

Géométrie des Données et Apprentissage sur Variétés

Module 1 – Introduction enrichie avec exercices

Mastère Spécialisé HPC-AI

November 19, 2025

Plan

Module 4 : plan

- Introduction à la topologie des données
- Variétés riemanniennes
- Transport optimal
- Applications à l'IA générative
- TP : Mapper (KeplerMapper), mini-projet transport optimal (POT library).

Topologie des données

- Étudier la forme globale des données : trous, cycles, composantes
- Techniques :
 - ① **Mapper** : visualisation simplifiée d'un nuage de points
 - ② **Persistent Homology** : détecter des features topologiques robustes
- Diagramme de persistance : barres représentant la durée de vie des composantes

Exemple : Persistent Homology

Points → Graph simplicial → Filtration → Barcodes

- Chaque barre = un trou ou composante connectée
- Longue barre → feature robuste
- Courte barre → bruit

Variétés riemannniennes

- Une variété lisse (\mathcal{M}, g) avec métrique g définit longueur et angles
- Distance géodésique $d_{\mathcal{M}}(x, y) =$ longueur minimale d'un chemin sur \mathcal{M}
- Exemples : sphère, tore, espace de rotations $SO(3)$
- Applications : données sur sphère, pose 3D, embedding non-linéaire

Transport optimal

- Comparer deux distributions μ et ν
- Distance de Wasserstein :

$$W_p(\mu, \nu) = \left(\inf_{\gamma \in \Pi(\mu, \nu)} \int \|x - y\|^p d\gamma(x, y) \right)^{1/p}$$

- Applications :
 - Comparaison distributions réelles vs générées
 - Génération de données réalistes avec structures géométriques

Applications à l'IA générative

- Score-based diffusion : génération par gradient de log-densité
- Transport optimal : mesurer distances entre distributions générées et réelles
- Topologie persistante : régulariser génération pour préserver cycles/structures
- Graphes et variétés : génération de molécules, maillages 3D, images structurées

Module 4 : synthèse

- Topologie : Mapper, Persistent Homology → analyser la forme globale des données
- Géométrie avancée : variétés riemanniennes et distances géodésiques
- Transport optimal : distance de Wasserstein pour comparer distributions
- Applications IA générative : score-based diffusion, OT, régularisation topologique