# Deep learning / apprentissage profond Le projet

H. Le Borgne

2025-2026

#### Généralités

#### But

Appliquer ce que vous apprenez en cours à un problème de votre intérêt

### Sujets:

- Idéalement, un sujet de votre choix, qui vous motive
- Peut aussi être couplé au projet d'un autre cours qui nécessite une partie deep learning (e.g vision par ordinateur)
- A défaut, quelques idées sont données

## Évaluation et principe

- Compte pour 50% de l'évaluation (si > note CF)
- A déclarer le 15/12/2025 par mail
  - composition de l'équipe (mettre tout le monde en CC)
  - description du sujet (ojectifs) en quelques phrases
  - données utilisées (fabrication, collecte, existant)
  - plan d'expérience
- Rendre (à la date spécifiée!) :
  - un rapport (template ici). Fichier PDF. 6 à 8 pages (+ références) selon template proposé. Rédaction en français possible.
  - des liens vers programmes, données, etc.
    - \* Merci de ne pas inclure les données dans le git
    - ★ Penser à nettoyer le code (ôter les checkpoints, fichiers temporaires...)
    - Envoyer un lien vers des données publiques ou les mettre sur un drive séparé
  - envoi par mail (herve.le-borgne@cea.fr), pas @centralesupelec.fr
    - ★ le rapport et le lien vers les programmes/données
    - ★ merci de ne pas saturer ma boites mail (mail<2Mo si possible!)</p>

### Le rapport

#### Organisation typique du rapport :

- titre et auteurs + abstract (résumé) de moins de 300 mots
- introduction : présente le contexte et l'idée générale de l'approche
- état de l'art : travaux pertinents sur le sujet ( $\sim$  5), surtout les plus proches (s'ils vous ont inspirés directement)
- approche : description précise de l'approche. Il faut formaliser (équations...)
- expériences :
  - bases utilisées, protocoles expérimentaux, mesures de performance
  - résultats quantitatifs détaillés (tableaux, courbes) résultats qualitatifs (illustrations)
  - commenter les résultats
- conclusion : synthèse des principaux enseignements du projets. Dire comment poursuivre (ce qui aurait pu être fait avec plus de temps)
- références : citer ses sources, ne pas plagier

### Le rapport : conseils (de base...) sur la forme

- citer les travaux en renvoyant aux références avec [1] ou (Toto et al., 2007). Si vous n'utilisez pas latex, faire attention à l'usage de et al.
- une citation (en bibliographie) comporte auteur(s), titre, date/année, conférence/journal (ou titre blog, site...)
- mettre une légende au-dessous (dessus) de chaque figure
- éviter d'inclure le code au rapport (ou alors seulement des morceaux « critiques » en annexe).
- exposer la méthode d'un point de vue théorique :
  - ► OUI : nous avons utilisé l'optimiseur Adam avec un taux d'apprentissage de 10<sup>-3</sup>
  - ▶ NON : nous avons utilisé la fonction keras.optimizers.adam(lr=1e-3)
- soigner l'orthographe, l'expression écrite et la mise en page...
  - texte justifié (aligné des deux côtés)
  - rédaction « professionnelle »
  - utiliser un correcteur orthographique

### Le sujet

#### Deux possibilités :

- appliquer des DNNs à des problèmes d'intérêt pratique
- prendre une approche existante et l'améliorer sur un problème académique connu

#### Sources d'inspirations :

- Awesome Deep Vision : ressources (articles, livres...) sur DNN en vision classées en domaines
- grandes conférences d'apprentissage (NeurIPS, ICMR, ICLR) ou domaines spécifiques; vision (CVPR, ICCV, ECCV), multimédia (ACM Multimédia), TAL (ACL, EMNLP, COLING..), etc.
- challenges Kaggle
  - annoter des photos de restaurants
  - classification de photos de galaxies
  - reconnaissance de cri de baleine



#### Les données

#### option 1:

- collecter ses propres données
- c'est une tâche chronophage
- toujours faire train/val/test pour les expériences

#### option 2:

- utiliser des bases existantes
- communauté scientifique s'est déjà évaluée ( $\rightarrow$  reporter ces résultats, même si meilleurs que les vôtres)
- il y a des sites les répertoriant (ou ici et surtout là pour de multiples domaines), par exemple :
  - ► ImageNet : reconnaissance d'objets
  - MS COCO : segmentation d'image et légendes
  - ► LFW; 13k visages (et aussi YouTube Faces DB)
  - ▶ HMDB 51 : action humaines (et aussi UFC 101)
  - ▶ NYU Depth Dataset v2 : RGB-D de pièces intérieures

#### Les codes et modèles

- les chercheurs mettent souvent leur code à disposition (Github)
  (le lien est sur leur site ou dans l'article)
- Les modèles sont très souvent disponibles
  - accessibles directement sous PyTorch et Tensorflow (Cf. TD2).
  - plusieurs modèles disponibles sur BDD 100k model zoo
- vous pouvez utiliser (recommandé) du code et des modèles existants. Le projet doit néanmoins aller au delà :
  - adaptation de la méthode (dur!)
  - adaptation du modèle
  - ▶ application à de nouveaux cas (→ étude rigoureuse et critique)

la plus value de votre étude sera aussi une carte de visite pour chercher un stage ou un emploi

#### Conseils

- attention à la gestion du temps : commencez tôt!
- chercher un sujet adapté :
  - évaluer la difficulté avec des essais rapides
  - estimer la faisabilité selon des moyens de calculs disponibles
  - ▶ idéalement, établir une *baseline* « qui tourne » rapidement
- préparer un « plan d'expérience » de difficulté croissante
  - assure que vous aurez très tôt du matériel à rendre
  - permet d'écrire le rapport progressivement
- à plusieurs : travailler ensemble ET séparément
  - on attend plus d'un groupe qu'une personne seule
- une expérience « qui ne marche pas » mais qui est rapportée proprement et commentée avec recul sera appréciée positivement
  - ► A contrario, une expérience « qui marche » mal rapportée ou peu commentée aura une valeur relativement marginale!
- moyens de calculs : DCE

#### Conclusion

- le but est de pratiquer :
  - mise en pratique sur cas concret
  - surmonter les difficultés
- L'idéal est d'être motivé par le projet!
  - projet personnel (ou partie de...)
  - combinaison avec autre cours
- vous pouvez avoir du support
  - en cours : séances pratiques dédiées, pauses...
  - mail aux encadrants de TD
- Nous comptons sur vous pour être meilleurs que Stanford! mais ce sont de bonnes sources d'inspiration :
  - détection de texte dans les images [Timmaraju & Khanna]
  - ▶ jeu d'échec [Oshri & Khandwala] ; estimation de pose [Bearman & Dong]; reconnaissance de vêtements de mode [Lao & Jagadeesh]
  - (beaucoup d'autres... mais vous ferez mieux!)
- Huit rapports 2016-21 (très bien notés) en exemple sur google drive

### Exemples de sujets (2019)

- Reconnaissance de mouvements artistiques
- Oétection de spam sur Twitter
- Reconnaissance d'émotion, de sentiments (images, texte...)
- Classification d'images d'insectes
- Reconnaissance du timbre d'instruments
- Reconnaissance d'arme à feu dans vidéos
- transfert de style
- Étude des GANS et VAE
- Reconnaissance faciale avec 5 photos
- Vision pour pratique du piano sans instrument
- Génération de son par LSTM
- Génération de JSON bien formatés

- Système de question-réponse
- Détection de commentaires au contenu toxique dans les réseaux sociaux
- Génération de fanfictions
- Reconnaissance de signes de la main
- Déterminer la date de construction d'une maison individuelle
- Détection et suivi de colis de convoyeur
- Comment tromper les réseaux sociaux
- Estimation temps d'attente au restaurant universitaire
- Stéréovision monocaméra
- Reconnaissance de Pokemon
- Apprentissage renforcé (conduite de voiture)

### Exemple de sujet « de base »

- un sujet « de base » peut conduire à une excellente note si bien traité
  - voir typiquement sur le drive 2021\_arthoropod\_classif.pdf
- données existentes, à partir d'une campagne Kaggle
- utiliser des architectures (légères) existentes et les ré-entrainer sur ces données (a minima, fine-tuning)
  - A partir des TDs, MobileNet, ResNet-18...
- étudier de nombreux hyperparamètres :
  - batch size, learning rate, nombre de filtres/couches...
  - essayer des méthodes un peu orginales (e.g cycling learning rate)
  - étudier l'influence du dropout ou autres techniques re régularisation, batchnorm...
- soigner la rédaction :
  - problématiser l'étude
  - commentez les résultats de manière pertinente
  - contextualiser vis-à-vis de l'état de l'art
  - donner des perspectives