Open in app 7

Medium Q Search







stable diffusion laten space 操作

讀書筆記



stable diffusion model和diffusion model的不同

- 1. 概念上的區別:
 - 擴散模型 (Diffusion Model):
 - 這是一種生成模型,其核心思想是透過逐步添加雜訊到資料(例如圖像),直到 資料完全變成隨機雜訊。然後,模型學習逆向這個過程,即從隨機雜訊逐步「去 雜訊」,最終重建出原始資料。
 - 這種模型可以用於生成各種資料,而不僅僅是圖像。
 - Stable Diffusion:
 - 這是一種特別設計用於圖像生成的擴散模型。
 - 它的主要創新在於它在「潛在空間」(latent space)中進行擴散過程,而不是在 原始的像素空間中。這大大降低了計算複雜度,使得生成高解析度圖像成為可 能。
 - Stable Diffusion 是一種潛在擴散模型。

2. 技術上的差異:

- 運算空間:
- 傳統的擴散模型直接在像素空間中進行運算,這需要大量的計算資源。
- Stable Diffusion 則在潛在空間中運算,這顯著提高了效率。

• 應用重點:

- 擴散模型是一個更廣泛的概念,可以應用於各種生成任務。
- Stable Diffusion 則專注於圖像生成,並在這方面取得了突破性的成果。

latent space是什麼

- 簡單來說,潛在空間是一種「隱藏的」或「抽象的」多維空間,用於表示資料的 壓縮版本。
- 它能夠捕捉資料中最重要的特徵和模式,並將其轉換成一種更簡潔、更易於處理 的形式。
- 想像一下,你有一張高解析度的照片,它包含了大量的像素資訊。潛在空間就像是一個更小的「摘要」,它只保留了照片中最關鍵的特徵,例如物體的形狀、顏色和紋理。

潛在空間的重要性:

• 降低計算複雜度:

- 在高維度的原始資料(例如圖像)上直接進行運算,需要大量的計算資源。
- 透過將資料轉換到低維度的潛在空間中,可以顯著降低計算複雜度,提高運算效率。

• 捕捉資料的本質特徵:

- 潛在空間能夠捕捉資料中最重要的特徵和模式,並忽略不重要的細節。
- 這使得模型能夠更好地理解資料的本質,並生成更真實的結果。

• 實現更精細的控制:

- 在潛在空間中,可以對資料的特徵進行更精細的控制和編輯。
- 例如,在Stable Diffusion中,可以透過調整潛在空間中的向量,來改變生成圖像的風格和內容。

在 Stable Diffusion 中的應用:

- Stable Diffusion 的核心創新之一,就是在潛在空間中進行擴散過程。
- 它首先使用一個「編碼器」(Encoder)將圖像轉換到潛在空間中。

- 然後,在潛在空間中進行雜訊添加和去除的擴散過程。
- 最後,使用一個「解碼器」(Decoder)將潛在空間中的結果轉換回圖像。
- 透過在潛在空間中運算, Stable Diffusion 能夠顯著提高圖像生成的效率和品質。

Stable diffudsion 1.5

Stable diffusion 3.5 large 中的參數

vae 解碼潛變數為最終圖像

unet 擾動去除,生成圖像

tokenizer 文字轉數字 token

text_encoder 文字變成向量嵌入

scheduler 控制去噪過程

image_encoder 處理輸入圖像(SDXL/3.5 可能需要)

safety_checker 過濾 NSFW 圖像

feature_extractor 圖像前處理 (img2img 需要)

latent space 做內插





Edit profile

Written by Jim

1 Follower - 1 Following