## 라이언로켓 인공지능연구원 사전과제

모든 과제는 nothing 보다 something에 의미를 둡니다. ⓒ 전부 완료하시지 못하더라도, 결과물을 제출하여 주신다면 최선을 다해 긍정적으로 평가하겠습니다.

과제는 총 이론과제와, 구현과제 두 가지로 구성되어 있습니다. 각각 다른 역량을 평가하기 위한 것이오니 한 가지에서 많이 부족하다 느끼시더라도 크게 걱정하실 필요 없습니다.

제출기한은 다음 주 수요일 9/1 일 오후 6 시까지입니다. 결과물을 parkis767@lionrocekt.ai 로 메일 전송 부탁드립니다.

- 1. 이론 과제
  - 1. 다음 논문 중 한 편을 리뷰하시면 됩니다.
  - 2. 리뷰 시 아래의 다섯 가지 질문에 대해 한 줄 요약과 해당 논문에 대한 의문점, 한계 등 개인의 생각을 PPT 2 장 정도로 정리해서 제출해주시면 됩니다.
    - 질문
      - 1. 배경: 문제를 제기하게 된 배경
      - 2. 문제: 저자가 해결하고자 하는 문제
      - 3. 해결방안: 문제 해결을 위해 도입한 방법론
      - 4. 근거: 해결방안을 도입한 계기, 근거
      - 5. 기여점: 이전까지 논문들과의 차이점, 기여점, 개선사항
    - 논문
      - 1. Glow-TTS: A Generative Flow for Text-to-Speech via Monotonic Alignment Search, Kim et al., 2020.

https://arxiv.org/abs/2005.11129

2. Is normalization indispensable for training deep neural networks? Shao et al., 2020.

https://papers.nips.cc/paper/2020/file/9b8619251a19 057cff70779273e95aa6-Paper.pdf

3. HiFi-GAN: Generative Adversarial Networks for Efficient and High Fidelity Speech Synthesis, Kong et al., 2020.

## https://arxiv.org/abs/2010.05646

4. Conditional Variational Autoencoder with Adversarial Learning for End-to-End Text-to-Speech, Kim et al., 2021.

https://arxiv.org/abs/2107.03298

5. Non-Attentive Tacotron: Robust and Controllable Neural TTS Synthesis Including Unsupervised Duration Modeling, Shen et al., 2020.

https://arxiv.org/abs/2010.04301

6. StarGAN v2: Diverse Image Synthesis for Multiple Domains, Choi et al., 2019.

https://arxiv.org/abs/1912.01865

7. Denoising Diffusion Probabilistic Models, Ho et al., 2020.

https://arxiv.org/abs/2006.11239

8. First Order Motion Model for Image Generation, Siarohin et al., 2019.

https://papers.nips.cc/paper/2019/file/31c0b36aef26 5d9221af80872ceb62f9-Paper.pdf

9. Multi-label Contrastive Predictive Coding, Song e al., 2020.

https://arxiv.org/abs/2007.09852

## 2. 모델 구현 과제

- 1. 영상과 음성 둘로 나누어져 있어 희망하시는 분야를 선택해주세요
- 2. 분야별 세 가지 중 하나를 선택해 모델을 구현하시면 됩니다.
  - 영상분야 지원자
    - 1. 비디오 또는 이미지 합성, 생성
    - 2. 비디오 또는 이미지 분류, 객체 인식
    - 3. 기타 확률 및 생성 모델
  - 음성분야 지원자
    - 1. 음성 합성, 변환 (Text-to-Speech, Voice-conversion)
    - 2. 음성 인식
    - 3. 기타 확률 및 생성 모델
- 3. 모델 구현이 처음이시라면 아래 가이드라인을 참고해주세요
  - 구현 모델의 선정
    - 1. 영상분야 : resnet bottleneck block 고도화 모델(resnext 등), visual transformer, image preprocessing pipeline 등
    - 2. 음성분야: Tacotron2, FastSpeech, Glow-TTS 등
  - 구현 방식
    - 1. python tensorflow, pytorch, jax/flax 환경 권장 (pytorch 추천)그 외 버전 및 개발 환경은 무관
    - 2. GPU 환경을 가정하며 기기가 없는 경우 Colab 혹은 캐글을 활용
    - 3. 그 외는 자율적으로 구현
  - 제출 방식
    - 1. github/colab/kaggle 등을 통해 코드를 제출할 것
    - 2. 생성된 음성 혹은 이미지 샘플은 샘플 페이지 링크를 공유하거나 압축하여 제출
    - 3. 학습한 checkpoint 는 github release 혹은 압축파일을 통해 제출
    - 4. learning curve 는 readme 혹은 ppt 형식으로 제출
    - 5. 합성하는 방법, 개발환경의 경우 readme 혹은 ppt 형식으로 제출(파이썬의 경우 requirements.txt 권장)
    - 6. 오픈 소스를 참고해도 되며, 참고할 경우 링크와 라이센스를 리드미 혹은 ppt 에 함께 첨부