재 (asr_train_config로 우회)
 - <instance of Speech2Text>.converter.ids2tokens
 - <blank> 토큰 제거 주석처리
 - 0000 ⇔ <blank>
 - 0001 ⇔ <unk>
 - 4999 ⇔ <sos/eos>

```
# with open(model_config['asr_train_config'], mode='r') as f:
                                                                                                                # self.token_list: List[str] = yaml.safe_load(f)['token_list']
                                                                                                                # self.model.converter does it.
                                                                                                      espnet2asr / assignment / 250825 / with_gradio / stream_helper.py
asr_inference.py ×
                                                                                                      Code Blame 103 lines (84 loc) · 3.28 KB
Users > lai01 > dev > espnet > espnet2 > bin > ₱ asr_inference.py > ♣ Speech2Text > ♠ from_pretrained
        class Speech2Text:
                                                                                                                   def get_average_decibels(self, audio_data: np.ndarray):
                                                                                                                       average_decibels = 10 * np.log10(mean_square + epsilon)
             def _decode_single_sample(self, enc: torch.Tensor) -> ListOfHypothesis:
                                                                                                                       return average decibels
                     # remove sos/eos and get results
                     last_pos = None if self.asr_model.use_transducer_decoder else -1
                                                                                                                   def exec inference(self):
                     if isinstance(hyp.yseq, list):
                                                                                                                       audio, window = self.get_stream()
                          token_int = hyp.yseq[1:last_pos]
                                                                                                                       db = self.get_average_decibels(audio)
                                                                                                                      start_time = time.perf_counter()
                                                                                                                       out = self.model(audio)
                          token_int = hyp.yseq[1:last_pos].tolist()
                                                                                                                      text = out[0][0]
                     # remove blank symbol id, which is assumed to be 0
                                                                                                                      # out[i] = (text, token, token_int, hyp)
                     # token_int = list(filter(lambda x: x != 0, token_int))
                                                                                                                      # print("=" * 10)
                     # Change integer-ids to tokens
                     token = self.converter.ids2tokens(token_int)
                                                                                                                           print(f"[{i}] total log probability: {hyp.score:.2f}")
                                                                                                                           print(f"[{i}] normalized log probability: {hyp.score / len(hyp.yseq):.2f}")
                     if self.tokenizer is not None:
                          text = self.tokenizer.tokens2text(token)
                          text = None
                     results.append((text, token, token_int, hyp))
                                                                                                                       # text = "".join(self.model.converter.ids2tokens(out[0][3].yseq))
                 return results
```

Code

espnet2asr / assignment / 250825 / with_gradio / stream_helper.py

self.s_context = s_context
self.t_poll = t_poll
self.model = model

self.inference_task = None
self.status: List[Status] = []
self.joiner = RealtimeJoiner()

self.store: List[np.ndarray] = []

def __init__(self, s_context: int, t_poll: float, model: Speech2Text):

Blame 103 lines (84 loc) · 3.28 KB

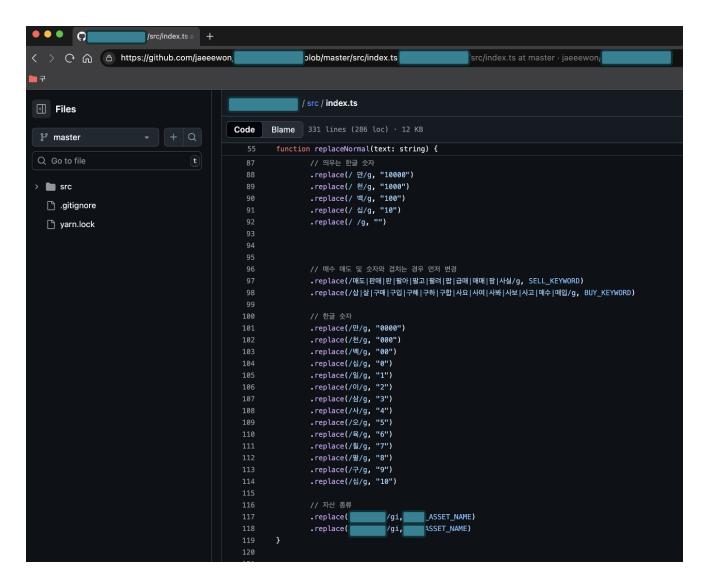
self.golden = -1

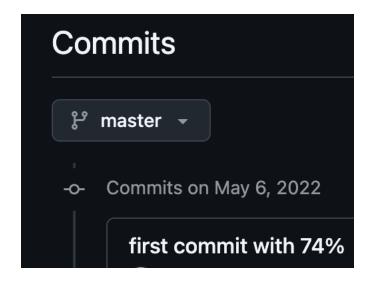
24 v class StreamHelper:

- Pseudo Stream ASR; 마치 실시간인 것처럼
 - o context window: 모델에 입력할 최대 context 개수
 - o every: 한 context가 가질 음성의 길이(초)
 - context가 겹쳐 발생하는 overlapped token들은 rule-based로 정리
 - execution time | (context_from, to) | avg_db | recognized > total
 - 문장이 끝난 것으로 인식하면 대괄호로 나타냄

```
0.77s | (9, 14) | -69.98 | > [HELLO]
0.69s | (11, 16) | -69.45 | > [HELLO]
0.75s | (13, 18) | -35.54 | BUT > [HELLO] BUT
0.82s | (15, 20) | -31.54 | WHERE ARE YOU NOW > [HELLO] [BUT]
1.33s | (17, 22) | -26.27 | WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR > [HELLO] [BUT] WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR
1.12s | (20, 25) | -27.23 | I'M WAITING FOR YOU > [HELLO] [BUT] WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR YOU
0.85s | (23, 28) | -37.11 | YOU > [HELLO] [BUT] [WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR YOU]
1.03s | (25, 30) | -63.11 | EH > [HELLO] [BUT] [WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR YOU]
0.87s | (28, 33) | -62.21 | OH > [HELLO] [BUT] [WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR YOU]
0.62s | (30, 35) | -61.16 | > [HELLO] [BUT] [WHERE ARE YOU NOW I'M WAITING FOR YOU]
```

문제 해결 방안 및 실험 결과 – rule-based 경험 공유; May 06, 2022





- Pseudo Stream ASR; 마치 실시간인 것처럼
 - 모델은 한 시점에 두 번 이상 추론을 수행하지 않음 (stall)
 - 음성 데이터를 List에 추가할 때 추론이 진행되고 있지 않다면 새로운 스레드에서 추론 시작
 - multi-thread는 추론 과정에서의 blocking을 예방하고자 사용함
 - List는 thread-safe하지 않아 접근시 threading.Lock을 사용함
 - queue는 thread-safe하지만, 임의로 접근하는 데 한계가 있어 사용하지 않음
 - 추론을 위한 데이터를 불러오는 메소드를 따로 둠
 - 추론 결과가 최종 정답으로 확정된다면, 해당 context를 golden으로 두고자 했으나, 해당 기능 미구현
 - 끝에서 최대 s_context(context size)까지의 데이터를 concat하고, context window와 함께 반환함
 - 추론 결과를 잘 처리하여 최종 결과를 도출함
 - 데시벨, 토큰 개수로 1차 필터링 (quiet++)
 - 이전 결과로 시작하면 덮어쓰기
 - 이전 결과와 중복 찾아 결합하기 (difflib)
 - 전혀 다르거나 quiet > threshold면 문장 끝

```
def get_stream(self):
    with self.lock:
    len_str = len(self.audio)
    start_index = max(self.golden + 1, len_str - self.s_context)
    return np.concatenate(self.audio[start_index:]), (start_index, len_str - 1)
```

- 데모1 | Gradio를 통해 음성 획득
- 데모2 | Sounddevice로 음성 획득

• 직접 사용해봅시다.

- 거의 실시간이라고 봐도 될 정도의 음성 인식기 데모를 제작함
 - 현재 설정은 모델에 0.5초 짜리 context를 최대 6개 입력하고 잘 다듬어 결과를 냄
 - 모델에 입력할 시간은 유지하며 context의 시간을 짧게 했을 때 성능이 선형적으로 증가함을 확인
 - 0.5s -> 0.25s
 - context 6 -> 12
 - 그러나, rule-based로 처리한 부분에서 문장을 두 번 인식하는 문제가 있음
 - 시간을 들여 해결할 수 있는 부분임

- 현재의 rule-based는 상당히 취약한 부분이 많음
 - Speech2Text의 nbest=1를 수정하면 더 많은 hypothesis를 제공함을 확인함
 - 여러 개의 후보를 두고 가장 잘 연결되는 후보를 gold로 결정하는 부분이 추가되면 좋을 것 같음
- KD를 통해 stream 가능하도록 시도해보고 싶음
 - 충분한 시간이 필요하며, 당장 진행하기에는 어려움이 많음
- librispeech pretrained model을 성공적으로 학습하지 못했는데, 관련 hyperparameters을 공부하고 잘 학습시켜 본 데모에 적용해보고 싶음
 - ex. 어떤 모델은 어떤 optimizer가 좋은 성능을 내고, 그 때 Ir이나 weight_decay 등은 얼마나 조절?
 - o ex. gradient accumulation 공부로 VRAM이 부족하면 batch_bins를 줄이고, 그 비율만큼 accum_grads 올리면 거진 비슷한 걸 알게 되는 등



학생 최재원 Language & AI융합전공

2025. 08. 25. 10 AM. 한국외대 교수회관 401호

Hankuk University of Foreign Studies