TỪ VIDEO SANG PROMPT KỸ THUẬT CHUYỂN ĐỔI NGƯỢC DÀNH CHO VIỆC XÂY DỰNG CONTEXT TRONG STABLE DIFFUSION

Vũ Ngọc Thạch - 230201054

Tóm tắt

- Lóp: CS2205.CH181
- Link Github: https://github.com/DragonPow/CS2205.CH181
- Link YouTube video: https://youtu.be/_SwtsKSPrZ4



Vũ Ngọc Thạch

Giới thiệu

- Hiện nay có rất nhiều mô hình AI cho phép chuyển đổi từ prompt sang video [1], giúp người dùng thuận tiện hơn
- Khó khăn của các mô hình này:
 - Người dùng phải tự học cách sử dụng prompt
 - Người dùng phải lặp lại việc sinh video rất nhiều lần
 - => Cần có một mô hình cho phép dự đoán prompt từ video sẵn có, giúp nâng cao năng suất trong việc sử dụng Al

Mục tiêu

- Nghiên cứu về các kỹ thuật học máy hiện tại tốt nhất có thể đọc thông tin từ video.
- Xây dựng được mô hình cho phép dự đoán prompt từ các video của Stable Diffusion.
- Đánh giá độ hiệu quả mô hình và so sánh video được sinh ra từ prompt dự đoán so với video mẫu.
- Phân tích được một số hạn chế, giới hạn trong video ảnh hưởng tới việc dự đoán prompt.

- Chuẩn bị tập dữ liệu:
 - Thu tập tập dữ liệu video VidProM [3]
 - Thu thập thêm 1 tập dữ liệu video từ nguồn khác dùng kiểm tra hiệu năng của mô hình.

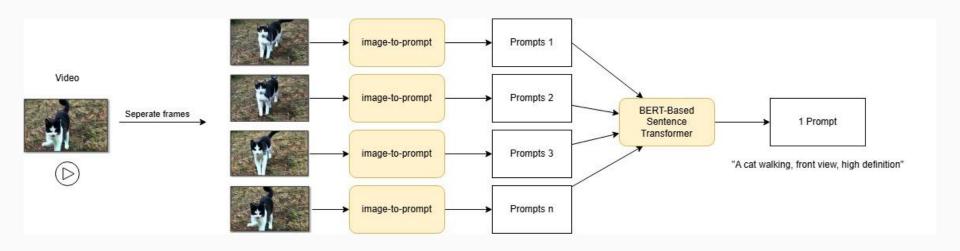
"A cat walking, front view, high definition"



Video

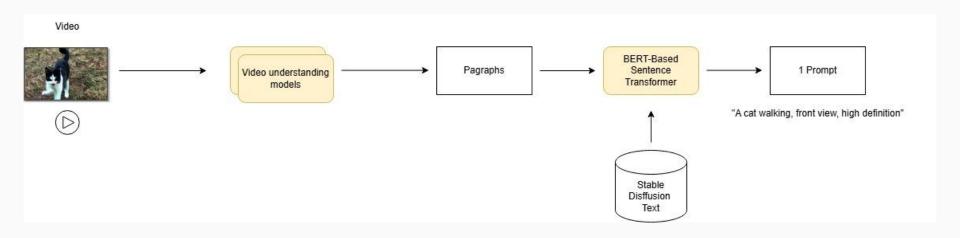
Thiết kế thuật toán:

Sử dụng từ mô hình image-to-text [2] hiện có



Thiết kế thuật toán:

Xây dựng dựa trên các mô hình đọc hiểu Video:



Kiểm tra và đánh giá:

- So sánh prompt được dự đoán và prompt thực tế (BLEU, ROUGE, Word2Vec),...
- Sử dụng mô hình CLIP để đánh giá sự tương đồng giữa video được sinh ra từ prompt dự đoán và video gốc.
- Phân tích sự các yếu tố của video ảnh hưởng tới việc dự đoán prompt
- => Xây dựng ứng dụng từ mô hình đạt được

Kết quả dự kiến

- Xây dựng được một mô hình cho phép chuyển đổi từ video sang prompt với hiệu suất ổn định:
 - Độ chính xác trên 60%
 - Thời gian dự đoán ngắn dưới 1 phút.
- Xây dựng được 1 ứng dụng sử dụng mô hình được đào tạo ở trên, nhằm đánh giá chất lượng của mô hình trong thực tế với tập người dùng thật.

Tài liệu tham khảo

- [1]. Jonathan Ho, William Chan, Chitwan Saharia, Jay Whang, Ruiqi Gao, Alexey A. Gritsenko, Diederik P. Kingma, Ben Poole, Mohammad Norouzi, David J. Fleet, Tim Salimans: *Imagen Video: High Definition Video Generation with Diffusion Models*. CoRR abs/2210.02303 (2022)
- [2]. Florinel-Alin Croitoru, Vlad Hondru, Radu Tudor Ionescu, Mubarak Shah: Reverse Stable Diffusion: What prompt was used to generate this image? CoRR abs/2308.01472 (2023)
- [3]. Wenhao Wang, Yi Yang: VidProM: A Million-scale Real Prompt-Gallery Dataset for Text-to-Video Diffusion Models. CoRR abs/2403.06098 (2024)