به منظور کاهش میزان نیاز نظارت انسان و همچنین کاهش تعداد نمونههای لازم برای یادگیری ماشین،امروزه تعداد زیادی از تحقیقات بر روی یادگیری بدون نظارت(unsupervised learning) و عمدتا مدلهای مولد(models) تمرکز دارند که GAN یکی از آنهاست.به طور کلی هدف از یادگیری بدون نظارت این است که ماشین،با بررسی مجموعهای از دادههای بدون برچسب، چیز مفیدی را بیاموزد.

GAN ها از دو مدل تشکیل شده اند: یک مولد(generator) و یک تشخیص دهنده(discriminator). این دو مدل معمولاً توسط شبکههای عصبی پیادهسازی میشوند، اما میتوانند با هر شکلی از سیستم قابل تمایز که دادهها را از یک فضا به فضای دیگر نقشهبرداری میکند، پیادهسازی شوند. مولد سعی می کند توزیع نمونه های واقعی را برای تولید نمونه داده های جدید به دست آورد. تفکیک کننده معمولاً یک طبقه بندی کننده باینری است که نمونه های تولید شده را از نمونه های واقعی تا حد امکان متمایز می کند. بهینه سازی GAN ها یک مسئله بهینه سازی حداقلی است(minimax optimization). جداکثر آن با توجه به تفکیککننده است. هدف بهینه سازی رسیدن به تعادل حداکثر آن با توجه به تفکیککننده است. هدف بهینه سازی رسیدن به تعادل نش است. سپس، می توان تصور کرد که مولد توزیع واقعی نمونه های واقعی را به دست آورده است.

الگوریتم های مولد را می توان به دو دسته طبقه بندی کرد: مدل چگالی صریح(Explicit density model) و مدل چگالی ضمنی(density model).

GAN ها نسبت به سایر الگوریتم های مولد مزایایی به شرح زیر دارند:

- 1) GAN ها مى توانند توليد را موازى كنند، كه براى ساير الگوريتم هاى مولد مانند PixelCNN و FVBNS غيرممكن است.
 - 2) طراحی سازنده(generator design) محدودیت های کمی دارد.
- 3) به طور بالقوه تصور می شود که GAN ها نمونههای بهتری نسبت به سایر روشها تولید می کنند.

منابع:

- 1-A Review on Generative Adversarial Networks: Algorithms, Theory, and Applications Jie Gui, Zhenan Sun, Yonggang Wen, Dacheng Tao, Jieping Ye
- 2-Wang, K., Gou, C., Duan, Y., Lin, Y., Zheng, X. and Wang, F.Y., 2017. Generative adversarial networks: introduction and outlook. *IEEE/CAA Journal of Automatica Sinica*, *4*(4), pp.588–598.
- 2-Goodfellow, I., Pouget-Abadie, J., Mirza, M., Xu, B., Warde-Farley, D., Ozair, S., Courville, A. and Bengio, Y., 2020. Generative adversarial networks. *Communications of the ACM*, *63*(11), pp.139-144.