# 如何生成逼真影片?了解 Sora 模型訓練關鍵

Sora 是 OpenAI 於日前推出的文字轉影片 AI,可以生成最長一分鐘、不同長寬比、不同解析度的影片,因 OpenAI 釋出的生成影片極為逼真,Sora 成為了最近熱門話題之一。接著就讓我們來看看Sora 模型背後的原理吧!

#### diffusion transformer

Sora 是 diffusion transformer,執行 流程為輸入雜訊 patches 與條件資料 (比



如 prompts),接著預測「乾淨」patches。diffusion model 擴散模型簡單來說,是通過對原始雜訊去噪來進行生成,特別的是,Sora 加噪去噪的處理都是對 latent space 而非影片。

開發團隊訓練了一個對視覺資料做降維的網絡,input 為原始影像(由於圖片是一幀影片,所以模型的訓練資料與生成內容可以是圖片),output 為被壓縮的 latent representation。此外還有訓練一個相應的 decode 模型,來將被生成的 latents 拼湊還原為 pixel space。

## transformer:將影像變為 patches 補丁們

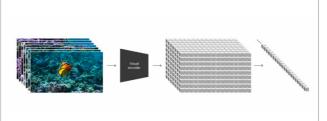
許多大型語言模型 (LLM) 訓練大量資料都是基於 transformer,transformer 的特點就是可以在處理序列資料時,考慮序列中所有的元素 token 並依其重要性給予不同的權重。以 LLM 為例,transformer 可以評估一個句子中所有單詞的重要性並賦予權重,藉此可以處理各式文本資料如程式碼、數字、其他自然語言。

而 Sora 開發團隊參考了這樣的概念,相對於 LLM 的 token 之於文本,Sora 有 patches 補丁們之於影像。OpenAI 表示,無論是訓練影片還是圖片的生成模型,patches 化的影像資料都可以更有效地被模型理解,而且 patches 有高度的可重構性。



## diffusion model

Sora 是 diffusion transformer,diffusion model 簡單來說,是通過對原始雜訊去噪來進行生成,特別的是,Sora 加噪去噪的處理都是對 latent space 而非影片。



## transformer

SORA 參考了自然語言處理中使用 token 的概念,將影像資料 encode 到 latent space,再分解為 spacetime patches,接著使用patches 做訓練。

### Sora 模型訓練關鍵

Sora 的資料處理方法是先 encode 壓縮影片資料到低維 latent space,再將其分解為 spacetime patches,接著平面化 spacetime patches,然後開始進行 transformer 訓練。 Sora 可以輸入和輸出不同解析度、時長與長寬比影片的關鍵,就在於不同序列長度的 spacetime patches。

當然,極為大量的資金、人力、資源等也是必不可少的。