# Traitement de nuage de points 3D

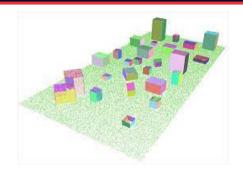
Thibault Lejemble

Majeure IMAGE - Décembre 2023

# **Pattern Recognition**

#### 1. Segmentation géométrique

- ▶ identifier des groupes de points différents
- partageant des propriétés géométriques similaires
- algorithmes souvent non-supervisés



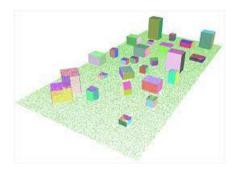
#### 2. Classification sémantique

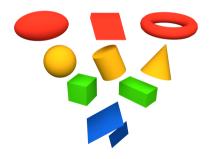
- ► identifier des classes d'objet
- ► définition d'une sémantique
- algorithmes souvent supervisés



Segmentation géométrique non-supervisées

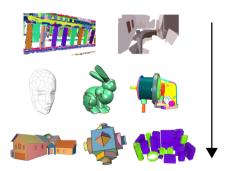
- ▶ déterminer des groupes de points 3D (régions, *clusters...*)
- caractéristiques géométriques similaires
- ▶ détection de primitives géométriques 3D 'simples'





#### Différents niveaux d'abstraction de forme

- 0. nuage de points 3D 'brut'
- 1. morceaux de primitives, régions localisées, détails saillants
- 2. primitives complètes, segmentation de toutes les données
- 3. structure entre primitives, relations géométriques



Familles d'algorithmes de détection de formes

- ► RANSAC
- ▶ transformée de Hough
- clustering
- statistiques locales
- ▶ accroissement de région

# RANSAC

1. Segmentation

#### **RAnsom SAmple Consensus**

- ► algorithme stochastique
- ajustements aléatoires de plusieurs modèles aux données
- sélection du modèle le plus proche des données (qui fait consensus)

#### **Avantages**

- ► robuste au bruit
- robuste aux données aberrantes
- générique car adapté à un grand nombre de modèles
- garanties statistiques

#### Pseudo code général pour ajuster un modèle

#### RANSAC(ensemble P)

- ▶ sélectionner aléatoirement k fois n éléments de P
- ▶ ajuster un modèle aux k groupes de n éléments
- lacktriangledown calculer le nombre d'éléments de P inclus dans chaque modèle suivant un seuil au
- ▶ sélectionner le modèle avec le plus grand nombre d'éléments inclus

#### Paramètres

 $n : nombre \ d'éléments \ nécessaires pour povoir ajuster un modèle (souvent minimal)$ 

k : nombre d'échantillons aléatoires

 $\tau\;:$  seuil pour considérer si un élément est inclus dans un modèle

#### Pseudo code général pour ajuster plusieurs modèles

#### RANSAC(ensemble P)

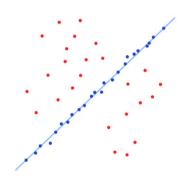
- ▶ ensemble Q vide
- répéter
  - ▶ sélectionner aléatoirement k fois n éléments de P
  - ▶ ajuster un modèle aux k groupes de n éléments
  - lacktriangle calculer le nombre d'éléments de P inclus dans chaque modèle suivant un seuil au
  - ▶ sélectionner le modèle avec le plus grand nombre d'éléments inclus
  - ▶ les éléments inclus dans ce modèle sont déplacés dans Q

#### Conditions d'arrêt

- ► tant que P n'est pas vide
- ▶ tant que l'erreur modèle/données ne dépasse pas un certain seuil

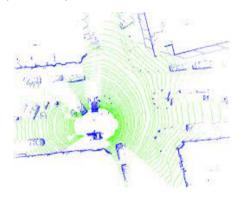
Exemple : ajustement d'une droite à des points 2D





- ightharpoonup n=2
- ▶ modèle : fonctione linéaire y = ax + b (formule implicite  $n_x x + n_y y + d = 0$ )
- ► inclusion calculée sur des distances point/droite

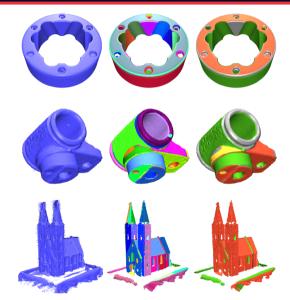
Exemple: ajustement d'un plan à des points 3D



- ▶ n = 3
- ▶ modèle : fonctione linéaire z = ax + by + c (formule implicite  $n_x x + n_y y + n_z z + d = 0$ )
- ► inclusion calculée sur des distances point/plan

#### Détection de formes 3D

- ▶ ajustements de plan, cylindre, sphère, tore, cone...
- accroissements de régions
- ► ré-ajustement de modèle
- structures accélératrices (pour l'échantillonnage aléatoire)
- utilisation des normales
- extraction de relation, renforcement des régularités



#### Classification sémantique

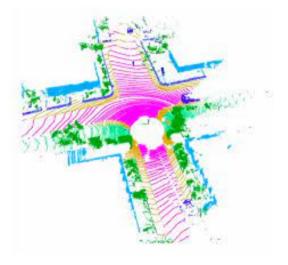
- ► assigner à chaque point une classe
- ► regrouper des points similaires ensemble

#### Exemples

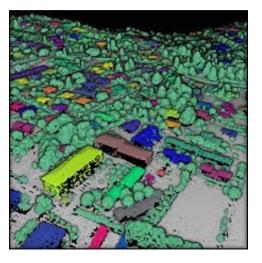
- ► Voiture autonome : sol, piéton, voiture, infra...
- ► Géographie : terrain, végétation, bâtiment...
- ► Urbanisme : sol, mur, toit, fenêtre...
- ► Ingénierie : tuyau, câble, boulon, vis...
- ► Humain : parties du corps
- ▶ ...



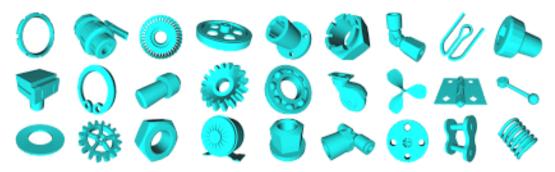
► Voiture autonome : sol, piéton, voiture, infra...



► Géographie : terrain, végétation, bâtiment...



► Ingénierie : tuyau, câble, boulon, vis...



► Humain : parties du corps



#### Méthodes non-supervisées

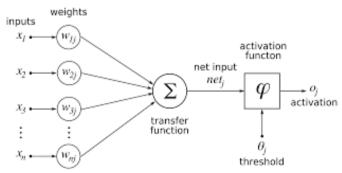
- ► Segmentation géométrique + heuristiques
- ► Bag-of-words visuels

#### Méthodes supervisées

principalement du Deep Learning

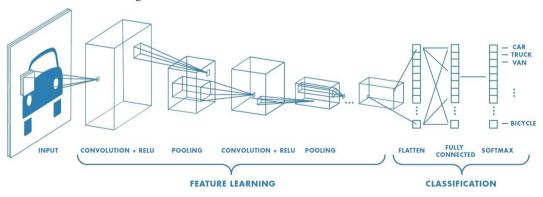
#### Réseau de Deep Learning

- ► neurones = poids + fonction d'activation
- organisés en couches
- ▶ fonction de coût
- ► rétro-propagation de l'erreur lors de l'entraînement



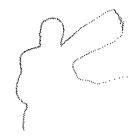
#### Classification d'image

- couche de convolution
- ► entrée structurée en grille



#### Problème des nuages de points 3D

- ► pas de structures régulière
- ► invariant par permutation
- ▶ pas d'opération de convolution triviale existante



2	4	9	1	4
2	1	4	4	6
1	1	2	9	2
7	3	5	1	3
2	3	4	8	5

×

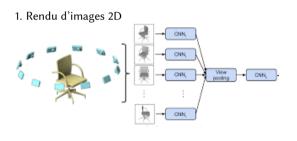


Filter / Kernel

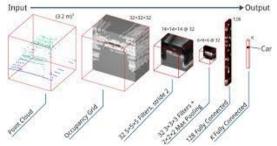


Feature

#### deux solutions 'naïves'



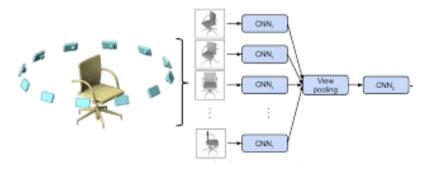
#### 2. Structuration en grille de voxels 3D



- 1. Rendu d'images 2D
  - synthèse d'images
  - ▶ à partir de plusieurs point de vue
  - ► apprentissage sur des images (grilles 2D)
  - re-projection des résultat sur le nuage de points

#### Problèmes

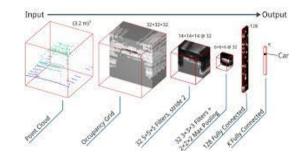
- définition des point de vue
- ▶ perte d'information 3D
- ► coût de calcul du rendu



- 2. Structuration en grille de voxels 3D
  - ▶ définition d'une grille  $N_x \times N_y \times N_z$
  - ▶ 1 point 3D dans un voxel ⇒ 1 (binaire)
  - ightharpoonup n points  $\Rightarrow n$  (scalaire)
  - attributs supplémentaires
  - ► convolutions 3D

#### Problèmes

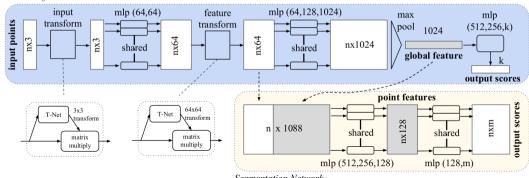
- ▶ définition des axes
- ► erreur de quantification
- ▶ complexité cubique
- ► limitation de mémoire



#### Point-Net

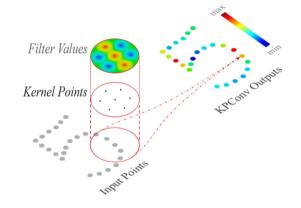
- ► application sur un patch de points 3D
- ▶ apprentissage d'une transformation 3D canonique
- ▶ apprentissage d'une transformation des *features*
- ► segmentation ou classification

#### Classification Network



Autres 'deep' classifier de nuage de points

- ► multi-échelle / hiérarchique
- ► graph neural network
- ► convolution discrète de points



cf. Deep Learning for 3D Point Clouds: A Survey, Guo et al. (2020)