**CLASSE : Algorithmes d’apprentissage profond [Intelligence artificielle]**

1. autoencoder (neural network) [réseau de neurones autoencodeur ; autoencodeur]
2. autoregressive transformer (transformateur autorégressif ; modèle autoattentif autorégressif ; réseau autoattentif autorégressif)
3. Bayesian (bayésien)
4. bidirectional autoregressive transformer (BART) [transformateur autorégressif bidirectionnel (BART)]
5. diffusion transformer (DiT) ; transformer-based diffusion model [transformateur de diffusion (DiT) ; modèle autoattentif de diffusion]
6. Gaussian (gaussien)
7. Gossip learning (apprentissage hyperdécentralisé)
8. generative adversarial network (GAN) [réseau antagoniste génératif (GAN)]
9. informer ; informer model ; informer architecture (modèle génératif informateur ; réseau génératif informateur)
10. Kolmogorov–Arnold Networks (KAN) ; KAN architecture [réseau de Kolmogorov–Arnold (KAN)]
11. liquid neural network (LNN) [réseau de neurones liquides (RNL)]
12. muti-domain learning (MDL) [apprentissage multidomaines (MDL)]
13. organoid neural network (ONN) [réseau neuronal organoïde (RNO)]
14. reformer; reformer model; reformer architecture (modèle réformateur ; modèle génératif réformateur ; réseau génératif réformateur)
15. Reinforcement Learning with Human Feedback (RLHF) [apprentissage par renforcement basé sur la rétroaction humaine (RLHF)]
16. reinforcement learning with large language models interaction (RLLI) [apprentissage interactif par renforcement sur grands modèles linguistiques (AR-GML)]
17. Siamese neural network (SNN) [réseau de neurones siamois]
18. Swin transformer (transformateur Swin)
19. transformer ; transformer model ; generative transformer model (transformateur ; modèle transformateur ; modèle autoattentif ; réseau autoattentif).

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **AUTOENCODER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **AUTOENCODEUR,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
| AUTO-ENCODER | | AUTO-ENCODEUR | |
| Synonym | | Synonyme | |
| SELF-ENCODER | | RÉSEAU AUTOENCODEUR | |
| Definition | | Définition | |
| Artificial neural network with an encoder and a decoder that can learn freely by processing entry data using compression in a reduced-dimension novel space. | | Réseau de neurones muni d’un encodeur et d’un décodeur et capable d’apprendre librement en traitant par compression les données d’entrée dans un nouvel espace réduit. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Types of autoencoders | adversarial [⁓]  contractive [⁓]  convolutional [⁓]  deep [⁓]  denoising [⁓]  distributed [⁓]  generative [⁓]  single-layer [⁓]  shallow [⁓]  linear [⁓]  probabilistic [⁓]  sparse [⁓]  stacked [⁓]  variational [⁓] (VAE)  vector-quantified variational [⁓] (VQ-VAE)  mesh VAE | Types d’autoencodeurs | [⁓] antagoniste  [⁓] contractif  [⁓] convolutif ; [⁓] convolutionnel)  [⁓] profond  [⁓] débruitant  [⁓] distribué  [⁓] génératif  [⁓] monocouche  [⁓] peu profond  [⁓] linéaire  [⁓] probabiliste  [⁓] classique  [⁓] multicouches  [⁓] variationnel (VAE)  [⁓] variationnel quantifié par vecteurs (VQ-VAE)  VAE par meshes ; modèle mesh-VAE |
| Nominalization | auto-encoding | Nominalisation | autoencodage |
| Verbalization | to autoencode | Verbalisation | autoencoder |
| Realization verb | to build [ART ⁓]  to select [ART ⁓] | Verbe de réalisation | construire [ART ⁓]  sélectionner [ART ⁓] |
| Context | | Contexte | |
| An autoencoder is a particular Artificial Neural Network (ANN) that is trained to reconstruct its input: for the deep form, the hidden layers of the network perform dimensionality reduction on the input, learning relevant features that allow a good reconstruction. [Maggipinto *et al.* 2018] | | Contrairement aux modèles probabilistes, les autoencodeurs permettent de calculer la distance entre l’état prédit (les prédictions de sortie) et l’état réel dans un espace compressé (en sortie). [Chanel *et al.* 2019] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **AUTOREGRESSIVE TRANSFORMER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **TRANSFORMATEUR AUTOREGRESSIF,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage machine avancé’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
|  | | RÉSEAU AUTOATTENTIF AUTORÉGRESSIF ; MODÈLE AUTOREGRESSIF D’AUTOATTENTION | |
| Definition | | Définition | |
| Transformer model that tackles the issue of capturing long-term dependencies by focusing on input data’s complex areas while improving subsequent sequences based on the previously forecasted and memorized sequences. | | Modèle de transformateur qui s’attaque au problème de prise en compte des dépendances à longue distance en se concentrant sur les points complexes des données en entrée tout en améliorant les séquences futures à partir des précédentes mémorisées. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Type of autoregressive transformer | bidirectional [⁓] | Type de transformateur autorégressif | [⁓] bidirectionnel |
| Context | | Contexte | |
| Autoregressive models aim to address some of the limitations of vanilla transformers, such as disrupting temporal coherence and failing to capture long-term dependencies, which were noted for instance in language generation tasks. [Viquerat et Hachem 2023] | | Les transformateurs autorégressifs font partie des modèles autorégressifs, une classe de modèles d’apprentissage machine qui prédisent automatiquement le composant suivant d’une séquence en prenant des mesures à partir des entrées précédentes de la séquence. [Kejriwal 2024] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **AUTOENCODER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **AUTOENCODEUR,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
| AUTO-ENCODER | | AUTO-ENCODEUR | |
| Synonym | | Synonyme | |
| SELF-ENCODER | | RÉSEAU AUTOENCODEUR ; AUTOASSOCIATEUR (rare) | |
| Definition | | Définition | |
| Deep learning algorithm based on an artificial neural network consisting of an encoder and a decoder, which learns freely by compressing entry data in a reduced-dimension novel space. | | Algorithme d’apprentissage profond basé sur un réseau de neurones constitué d’un encodeur et d’un décodeur, qui apprend librement en transformant par compression les données d’entrée dans un nouvel espace aux dimensions plus réduites. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Generic term | deep (machine) learning algorithm | Terme générique | algorithme d’apprentissage profond |
| Types of autoencoders | adversarial [⁓]  contractive [⁓]  convolutional [⁓]  deep [⁓]  denoising [⁓]  distributed [⁓]  generative [⁓]  single-layer [⁓]  shallow [⁓]  linear [⁓]  probabilistic [⁓]  sparse [⁓]  stacked [⁓]  variational [⁓] | Types d’autoencodeurs | [⁓] antagoniste  [⁓] contractif  [⁓] convolutif (= [⁓] convolutionnel)  [⁓] profond  [⁓] débruitant  [⁓] distribué  [⁓] génératif  [⁓] monocouche  [⁓] peu profond  [⁓] linéaire  [⁓] probabiliste  [⁓] classique  [⁓] multicouches  [⁓] variationnel |
| Nominalization | auto-encoding | Nominalisation | autoencodage |
| Verbalization | To autoencode | Verbalisation | autoencodeur |
| Realization verb | To train [ART ⁓] | Verbe de réalisation | entraîner [ART ⁓] |
| Context | | Contexte | |
| An autoencoder is a particular Artificial Neural Network (ANN) that is trained to reconstruct its input: for the deep form, the hidden layers of the network perform dimensionality reduction on the input, learning relevant features that allow a good reconstruction. [Maggipinto *et al.* 2018] | | Contrairement aux modèles probabilistes, les autoencodeurs permettent de calculer la distance entre l’état prédit (les prédictions de sortie) et l’état réel dans un espace compressé (en sortie). [Chanel *et al.* 2019] | |

|  |  |
| --- | --- |
| **BAYESIAN**, Adj. ǀ with capital B  ‘artificial intelligence’ | **BAYÉSIEN**, Adj.  ‘intelligence artificielle’ |
| Variant | Variante |
|  | DE BAYES |
| Synonym | Synonyme |
|  |  |
| Definition | Définition |
| [About an AI technology, system or method] which is based on Bayes theorem on the theory of probabilities. | [Se dit d’un système, d’une technologie ou méthode d’intelligence artificielle] qui se base sur le théorème de la théorie des probabilités de Bayes. |
| Syntactic Cooccurrence | Cooccurrence syntaxique |
|  |  |
| Lexical Relations | Relations lexicales |
|  |  |
| Frequent Expression | Expression fréquente |
| [⁓] inference; [⁓] probability; [⁓] statistics; [⁓] network; [⁓] classifier; [⁓] classification; [⁓] method; [⁓] model; optimization; [⁓] framework; [⁓] sample; [⁓] approach; [⁓] linear regression; [⁓] learning; [⁓] technique; [⁓] analysis; [⁓] perspective; [⁓] filter | inférence [⁓] ; probabilité [⁓]; statistique [⁓] ; réseau [⁓] ; classifieur [⁓] ; classification [⁓] ; méthode [⁓] ; modèle [⁓] ; optimisation [⁓] ; cadre [⁓] ; échantillon [⁓] ; approche [⁓] ; régression linéaire[⁓] ; apprentissage [⁓] ; technique [⁓] ; analyse [⁓], perspective [⁓] ; filtre [⁓] |
| Context | Contexte |
| One kind of structured probabilistic model is the directed graphical model, otherwise known as the belief network or Bayesian network. [Goodfellow *et al*. 2016] | En pratique, l’inférence bayésienne exacte est insoluble à cause du nombre élevé de paramètres présents dans un réseau de neurones. [Christoffel *et al.* 2022] |

|  |  |
| --- | --- |
| **BIDIRECTIONAL AUTOREGRESSIVE TRANSFORMER (BART),** N.  ‘deep learning algorithm’ | **TRANSFORMATEUR BIDIRECTIONNEL AUTOREGRESSIF (BART),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ |
| Variant | Variante |
|  |  |
| Synonym | Synonyme |
|  |  |
| Definition | Définition |
| Transformer model that combines the BERT bidirectional encoder with the GPT self-regressive decoder to reach integrally the entry sequence through a one-time appearing token but depending on previously generated tokens and the encoder-provided input. | Modèle de transformateur qui combine l’encodeur bidirectionnel de BERT et le décodeur autorégressif de GPT pour lire l'intégralité de la séquence d'entrée en une seule fois, mais en fonction des jetons générés précédemment et de l'entrée fournie par l'encodeur. |
| Syntactic Cooccurrence | Cooccurrence syntaxique |
|  |  |
| Lexical Relations | Relations lexicales |
|  |  |
| Context | Contexte |
| We employ a bidirectional autoregressive transformer that allows the model to efficiently capture the complex dependencies of natural language, making it highly effective in tasks such as language generation, dialog systems, and question answering. [Zuchao Li et al. 2022] | Un transformateur bidirectionnel autorégressif (BART) est un modèle qui combine des propriétés bidirectionnelles et autorégressives : en plus de lire l'intégralité de la séquence d'entrée en une seule fois et est bidirectionnel comme BERT, il génère la séquence de sortie un jeton à la fois, en fonction des jetons générés précédemment et de l'entrée fournie par l'encodeur. [Kejriwal et al. 2024] |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **DIFFUSION TRANSFORMER (DiT),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **TRANSFORMATEUR DE DIFFUSION (DiT),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| TRANSFORMER-BASED DIFFUSION MODEL | | RÉSEAU AUTOATTENTIF DE DIFFUSION | |
| Definition | | Définition | |
| Transformer that combines a diffusion process with its attention mechanism to yield better visual or text outputs. | | Transformateur qui combine un processus de diffusion avec son mécanisme d’attention pour produire des images et textes de meilleure qualité en sortie. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Gener | deep (machine) learning algorithm | Gener | algorithme d’apprentissage profond |
| Types of DiT | DiT XL/1 model  DiT XL/2 model  Latent video diffusion model (LVDM)  Window attention latent transformer (WALT) | Types de DiT | modèle DiT XL/1  modèle DiT XL/2  modèle de diffusion vidé latent (LVDM)  transformateur latent à attention Window (WALT) |
| Frequent Expressions | | Expressions fréquentes | |
| [⁓] design space  [⁓] block | | espace de conception [de ART ⁓]  bloc [de ART ⁓] | |
| Context | | Contexte | |
| We introduce Diffusion Transformers (DiTs), a simple transformer-based backbone for diffusion models that outperforms prior U-Net models and inherits the excellent scaling properties of the transformer model class. [Peebles and Xie 2023] | | Stable Diffusion 3 utilise un nouveau type de transformateur de diffusion, qui, en plus d’associer l’efficacité de la diffusion par le processus de bruitage et de débruitage à l’approche globale de l’attention, offre une adaptation de flux et la compatibilité avec des entrées multimodales. [Précieux 2024] | |

|  |  |
| --- | --- |
| **GAUSSIAN**, Adj. ǀ with capital G  ‘artificial intelligence’ | **GAUSSIEN**, Adj.  ‘intelligence artificielle’ |
| Variant | Variante |
|  | DE GAUSS |
| Synonym | Synonyme |
|  |  |
| Definition | Définition |
| [About an AI technology, system or method] which is based on a normal probabilistic law applied to a random variable. | [Se dit d’un système, d’une technologie ou méthode d’intelligence artificielle] qui se base sur une loi de probabilité normale appliquée à une variable aléatoire. |
| Syntactic Cooccurrence | Cooccurrence syntaxique |
|  |  |
| Lexical Relations | Relations lexicales |
|  |  |
| Frequent Expression | Expression fréquente |
| [⁓] law (= Gauss law, normal law, normal distribution, [⁓] distribution); [⁓] noise; [⁓] classification ; [⁓] estimator; [⁓] filter; [⁓] function; [⁓] inference; [⁓] model; [⁓] mixture; [⁓] quadrature; [⁓] process; [⁓] statistics; [⁓] variable; | loi [⁓] (= loi de Gauss, loi normale, distribution normale, distribution [⁓]) ; bruit [⁓] (ou bruit blanc [⁓]) ; classification [⁓]; estimateur [⁓]; filtre [⁓] ; fonction [⁓] ; modèle [⁓] ; inférence [⁓] ; mélange [⁓] ; quadrature [⁓] ; processus [⁓] ; variable [⁓] (ou une gaussienne) |
| Context | Contexte |
| A prediction can be obtained [and] we can try to add some Gaussian noise to our training data and predict the value. [Bonaccorso 2017] | Le carré permet de fonder la régression linéaire sur un modèle probabiliste. […] Il s’agit d’un modèle normal ou gaussien. [Lemberger *et al*. 2015] |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **GENERATIVE ADVERSARIAL NETWORK (GAN),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **RÉSEAU DE NEURONES ANTAGONISTE GÉNÉRATIF (GAN),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
|  | | RÉSEAU ANTAGONISTE GÉNÉRATIF | |
| Definition | | Définition | |
| Deep learning algorithm based on at least two contradictory deep neural networks, namely a generator of data, and a discriminator that classifies both entry data and generated data. | | Algorithme d’apprentissage profond non supervisé basé sur au moins deux réseaux de neurones profonds contradictoires, un générateur de données et un discriminateur qui classifie les données d’entrée et celles générées. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Gener | deep learning algorithm | Gener | algorithme d’apprentissage profond |
| Types of GAN | vanilla generative adversarial network (vanilla GAN) | Types de GAN | réseau antagoniste génératif vanille (GAN vanille) [= réseau antagoniste génératif original (GAN original)] |
| Types used for architecture optimization | * + alias-free generative adversarial network (alias-free GAN)   + auxiliary classifier generative adversarial network (ACGAN, auxiliary classifier GAN)   + big generative adversarial network (BigGAN)   + classification enhancement generative adversarial network (CEGAN, classification enhancement GAN)   + conditional generative adversarial network (CGAN, conditional GAN)   + cycle-consistent generative adversarial network (CCGAN, CycleGAN)   + cyclic-synthesized generative adversarial network (CSGAN, cyclic-synthesized GAN)   + deep convolutional generative adversarial network (DCGAN)   + discoGAN   + dual-discriminator generative adversarial network (DualGAN, D2GAN)   + dynamically grown generative adversarial network (DGGAN, dynamically grown GAN)   + entangled-quantum generative adversarial network (EQGAN, entangled quantum GAN)   + GANILLA   + information-maximizing generative adversarial network (InfoGAN)   + mobile-image-enhancement generative adversarial network (MIEGAN, mobile-image-enhancement GAN)   + Pixel-to-Pixel generative adversarial network (Pix2Pix) * progressive growing generative adversarial network (PGGAN, progressive GAN) * protein solubility generative adversarial network (ProGAN) * quantum generative adversarial network (QuGAN, quantum GAN) * self-attention generative adversarial network (SAGAN, self-attention GAN) * SSD generative adversarial network (SSD-GAN) * style-based generative adversarial network (StyleGAN) * your-local generative adversarial network (YLGAN, your-local GAN) | Types utilisés pour l(optimisation de l’architecture | * de réseau antagoniste génératif sans alias (GAN sans alias) * réseau antagoniste génératif à classifieurs auxiliaires (ACGAN, GAN à classifieurs auxiliaires) * grand réseau antagoniste génératif (BigGAN) * réseau antagoniste génératif d’amélioration de classifications (CEGAN, GAN d’amélioration de classifications) * réseau antagoniste génératif conditionnel (CGAN, GAN conditionnel) * réseau antagoniste génératif de constance cyclique (CycleGAN) * réseau antagoniste génératif à fonction de perte cyclique synthétisée (CSGAN, GAN à fonction de perte cyclique synthétisée) * réseau antagoniste génératif profond à convolution (DCGAN) * discoGAN * réseau antagoniste génératif à double discriminateur (D2GAN, GAN à double discriminateur) * réseau antagoniste génératif à croissance dynamique (DGGAN, GAN à croissance dynamique) * réseau antagoniste génératif à circuits quantiques maillés (EQGAN, GAN à circuits quantiques maillés) * GANILLA * réseau antagoniste génératif d’optimisation d’informations (InfoGAN) * réseau antagoniste génératif d’amélioration d’images mobiles (MIEGAN, GAN d’amélioration d’images mobiles) * réseau antagoniste génératif de traitement d’images pixel à pixel (Pix2Pix) * réseau antagoniste génératif progressif (PGGAN, GAN par extension, GAN progressif) * réseau antagoniste génératif de solubilité protéinique (ProGAN) * réseau antagoniste génératif à couches quantiques (QuGAN, GAN à couches quantiques) * réseau antagoniste génératif autoattentif (SAGAN, GAN autoattentif) * réseau antagoniste génératif à classifieur spectral (SSD-GAN, GAN à classifieur spectral) * réseau antagoniste génératif de transfert de style (StyleGAN) * réseau antagoniste génératif de localisation 2D d’images (YLGAN) |
| Types used for loss function optimization | * least squares generative adversarial network (LSGAN, least squares GAN) * loss-sensitive generative adversarial network (LS-GAN, loss-sensitive GAN) * multi-marginal Wasserstein generative adversarial network (MWGAN, multi-marginal GAN) * multi-illustrator style generative adversarial network (MISS GAN, multi-illustrator style GAN) * realness generative adversarial network (realness GAN) * spectral normalization generative adversarial network (spectral normalization GAN) * sphere generative adversarial network (sphere GAN) * super resolution generative adversarial network (SRGAN, super resolution GAN) * unrolled generative adversarial network (U-GAN, unrolled GAN) * Wasserstein generative adversarial network (WGAN, Wasserstein GAN) * weighted SRGAN (WSRGAN) * WGAN with gradient penalty (WGAN-GP) | Types utilisés pour optimiser la fonction de perte | * réseau antagoniste génératif par moindres carrés (LSGAN, GAN par moindres carrés) * réseau antagoniste génératif sensible à la fonction de perte (LS-GAN, GAN sensible à la fonction de perte) * réseau antagoniste génératif Wasserstein à fonction multi-marginale (MWGAN) * réseau antagoniste génératif d’illustration d’images (MISS GAN, GAN d’illustration d’images) * réseau antagoniste génératif à visée photoréaliste (GAN-Real) * réseau antagoniste génératif de normalisation spectrale (SN-GAN, GAN de normalisation spectrale) * réseau antagoniste génératif à métrique de probabilité intégrale (GAN-MPI, sphere GAN) * réseau antagoniste génératif à forte résolution d’images (SRGAN, GAN à forte résolution) * réseau antagoniste génératif enroulé (U-GAN, GAN enroulé) * réseau antagoniste génératif de Wasserstein (WGAN, GAN de Wasserstein) * SRGAN pondéré (WSRGAN) * WGAN à pénalité-gradient (WGAN-GP) |
| Types aimed at solving the identified mode collapse problem. | * Bourgain generative adversarial network (BourGAN) * minibatch generative adversarial network (minibatch GAN) * mixture generative adversarial network (mixture GAN) | Types visant à résoudre le problème d’effondrement modal. | * réseau antagoniste génératif Bourgain (BourGAN, GAN de Bourgain) * réseau antagoniste génératif à minilots (GAN à minilots)] * réseau antagoniste génératif par distribution des gaussiennes (GAN par distribution des gaussiennes) |
| Types aimed at explaining the maximum likelihood estimation the model | * adversarial variational Bayes      * Bayesian GAN * f-GAN | Types visant à expliquer l’estimation de vraisemblance maximale dans le GAN | * classification bayésienne variationnelle et antagoniste * réseau antagoniste génératif bayésien * f-GAN |
| Types used to cover feature matching | * adaboost generative adversarial network (AdaGAN)      * adversarially learned inference (ALI) * bidirectional generative adversarial network (BiGAN, bidirectional GAN) * categorical generative adversarial network (CatGAN, categorical GAN) * coupled generative adversarial network (CoGAN, coupled GAN)      * energy-based generative adversarial network (EBGAN, energy-based GAN)      * few-shot generative adversarial network (few-shot GAN) * generative adversarial network with single image (SinGAN, GAN with single image)      * generative multi-adversarial network (GMAN) * generative recurrent adversarial network (GRAN) * inverse generative adversarial network (inverse GAN) * latent adversarial generator (LAG)      * Laplacian generative adversarial network (LapGAN) * maximum mean discrepancy generative adversarial network (MMD GAN) * triple generative adversarial network (triple GAN) | Types utilisés pour garantir la correspondance de traits | * réseau antagoniste génératif par adaboost (adaGAN, GAN par optimisation adaptative) * inférence par apprentissage antagoniste (IAA) * réseau antagoniste génératif bidirectionnel (BiGAN, GAN bidirectionnel) * réseau antagoniste génératif catégorique (CatGAN, GAN catégorique) * réseau antagoniste génératif couplé (CoGAN, GAN couplé) * réseau antagoniste génératif par valorisation énergétique (EBGAN, GAN par valorisation énergétique) * réseau antagoniste génératif avec peu de ressources (GAN avec peu de ressources) * réseau antagoniste génératif à image unique (SinGAN, GAN à image unique) * réseau multi-antagoniste génératif (GMAN) * réseau antagoniste récurro-génératif (GRAN) * réseau antagoniste génératif par inversion (GAN par inversion) * générateur antagoniste latent (GAL) * réseau antagoniste génératif de Laplace (LapGAN) * réseau antagoniste génératif par disparité moyenne maximale (GAN par DMM, GAN par disparité moyenne maximale) * modèle antagoniste génératif à triple réseau (triple GAN) |
| Other types | * context encoder * deep fusion GAN (DF-GAN) * Dual Attentional GAN (DualAttn-GAN)    + Faceswap generative adversarial network (Faceswap-GAN)   + gameGAN   + generative adversarial what-where network (GAWWN)   + lightweight dynamic conditional GAN (LD-CGAN)   + sequence GAN (SeqGAN)   + stacked generative adversarial network (StackGAN)   + text GAN (textGAN)   + transGAN | Autres types | * autoencodeur contextuel * GAN à fusion profonde (DF-GAN) * GAN à double réseau autoattentif (DualAttn-GAN) * réseau antagoniste génératif Faceswap (GAN Faceswap) * GAN de génération de jeux vidéo (gameGAN) * réseau antagoniste génératif de précision nature-emplacement (GAWWN) * GAN conditionnel légèrement dynamique (LD-CGAN) * GAN séquentiel * réseau antagoniste génératif peu profond (StackGAN) * GAN textuel * transGAN |
| Types already used for distributed learning. | * federated learning-based generative adversarial network (FL-GAN) * gossip-based generative adversarial network (Gossip-GAN) * multi-discriminator generative adversarial network (MD-GAN) | Types déjà déployés pour l’apprentissage distribué | * réseau antagoniste génératif pour l’apprentissage fédéré (FL-GAN) * réseau antagoniste génératif basé sur le protocole de rumeur (Gossip-GAN) * réseau antagoniste génératif à multiples discriminateurs (MD-GAN) |
| Context | | Contexte | |
| Generative adversarial networks are based on a game theoretic scenario during which the generator network must compete against an adversary; the generator network directly produces samples x, and the discriminator network attempts to distinguish between samples. [Goodfellow *et al.* 2016] | | Un réseau antagoniste génératif (GAN) consiste en deux réseaux de neurones, le générateur – chargé de générer des éléments les plus proches possibles d'une base d'éléments (par exemple, des photos, des tableaux, des musiques) de référence –, et le discriminateur – chargé de déterminer si l'élément qu'on lui présente en entrée est un élément de la base ou bien un élément synthétique produit par le générateur. [Briot 2022] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **INFORMER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **MODÈLE INFORMATEUR,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| INFORMER MODEL; INFORMER ARCHITECTURE | | MODÈLE GÉNÉRATIF INFORMATEUR ; RÉSEAU INFORMATEUR ; RÉSEAU GÉNÉRATIF INFORMATEUR | |
| Definition | | Définition | |
| Transformer model that integrates a generator-like encoder, a *ProbSparse* self-attention mechanism, and a self-attention distilling component to efficiently tackle the issue of long sequence time-series forecasting. | | Modèle de transformateur basé sur une architecture intégrant un encodeur à vocation génératrice, un mécanisme d’autoattention ProbSparse, et un distillateur de l’autoattention, afin de résoudre efficacement le problème de prédiction des séries temporelles de longues séquences. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Type of informer | Linformer (= linear [⁓]) | Type de modèle informateur | modèle informateur linéaire |
| Realization verb | to compare [(ART) ⁓ *with N*] | Verbe de réalisation | comparer [(ART) ⁓ *avec N*] |
| Context | | Contexte | |
| Following the study of the long-sequence time-series forecasting problem, we proposed Informer, which integrates the *ProbSparse* self-attention mechanism and distilling operation to handle the challenges of quadratic time complexity and quadratic memory usage in vanilla Transformer. [Zhou et al. 2021] | | Après avoir étudié le problème de prédiction des séries temporelles de séquences longues, nous avons proposé le modèle informateur, qui intègre le mécanisme d’autoattention ProbSparse et l’opération de distillation afin de répondre aux carences du transformateur originel : complexité quadratique des séries temporelles ; problème d’utilisation de la mémoire. [Zhou et al. 2021, traduction] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **KOLMOGOROV–ARNOLD NETWORK (KAN),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **RÉSEAU DE NEURONES DE KOLMOGOROV–ARNOLD (KAN),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| KAN ARCHITECTURE | |  | |
| Definition | | Définition | |
| Convolutional neural network inspired by the Kolmogorov‒Arnold representations that is based on multiple learnable activation functions placed on edges, and not only a fixed one on the output node. | | Réseau de neurones convolutif inspiré des représentations de Kolmogorov‒Arnold qui repose sur de multiples fonctions d’activation apprenables au niveau des terminaux et non une seule fixée sur le nœud de sortie. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Gener | deep (learning) machine algorithm | Gener | algorithme d’apprentissage profond |
| Types of KANs | auto-discovered [⁓]  human-constructed [⁓] | Types de KAN | [⁓] autodécouvert  [⁓] à construction anthropique |
| Instrument | edge activation function | Instrument | fonction d’activation en périphérie |
| Medium | Kolmogorov-Arnold representations; spline/multilayer perceptron combination | Moyen | représentations de Kolmogorov-Arnold ; association spline/perceptron multicouches |
| Realization verb | to sparsify [ART ⁓]  to train [ART ⁓]  to visualize [ART ⁓] | Verbe de réalisation | sparsifier [ART ⁓] ; vérifier [ART ⁓] par voie de matrice creuse  entraîner [ART ⁓]  visualiser [ART ⁓] |
| Frequent Terms | | Termes fréquents | |
| [⁓] neural scaling laws  [⁓] learnable activation function | | lois d’évolutivité du [⁓] (= lois d’extension)  fonction d’activation apprenable du [⁓] | |
| Note | | Note | |
|  | | Au sujet des représentations de Kolmogorov‒Arnold, il s’agit d’un théorème d’approximation de fonctions mis au point par les deux mathématiciens russes dans les années 1950. | |
| Context | | Contexte | |
| We have a prototype of Kolmogorov‒Arnold network (KAN), appearing as a two-layer neural network with activation functions placed on edges instead of nodes (simple summation is performed on nodes), and with width 2n + 1 in the middle layer. [Liu *et al.* 2024] | | Les réseaux de neurones de Kolmogorov-Arnold (KAN) introduisent une nouvelle architecture neuronale basée sur des fonctions spline apprenables, ce qui leur permet de capter des transformations beaucoup plus riches et subtiles des données entrantes vers les sorties. [Faust 2024] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **LIQUID NEURAL NETWORK (LNN),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **RÉSEAU DE NEURONES LIQUIDES (RNL),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Near Synonym | | Synonyme approximatif | |
| CONTINUOUS-TIME RECURRENT NEURAL NETWORK (CTRNN) | | RÉSEAU DE NEURONES RÉCURRENTS CONTINU (CTRNN) | |
| Definition | | Définition | |
| Recurrent neural network (RNN) that sequentially processes data, keeps memory of processed data, and adjusts its behavior according to new entries, in order to improve the capacities of understanding tasks. | | [Réseau de neurones récurrents (RNN)](https://www.unite.ai/fr/que-sont-les-rnns-et-les-lstms-dans-l%27apprentissage-en-profondeur/) qui traite les données de manière séquentielle, conserve la mémoire des entrées passées et ajuste ses comportements en fonction de nouvelles entrées afin d’améliorer les capacités de compréhension des tâches. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Generic term | deep (learning) machine algorithm | Terme générique | algorithme d’apprentissage profond |
| Realization verb | to train [ART ⁓]  to understand [ART ⁓] | Verbe de réalisation | entraîner [ART ⁓]  comprendre [ART ⁓] ; cerner [ART ⁓] |
| Context | | Contexte | |
| The continued development of liquid neural networks facilitates their integration into embedded systems and provides them with the capacity of processing data acquired in real time. [Bidollahkhani *et al.* 2023] | | L’architecture de réseau de neurones liquides (LNN) innove par sa capacité à traiter efficacement des données continues ou chronologiques, […] à modifier le nombre de neurones et de connexions par couche et à bien servir à des modèles de petite taille. [Sajid 2023] | |

|  |  |
| --- | --- |
| **MULTI-DOMAIN LEARNING (MDL),** N.  ‘type of deep learning’ | **APPRENTISSAGE MULTIDOMAINES (MDL),** N. masc.  ‘type d’apprentissage profond’ |
| Variant | Variante |
| MULTIDOMAIN LEARNING | APPRENTISSAGE MULTI-DOMAINE |
| Synonym | Synonyme |
|  |  |
| Definition | Définition |
| Machine learning for image classification and transfer that is based on the use of a single training model for multiple visual domains. | Apprentissage machine pour la classification et le transfert d’images qui repose sur l’utilisation d’un seul modèle d’entraînement convenant à de multiples domaines visuels. |
| Syntactic Cooccurrence | Cooccurrence syntaxique |
|  |  |
| Lexical Relations | Relations lexicales |
|  |  |
| Not to be confused with: | À ne pas confondre avec : |
| multi-task learning (MTL) | apprentissage multitâches (MTL)  [les modèles MDL sont en général des modèles MTL, mais l’inverse n’est pas possible] |
| Context | Contexte |
| Given the heavy costs of training and storing CNN models, multi-domain learning is proposed as a way to create a single model, with all-task-compliant parameters, to classify images from multiple visual domains in order to save costs. [Guo et al. 2022] | L'architecture de Lattice repose sur l’apprentissage multidomaines, étant donné qu’elle incorpore des paramètres universels pour généraliser les apprentissages automatiques à travers différents domaines. [Kejriwal 2024] |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **ORGANOID NEURAL NETWORK (ONN),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **RÉSEAU NEURONAL ORGANOÏDE (RNO),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| ORGANOID-BASED NEURAL NETWORK | |  | |
| Definition | | Définition | |
| Neuromimetic AI algorithm based on the interconnected neurons of a 3D brain organoid, which delivers unprecedented learning and memory performance following external electrical stimulation. | | Algorithme neuromimétique d’IA basé sur les neurones interconnectés d’un organoïde cérébral 3D, qui donne des résultats sans précédent en apprentissage et mémoire après simulation électrique externe. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Realization verb | to build [ART ⁓]  to train [ART ⁓] | Verbe de réalisation | construire [ART ⁓] ; mettre au point [ART ⁓]  entraîner [ART ⁓] |
| Frequent Expressions | | Expressions fréquentes | |
| computation [of ART ⁓]  connection [of ART ⁓]  dynamic reshaping [of ART ⁓]  learning potential [of ART ⁓]  response [of ART ⁓] to voltage pulse simulations | | calcul [de ART ⁓]  connexion [de ART ⁓]  remodelage dynamique [de ART ⁓]  capacités d’apprentissage [de ART ⁓]  réponse [de ART ⁓] à des simulations par impulsion tensionnelle | |
| Context | | Contexte | |
| Organoid neural networks (ONNs), which are 3D biological aggregates and can mimic a human brain, could receive inputs via external electrical stimulation and send outputs via evoked neural activity, offering a functional basis for AI computing. [Cai *et al.* 2023] | | Les réseaux neuronaux organoïdes (ou réseaux d'organoïdes cérébraux) installés sur ces « biocomputers » vont révolutionner l’apprentissage profond ainsi que les tests neuroscientifiques, fournir des informations sur le cerveau humain et changer l'avenir de l'informatique. [Bruno 2024] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **REFORMER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **MODÈLE RÉFORMATEUR,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| REFORMER MODEL; REFORMER ARCHITECTURE | | MODÈLE GÉNÉRATIF RÉFORMATEUR ; RÉSEAU GÉNÉRATIF RÉFORMATEUR ; RÉSEAU RÉFORMATEUR | |
| Definition | | Définition | |
| Transformer model that uses both the locality sensitive hashing attention and reversible residual layers to improve on the model’s training on long sequences and reduce the resulting cost. | | Modèle de transformateur qui utilise l’attention axée sur le hachage à sensibilité locale et des couches résiduelles réversibles afin d’améliorer l’entraînement du modèle sur les longues séquences et de réduire les coûts induits. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Types of Reformer models | 12-layer Reformer  20-layer Reformer | Types de modèles réformateurs | modèle réformateur à douze couches  modèle réformateur à vingt couches |
| Realization verb | to implement [ART ⁓]  to overtrain [ART ⁓] | Verbe de réalisation | implémenter [ART ⁓]  surentraîner [ART ⁓] |
| Note | | Note | |
|  | | Le modèle réformateur est à la fois réversible et à attention LSH. | |
| Context | | Contexte | |
| We introduce the Reformer to solve the afore-mentioned problems using reversible layers (to enable storing only a single copy of activations in the whole model), split and processed activations inside feed-forward layers, and approximate attention computation based on locality-sensitive hashing. [Kitaev et al. 2020] | | Le besoin de résoudre les problèmes de faible entraînement des transformateurs sur les longues séquences (séries temporelles) a conduit à la mise en place du modèle réformateur ; il repose essentiellement sur un mécanisme d’attention par hachage LSH. [Marsault 2022] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **REINFORCEMENT LEARNING FROM HUMAN FEEDBACK (RLHF),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **APPRENTISSAGE PAR RENFORCEMENT BASÉ SUR LA RÉTROACTION HUMAINE (RLHF),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
|  | |  | |
| Definition | | Définition | |
| Deep learning algorithm that improves its self-learning performance by integrating human feedback to carry out tasks tailored to users’ needs and objectives. | | Algorithme d’apprentissage profond qui accroît sa performance autoapprenante en intégrant des retours d’information humains afin d’effectuer des tâches correspondant aux besoins et objectifs es utilisateurs. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Type of RLHF | Reinforcement Learning with Large Language Models Interaction (RLLI) | Type de RLHF | Apprentissage interactif par renforcement sur grands modèles linguistiques (AR-GML) |
| Realization verb | to design [(ART) ⁓]  to tailor [(ART) ⁓ *to* N] | Verbe de réalisation | concevoir [ART ⁓]  adapter [ART ⁓ *à* N] |
| Context | | Contexte | |
| Reinforcement Learning trains agents to maximize a reward function through interaction with an environment, and Reinforcement Learning with Human Feedback (RLHF) enhances this process by introducing human insights into the policy optimization, often through demonstrations or comparative feedback. [Du Hongyang et al. 2023] | | L'apprentissage par renforcement basé sur la rétroaction humaine (ou RLHF) est un algorithme (ou technique) de ML qui utilise le retour d'information humain pour assurer que les modèles de langage de grande taille (LLMs) ou d'autres systèmes IA offrent des réponses semblables à celles formulées par des humains. [Nanobaly 2024] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **REINFORCEMENT LEARNING WITH LARGE LANGUAGE MODELS INTERACTION (RLLI),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **APPRENTISSAGE INTERACTIF PAR RENFORCEMENT SUR GRANDS MODÈLES LINGUISTIQUES (AR-GML),** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
|  | |  | |
| Definition | | Définition | |
| Reinforcement Learning from Human Feedback whereby Large Language Models-empowered agents are able to replicate users’ interaction and provide immediate, context-aware feedback in the form of subjective quality-of-experience rewards. | | Apprentissage par renforcement basé sur la rétroaction humaine au cours duquel des agents alimentés par des grands modèles linguistiques sont en mesure de reproduire l’interaction avec les utilisateurs et fournir en temps réel une rétroaction contextuelle sur la qualité subjective de l’expérience sous forme de primes. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Support verb | to carry out [ART ⁓] | Verbe support | procéder à [ART ⁓] |
| Context | | Contexte | |
| To maximize the users’ subjective Quality of Experience (QoE), we propose the Reinforcement Learning with Large Language Models Interaction (RLLI), which utilizes Large Language Model (LLM)-empowered generative agents to replicate users interaction, providing real-time and subjective QoE feedback that reflects a spectrum of user personalities. [Du Hongyang et al. 2023] | | Non seulement les modèles basés sur le RLHF, et particulièrement l’apprentissage interactif par renforcement sur grands modèles linguistiques, sont capables de s'améliorer et de s’adapter continuellement en fonction des interactions des utilisateurs, mais également les retours d'information se font en temps réel, maximisant la QoE. [Nanobaly 2024] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **SIAMESE NEURAL NETWORK (SNN),** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **RÉSEAU DE NEURONES SIAMOIS,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| SIAMESE NETWORK ARCHITECTURE | |  | |
| Definition | | Définition | |
| Neural network made up of two identical sub-networks that use the same weights to compute comparable output vectors using distinct input vectors. | | Réseau neuronal composé de deux sous-réseaux identiques qui utilisent les mêmes poids pour calculer des vecteurs de sortie comparables à partir de vecteurs d’entrée différents. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Gener | deep (machine) learning algorithm | Gener | algorithme d’apprentissage profond |
| Types of Siamese networks | 3D Siamese network  longitudinal Siamese network (LSN)  multimodal 3D siamese network  Siamese convolution neural network  Siamese multi-layer perceptron  Siamese recurrent neural network  Siamese spectral attention network  spectral-spatial Siamese network  Siamese OstraNet | Types de réseaux siamois | réseau de neurones 3D  réseau longitudinal siamois (LSN)  réseau siamois 3D multimodal  réseau de neurones convolutif siamois  perceptron multicouches siamois  réseau de neurones récurrent siamois  réseau d’attention spectrale siamois  réseau spectro-spatial siamois  réseau siamois OstraNet |
| Confirmer | deficient [⁓] | Confirmateur | [⁓] défaillant ; |
| Laudator | efficient [⁓] / high-performance [⁓]; reliable [⁓]; [⁓] nearly-immediate results-oriented [⁓] | Laudateur | [⁓] performant; [⁓] fiable; [⁓] évolutif; [⁓] à résultats quasi-immédiats |
| Context | | Contexte | |
| In image classification, Siamese neural networks improve the performance of DL models by learning similarities within-class and differences between-class from sample pairs. [Xue *et al.* 2023] | | Pour déterminer la différence entre des paires négatives et des paires positives au sein d’un ensemble de données appariées, en entrée et en sortie, le réseau de neurones siamois utilise des fonctions de coût spécifiques, dont la fonction contrastive. [Ostertag 2022] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **SWIN TRANSFORMER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **TRANSFORMATEUR SWIN,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| SWIN ARCHITECTURE | | ARCHITECTURE SWIN | |
| Quasi-Synonym | | Synonyme approximatif | |
| TRANSFORMER-BASED DETECTOR | | TRANSFORMATEUR DE DÉTECTION ; TRANSFORMATEUR VECTORIEL | |
| Definition | | Définition | |
| Image detection transformer whose linear multi-headed self-attention mechanism and multiple character embeddings allow for processing input images by reducing their spatial dimensions and increasing their number of channels. | | Transformateur de détection d’images dont le mécanisme d’autoattention linéaire à plusieurs têtes et les multiples vecteurs de caractéristiques permettent de traiter les images d’entrée en réduisant leurs dimensions spatiales d’images et en augmentant leur nombre de canaux. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Generic term | deep learning algorithm  transformer  detection transformer [closest] | Terme générique | algorithme d’apprentissage profond  transformateur  transformateur de détection [le plus proche] |
| Types of Swin transformers | Tiny [⁓] (Swin-T)  Small [⁓] (Swin-S)  Basic [⁓] (Swin-B)  Large [⁓] (Swin-L) | Types de transformateurs Swin | [⁓] minuscule (Swin-T)  Petit [⁓] (Swin-S)  [⁓] de base (Swin-B)  Grand [⁓] (Swin-L) |
| Realization verb | to design [ART ⁓] | Verbe de réalisation | concevoir [ART ⁓] |
| Frequent Expressions | | Expressions fréquentes | |
| [⁓] block  [⁓] layer  [⁓] co-attention layer  [⁓] multi-head self-attention (MSA) function  [⁓] patch partitioner  [⁓] vision | | bloc [de ART ⁓]  couche [de ⁓]  couche [de ⁓] co-attentionnelle  fonction d’autoattention à plusieurs têtes [de ART ⁓]  séparateur de patchs [de ART ⁓]  vision par ordinateur au moyen [de ART ⁓] | |
| Context | | Contexte | |
| Swin Transformersplits the input images in multiple, non-overlapping patches and converts them into embeddings, with the number of those patches reduced by transformer blocks to maintain hierarchical representation. [Abbas Zaidi et al. 2022] | | Le transformateur Swin dispose d’un mécanisme permettant la réduction des dimensions spatiales de l'image et l’augmentation du nombre de canaux, c’est-à-dire qu’à chaque étape de l'architecture hiérarchique, il réduit le nombre de patchs d'image ou le nombre de jetons tout en augmentant les dimensions des jetons. [Lobo 2022] | |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **TRANSFORMER,** N.  ‘deep learning algorithm’ | | **TRANSFORMATEUR,** N. masc.  ‘algorithme d’apprentissage profond’ | |
| Variant | | Variante | |
|  | |  | |
| Synonym | | Synonyme | |
| TRANSFORMER MODEL; GENERATIVE TRANSFORMER MODEL (GTM); TRANSFORMER ARCHITECTURE | | MODÈLE AUTOATTENTIF ; RÉSEAU AUTOATTENTIF ; TRANSFORMEUR | |
| Definition | | Définition | |
| Generative network based on an attention or auto-correlation mechanism that enables it to learn faster and simultaneously on larger sets of data sequences, keep their position within the set, and memorize learned sequences. | | Réseau génératif basé sur un mécanisme d’attention ou d’autocorrélation qui lui permet d’apprendre plus rapidement et de manière simultanée sur de plus longues séquences de données, de conserver leur position dans l’ensemble et de mémoriser les séquences apprises. | |
| Syntactic Cooccurrence | | Cooccurrence syntaxique | |
|  | |  | |
| Lexical Relations | | Relations lexicales | |
| Types of transformers | autoformer  autoregressive [⁓]  bidirectional autoregressive [⁓] (BART)  bidirectional [⁓]  compressive [⁓]  decoder-only [⁓]  decomposition [⁓]  diffusion [⁓] (DiT)  generative pre-trained [⁓] (GPT)  informer (model)  LSH transformer  Linformer (= linear [⁓])  logsparse [⁓]  longformer  multimodal [⁓]  reformer (model)  reversible [⁓]  Sparse [⁓]  unified text-to-text [⁓]  Swin [⁓]  transformer-XL  vison [⁓] (ViT) | Types de transformateurs | modèle autoformateur  [⁓] autorégressif  [⁓] autorégressif bidirectionnel (BART)  [⁓] bidirectionnel  [⁓] compressif  [⁓] sans encodeur  [⁓] à décomposition  [⁓] de diffusion (DiT)  [⁓] génératif pré-entraîné (GPT)  modèle informateur  transformateur à LSH ; transformateur à attention LSH  modèle informateur linéaire  [⁓] logsparse  long-transformateur  [⁓] multimodal  modèle réformateur  [⁓] réversible  [⁓] à parcimonie  [⁓] texte-à-texte unifié  [⁓] Swin  [⁓] grand format (ou [⁓] XL)  [⁓] de vision (ViT) |
| Realization verb | to activate [ART ⁓]  to initialize [(ART) ⁓]  integrate [(ART) ⁓ *into/with* N]  to pre-train [(ART) ⁓]  to reinforce [(ART) ⁓] | Verbe de réalisation | activer [ART ⁓]  initialiser [ART ⁓]  intégrer [ART ⁓ *dans* N]  pré-entraîner [ART ⁓]  renforcer [ART ⁓] |
| Note | | Note | |
|  | | Après Waswani et al. (2017), le mécanisme d’autocorrélation s’est ajouté à celui de l’[auto]attention. | |
| Frequent Expressions | | Expressions fréquentes | |
| [⁓] architecture  [⁓]’s linear block  [⁓] block  [⁓] model  [⁓]’s positional encoding  [⁓] self-attention mechanism; [⁓] self-attention function  [⁓] technology | | architecture [de ⁓]  bloc linéaire [de ⁓]  bloc [de ⁓]  modèle [de ⁓]  codage positionnel [de ART ⁓]  mécanisme d’autoattention [de ART ⁓]; fonction d’autoattention [de ART ⁓]  technologie [de ⁓] | |
| Context | | Contexte | |
| A model architecture eschewing recurrence and instead relying entirely on an attention mechanism to draw global dependencies between input and output, the Transformer allows for significantly more parallelization and can reach a new state of the art in  translation quality. [Waswani et al. 2017] | | Les transformateurs traitent des séquences entières simultanément, avec plus de rapidité et de possibilité de gérer des séquences beaucoup plus longues que les RNN, et leur mécanisme d'auto-attention permet à ce type de modèle de prendre en compte simultanément l'ensemble de la séquence de données. [Kejriwal 2024] | |