

POLYTECHNIQUE MONTRÉAL
affiliée à l'Université de Montréal

**Inventaire de l'offre de stationnement
de la ville de Québec**

PAUL CHARBONNEAU
Département de Génie civil et des mines

Mémoire présenté en vue de l'obtention du diplôme de *Maîtrise ès sciences appliquées*
Génie civil

Juin 2025

POLYTECHNIQUE MONTRÉAL

affiliée à l'Université de Montréal

Ce mémoire intitulé :

**Inventaire de l'offre de stationnement
de la ville de Québec**

présenté par **Paul CHARBONNEAU**

en vue de l'obtention du diplôme de *Maîtrise ès sciences appliquées*
a été dûment accepté par le jury d'examen constitué de :

TBD TBD, président

Catherine MORENCY, membre et directrice de recherche

TBD TBD, membre et codirectrice de recherche

TBD TBD, membre

TBD TBD, membre externe

DÉDICACE

TBD

TBD... .

REMERCIEMENTS

Texte / Text.

RÉSUMÉ

À Compléter

TABLE DES MATIÈRES

| | |
|---|-----|
| DÉDICACE | iv |
| REMERCIEMENTS | v |
| RÉSUMÉ | vi |
| TABLE DES MATIÈRES | vii |
| LISTE DES TABLEAUX | ix |
| LISTE DES FIGURES | x |
| LISTE DES SIGLES ET ABRÉVIATIONS | xi |
| CHAPITRE 1 INTRODUCTION | 1 |
| 1.1 Éléments de la problématique | 1 |
| 1.1.1 Variabilité de l'objet | 2 |
| 1.1.2 Données | 2 |
| 1.1.3 Enjeux | 2 |
| 1.2 Objectifs de recherche | 3 |
| 1.3 Plan du mémoire | 3 |
| CHAPITRE 2 REVUE DE LITTÉRATURE | 4 |
| 2.1 Typologie de stationnement | 4 |
| 2.2 Stationnement : politiques, couts et effets sur la mobilité | 5 |
| 2.2.1 Stationnement hors rue | 5 |
| 2.2.2 Coûts de provision | 7 |
| 2.2.3 Effet de l'offre de stationnement sur la mobilité | 7 |
| 2.2.4 Allocation, tarification et ratissage | 9 |
| 2.2.5 Utilisation de la capacité existante | 10 |
| 2.2.6 Stationnement et utilisation du territoire | 11 |
| 2.3 Méthodes d'inventaire basées sur des données géoréférencées | 11 |
| 2.3.1 Hors-Rue | 11 |
| 2.3.2 Sur-rue | 12 |
| 2.4 Méthodes d'inventaire basées sur l'imagerie aérienne sans apprentissage machine | 12 |

| | | |
|-----------------------------------|---|----|
| 2.5 | Méthodes d'inventaire basées sur l'imagerie aérienne et l'apprentissage machine | 13 |
| 2.6 | Apprentissage machine | 14 |
| 2.6.1 | Opérations communes dans l'apprentissage machine | 14 |
| 2.6.2 | Fonctionnement général des réseaux neuronaux convolutifs | 15 |
| 2.6.3 | Fonctionnement général des réseaux de transformateurs | 16 |
| 2.6.4 | Types de problèmes de vision numérique | 16 |
| 2.6.5 | Algorithmes de segmentation sémantique basés sur la convolution . . | 17 |
| 2.6.6 | Algorithmes de segmentation d'instance basés sur la convolution . . | 17 |
| 2.6.7 | Algorithmes de segmentation sémantique basée sur les transformateurs | 18 |
| 2.6.8 | Algorithmes de segmentation d'instance basés sur les transformateurs . | 18 |
| 2.6.9 | Jeux de données disponibles à l'entraînement | 18 |
| CHAPITRE 3 MÉTHODOLOGIE | | 19 |
| 3.1 | Données Intrantes | 19 |
| 3.1.1 | Système d'Information Géographique (SIG) | 19 |
| 3.1.2 | Règlementation | 26 |
| 3.1.3 | Entrainement d'apprentissage Machine | 27 |
| 3.1.4 | Enquête OD | 27 |
| 3.1.5 | Imagerie Aérienne | 27 |
| 3.1.6 | Rôle Foncier | 27 |
| 3.1.7 | Recensement | 27 |
| 3.2 | Traitement des données | 27 |
| 3.2.1 | Prétraitement des données | 27 |
| 3.2.2 | Conversion à une capacité de stationnement temporellement et spatial- lement définie | 30 |
| 3.3 | Méthode d'analyse | 30 |
| 3.3.1 | Analyse spatio temporelle de l'offre de stationnement | 30 |
| 3.3.2 | Analyse spatio temporelle de la demande de stationnement | 30 |
| 3.3.3 | Analyse d'utilisation de la ressource | 30 |
| CHAPITRE 4 RÉSULTATS | | 31 |
| CHAPITRE 5 CONCLUSION | | 32 |
| 5.1 | Synthèse des travaux | 32 |
| 5.2 | Limitations de la solution proposée | 32 |
| 5.3 | Améliorations futures | 32 |

LISTE DES TABLEAUX

| | | |
|-------------|--|----|
| Tableau 2.1 | Jeux de données annotés de segmentation sémantique en milieu urbain | 18 |
| Tableau 3.1 | Géobases pour le territoire de la ville de Québec | 21 |
| Tableau 3.2 | Champs de la géobase de panneaux de stationnement de la ville de Québec (Ville de Québec, 2024a) | 22 |
| Tableau 3.3 | Champs requis dans la base de données de stationnement | 29 |

LISTE DES FIGURES

| | | |
|------------|---|----|
| Figure 2.1 | Typologie de stationnement hors rue. vérifier droits auteurs Source : Morency et al., 2017 | 4 |
| Figure 2.2 | Typologie de stationnement sur rue. vérifier droits auteurs Source : Morency et al., 2017 | 5 |
| Figure 2.3 | Diagramme montrant les fusions géopolitiques de la ville de Québec. Vérifier droits d'auteurs Source : Ville de Québec, s. d. | 6 |
| Figure 2.4 | Résultat de différentes méthodes de vision par ordinateur pour une même image. vérifier droits d'auteurs Source : Minaee et al., 2022 . . . | 17 |
| Figure 3.1 | Données disponibles intersection Laurier | 24 |
| Figure 3.2 | Données disponibles intersection Desroches / De la Canardière | 25 |
| Figure 3.3 | Types d'unités de voisinage | 26 |

LISTE DES SIGLES ET ABRÉVIATIONS

| | |
|-------|--|
| SIG | Système d'Information Géographique |
| GPS | Global Positionning System |
| CNN | Convolutionnal Neural Networks |
| OSM | OpenStreetMap |
| TC | Transport en Commun |
| PLUTO | Primary Land Use Tax Lot Output |
| IoU | Intersection over Union |
| ReLU | Unité de rectification linéaire ou « Rectified Linear Unit » |

CHAPITRE 1 INTRODUCTION

Les requis d'entreposage sont une partie intégrante des coûts associés à différents modes de transports. La deuxième moitié du 20^{ième} siècle a vu une augmentation marquée de l'automobile, dont l'entreposage est très gourmand en espace. Pour la plupart des juridictions, la solution fut le développement des requis de stationnement minimum. Ces requis avaient pour but de faire internaliser aux développeurs, habitants, commerçants et employeurs les coûts associés à la mise à disposition d'entreposage pour moyen de transports de leurs visiteurs, plutôt que de demander au contribuable de directement payer pour un stationnement public (Shoup, 2005).

Cette rationnelle bien intentionnée a eu de nombreuses conséquences malencontreuses. En essayant de rendre le stationnement gratuit et disponible en tout point, la plupart des juridictions Nord-Américaines ont créé entre 2 et 14 places de stationnement pour chaque automobile (Scharnhorst, 2018). Cette offre de stationnement abondante et gratuite à l'utilisation constitue une subvention chiffrée aux alentours de 5000\$ par année-véhicule (Litman, 2023) payés sous forme de loyers, de biens et services et de dommages environnementaux.

Malgré ces coûts élevés, il n'existe pas d'inventaire complet des places de stationnements pour les municipalités québécoises, constituant un frein autant à la compréhension des enjeux qu'à l'établissement de politiques chiffrées permettant de mieux arbitrer les besoins d'entreposage de véhicules privés avec d'autres objectifs sociétaux comme la réduction des coûts totaux de transport, l'équité et la réduction des émissions de gaz à effet de serre.

Cette thèse aura pour but de dresser un inventaire de l'offre de stationnement et de sa tarification pour la ville de Québec.

1.1 Éléments de la problématique

La ville de Québec est en voie de se doter d'une politique de stationnement, une étape franchie pour la ville de Montréal en 2016 (Ville de Montréal, 2016). Cela étant dit, il n'existe à l'heure actuelle pas d'inventaire de la quantité de stationnement disponible, de sa tarification et de la variation temporelle de cette offre. Cette section présentera certains des enjeux reliés à la mise en place d'un tel inventaire et reprend des éléments de (Bourdeau, 2014) qui a tenté un inventaire similaire pour la région de Montréal.

1.1.1 Variabilité de l'objet

Malgré les définitions posées à la section 2.1, l'objet stationnement peut varier énormément dans le temps et l'espace. D'une part, l'augmentation de la taille des voitures **citation** va avoir la tendance à réduire le nombre de véhicules entreposables. De l'autre, les variations de capacité dans le temps, du fait de l'interdiction règlementaire, de la création de stationnements impromptus sur des terrains privés pour gérer des pointes ou du fait de l'accumulation de débris peut aussi faire varier les quantités de stationnement. D'autre part, la diversité de types rend la collecte de données difficile.

1.1.2 Données

L'un des principaux problèmes à la mise en place d'un inventaire relate aux données. Des données directes sur l'offre de stationnement existent sous forme directe (plans de constructions, comptages) ou indirectes (panneaux de stationnements, données sur les bornes fontaines et les entrées charrières). Des données sur l'utilisation de stationnement existent aussi sous forme directe(relevés de transactions de parcomètres) ou indirectes(résultats d'enquête OD).

L'accès à ces données ainsi que leur complétude est ici un enjeu, du fait de la protection de la vie privée, de la complétude et la précision des données obtenues et le format dans lequel elles sont disponibles (bases de données SIG, formats propriétaires de transaction, ortho-photos). Cette variabilité rend un portrait juste de la situation difficile à rendre.

1.1.3 Enjeux

Bourdeau (2014) mentionne les enjeux reliés à la provision de stationnement et ses effets sur la mobilité. À cela s'ajoutent trois formes d'arbitrage ; une dimension spatiale entre différentes formes de mobilités qui sont en compétition pour un espace limité, particulièrement dans les milieux urbains denses avec un cadre bâti patrimonial et des besoins croissants sur ce même espace ; la deuxième est politique où l'offre de stationnement est devenue un enjeu de taille pour beaucoup de ménages, sans réellement que le débat ne soit cadré par des données ; le troisième est économique où la provision de stationnement par mandat gouvernemental réduit la viabilité financière de projets de construction du fait de la quantité de terre et de construction supplémentaire imposée par ces mandats. De plus, des coûts supplémentaires pour les infrastructures routières qui doivent contourner ces stationnements « spatio-phage » ainsi que la dilution de la base foncière pour financer cette infrastructure sont une double pénalité pour les finances des municipalités.

1.2 Objectifs de recherche

L'objectif principal de la recherche est de développer un système d'information de l'offre de stationnement dans le contexte de la Capitale-Nationale. Le système d'information devra lister le prix et la disponibilité temporelle des places de stationnement hors rue et sur rue. Les sous-objectifs suivants sont poursuivis :

1. Créer un outil automatisé d'analyse d'image satellite pour recenser le stationnement hors-rue.
2. Dresser un inventaire basé sur le code d'urbanisme et les données de rôle foncier.
3. Adapter la méthode de Bourdeau (2014) au contexte de la capitale.
4. Dresser un inventaire des coûts marginaux de provision de nouveaux stationnements et de coûts de maintenance directs(nettoyage, pavage) et indirects (Longueur du réseau routier supplémentaire, variation de la valeur foncière par acre en fonction de la provision de stationnement) du stationnement.
5. Fusionner les sources de données mentionner ci-haut pour dresser un inventaire statistiquement significatif de la capacité de stationnement
6. Établir des indicateurs d'utilisation de stationnement basé sur l'inventaire de stationnement et les données d'enquête origine-Destination en modifiant la méthodologie définie par Diallo et al. (2015).

1.3 Plan du mémoire

Le mémoire se divisera en 5 chapitres. Le chapitre 1 est une introduction qui présente le sujet, ses problématiques et la pertinence de l'étude. Le chapitre 2 est une revue de littérature sur les méthodes d'inventaire de places de stationnement, des coûts associés à la provision de différents types de stationnements hors-rue et aux effets de la variation de l'offre en capacité et tarifaire sur la mobilité des personnes. Le chapitre 3 portera sur les données disponibles et les méthodologies utilisées pour faire l'inventaire de l'ensemble des places de stationnement disponibles. Le chapitre 4 présentera l'inventaire complété pour le stationnement dans la capitale nationale. Le chapitre 5 présentera une synthèse des travaux, les limitations de la méthode utilisée et de potentielles améliorations futures.

CHAPITRE 2 REVUE DE LITTÉRATURE

Cette section aura pour but de dresser l'état des connaissances sur les politiques de stationnement, l'estimation de la capacité de stationnement, les outils d'analyse d'images satellites utilisés pour la détection automatique d'objets, les coûts associés à la provision du stationnement et les méthodes d'estimations pour les stationnements en structure.

2.1 Typologie de stationnement

Morency et al. (2017) détaillent une typologie de stationnement pour le stationnement hors rue et sur rue pour la région métropolitaine de Montréal montrés aux figures 2.1 et 2.2

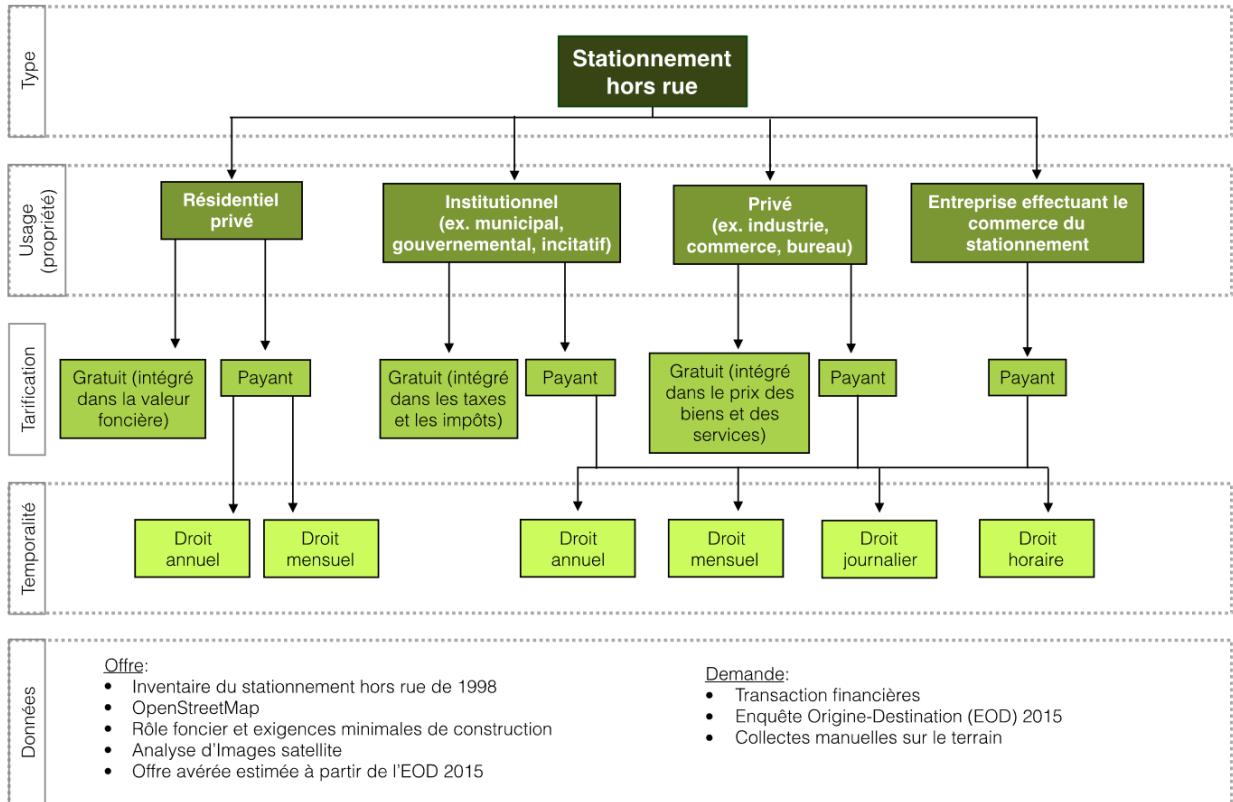


FIGURE 2.1 Typologie de stationnement hors rue. vérifier droits auteurs Source : Morency et al., 2017

Il est important de noter qu'il n'existe pas à la connaissance de l'auteur un inventaire tel que celui complété par le ministère des Transports pour la ville de Montréal (Consortium CIMA+ - Daniel Arbour et associés, 1998). D'autre part, cet inventaire n'est pas mis à

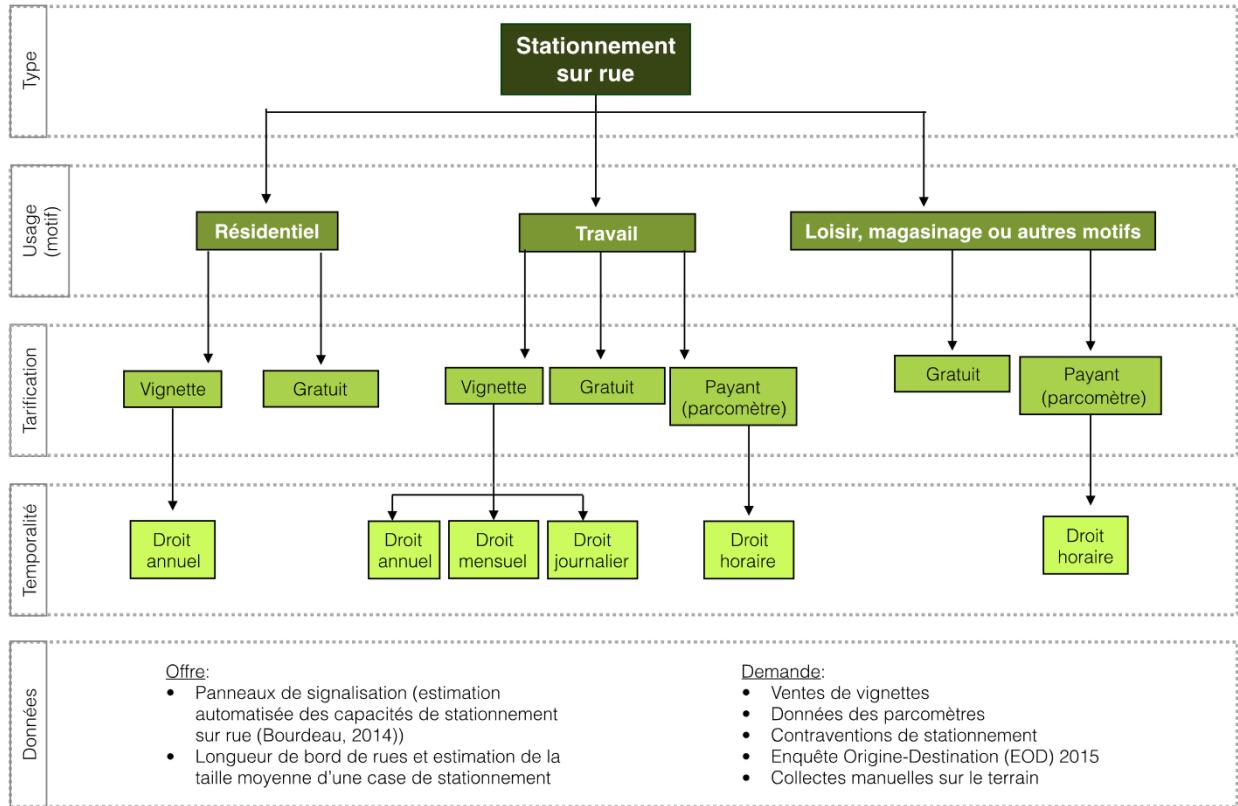


FIGURE 2.2 Typologie de stationnement sur rue. [vérifier droits auteurs](#) Source : Morency et al., 2017

jour régulièrement et n'est donc pas particulièrement utile pour la mise à jour de plans de transports.

2.2 Stationnement : politiques, couts et effets sur la mobilité

2.2.1 Stationnement hors rue

Selon Shoup (2005), les minimums de stationnement ont vu le jour dans les années 50 en réponse à la croissance du parc automobile et pour assurer que les commerçants et citoyens internalisaient les coûts associés à l'automobile. Ce mécanisme règlementaire est encore omniprésent au Québec puisque seuls les arrondissement de Côte des Neiges, du Sud-Ouest, du Plateau Mont-Royal et du Centre-Ville de Montréal [besoin de citations](#). La ville de Québec est en processus d'abroger ces requis pour l'habitation pour les zones en milieu dense ou le long des axes de transport en commun (Ville de Québec, 2024b).

Ces codes ont été utilisés pour faire l'inventaire de stationnement dans plusieurs métropoles.

Cela étant dit, l'historique de fusion de municipalités et la difficulté de trouver des codes d'urbanisme avant 1995 rend l'utilisation de ces données relativement difficile. La figure 2.3 montre les fusions successives ayant mené à l'actuelle ville de Québec :

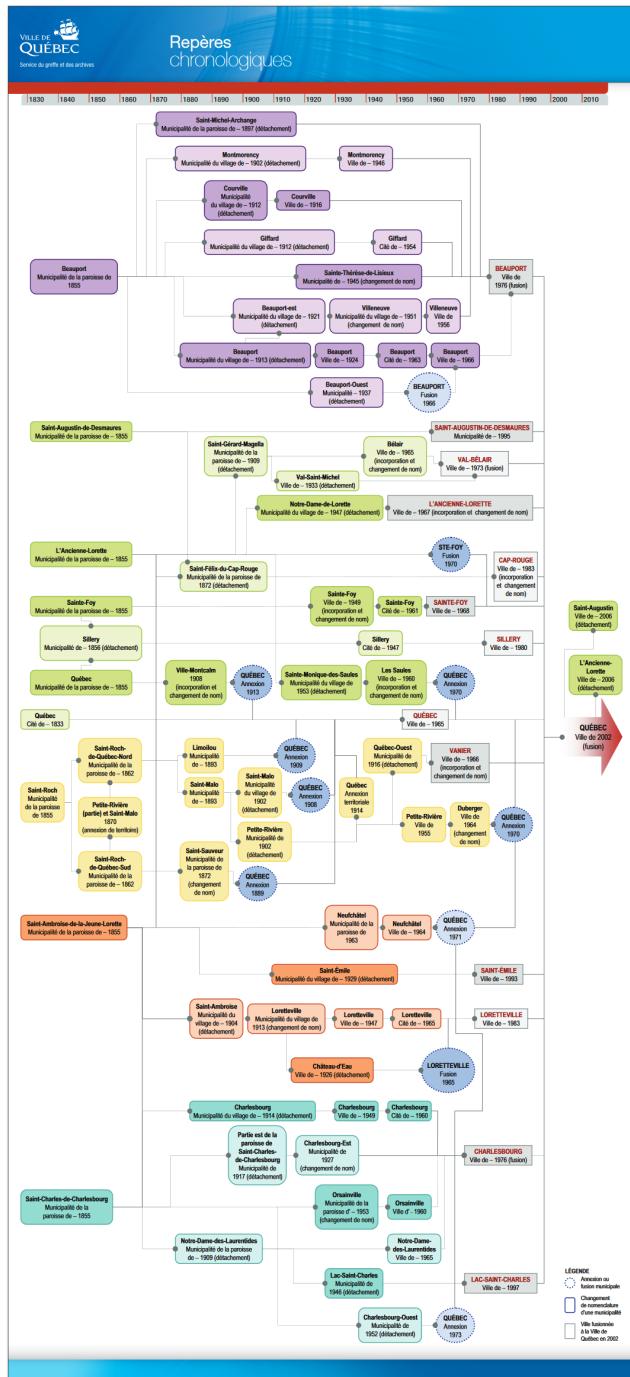


FIGURE 2.3 Diagramme montrant les fusions géopolitiques de la ville de Québec. Vérifier droits d'auteurs Source : Ville de Québec, s. d.

2.2.2 Coûts de provision

Plusieurs coûts sont associés à la provision de stationnements, autant pour les individus, que pour les collectivités locales ou de tierces parties plus difficiles à identifier dans le cas d'externalités. Cette section visera à identifier quels sont les coûts associés et qui les porte.

Propriétaires fonciers et municipalités

Blanc et al. (2014) ont estimé la valeur foncière de 6 villes américaines en évaluant la valeur foncière des bâtiments et des stationnements extérieurs. En comparant le tissu urbain entre 1950 et 2010, les auteurs ont estimé la différence de valeur foncière et de revenu entre les deux configurations. Dans certains, les municipalités avaient accepté de détruire leur centre-ville pour permettre le développement de tours à bureaux entourées de stationnements. Dans d'autres, les municipalités avaient largement conservé le tissu urbain d'avant guerre. Dans tous les cas, le revenu foncier associé au stationnement était entre 5 et 10x moindre que le revenu associé aux bâtiments. L'étude est cependant associative puisqu'il est difficile d'isoler la nature causale entre la dilution du revenu foncier et la provision de stationnements, mais illustre les coûts d'opportunité associés à l'entreposage de véhicules personnels.

2.2.3 Effet de l'offre de stationnement sur la mobilité

Chester et al. (2015) constatent que la capacité de stationnement est la plus haute dans le centre de la ville, mais que la croissance du parc de stationnement a principalement lieu sur le périmètre de la région. Ils constatent aussi que le parc de stationnement a cru plus vite que la capacité routière, mais a suivi l'offre de stationnement résidentielle.

Guo (2013) créé un modèle logit imbriqué pour identifier l'effet de l'offre de stationnement sur la motorisation des ménages de l'enquête OD de New York et trouve que la disponibilité de stationnement dans l'entrée et en bord de rue est potentiellement un plus grand déterminant de la motorisation qu'un garage. L'auteur suggère aussi que les programmes de vignette ont potentiellement des conséquences inattendues où la réduction de l'achalandage des stationnements par les non-résidents mène à une motorisation accrue des résidents, éliminant l'effet bénéfique de la réduction de l'offre des non-résidents. D'autre part, l'auteur trouve que la présence de nettoyage de rue réduit l'utilité marginale d'un véhicule supplémentaire et réduit la motorisation. Ces constats sont cependant limités au contexte de New York qui est une ville relativement dense avec une bonne desserte de transport en commun.

C. Yin et al. (2018) associent eux aussi de manière significative la disponibilité du stationnement aux deux extrémités des déplacements à la possession et l'utilisation accrue d'au-

tomobile quoique la formulation des résultats rend difficile l'interprétation de la taille de l'effet.

Weinberger et al. (2009) font une analyse comparative entre Jackson Heights et Park Slope à New York. Jackson Heights a une part modale en auto-solo vers le centre-ville qui ne suit pas les principaux indicateurs de la motorisation (le revenu du ménage et la densité) et qui n'est pas expliquée par la desserte en Transport en Commun (TC) des deux quartiers. Les auteurs estiment l'offre de stationnement au travers du registre Primary Land Use Tax Lot Output (PLUTO) pour les bâtiments de 4 logements et plus ainsi qu'un échantillonnage pour les bâtiments comportant moins de 4 logements. Les auteurs ont constaté que Jackson Heights a 156% plus d'offre de stationnement. Malgré le fait que Park Slope ait 46% plus de stationnements en structure et en surface hors résidence, Jackson Heights a quatre fois plus d'espaces de stationnements privatifs dans les résidences. Les auteurs établissent ensuite des prospectives pour le développement résidentiel planifié par la ville et estiment que les résidents de ces nouveaux développements auront entre 42 et 49% plus de chance d'être motorisés que les habitants actuels du fait des requis de stationnements minimums actuellement en effet. Bien que l'étude ne soit pas très robuste statistiquement, les auteurs concluent que les requis de stationnement minimum ne sont pas une bonne politique puisqu'ils effritent la qualité de l'environnement pour les marcheurs et augmentent l'attractivité de la possession d'une automobile. Les auteurs encouragent une étude systématique des liens entre la provision de stationnements, la motorisation et le choix modal.

Deux études dans le contexte norvégien (Christiansen, Engebretsen et al., 2017 ; Christiansen, Fearnley et al., 2017) créent des modèles associatifs à partir d'enquêtes origine destination nationales. Christiansen, Engebretsen et al. (2017) trouvent que la limitation de la capacité de stationnement au travail avec une tarification est le moyen le plus efficace pour réduire la part modale de l'automobile pour ce type de trajet. Une tarification horaire ou journalière est aussi plus efficace pour réduire les trajets automobiles puisque le coût marginal pour chaque utilisation du stationnement est perçu par l'utilisateur. D'autre part, les auteurs trouvent que la proximité du stationnement au lieu d'habitation dans les milieux denses avec beaucoup d'offres de service à proximité. Les auteurs indiquent cependant qu'il y a des risques d'autosélection et d'endogénéité avec leur étude, un problème récurrent avec les études reliées au stationnement (Inci, 2015). Christiansen, Fearnley et al. (2017) comparent les comportements de mobilité pour différents degrés d'accès au stationnement à la résidence. Ils trouvent qu'une distance d'accès supérieure à 50m a un effet marqué sur le choix modal sans affecter le nombre de trajets. Les trajets non contraints voient une plus grande différence de choix modal que les trajets motif travail. D'autre part, ils constatent peu de différence dans les taux de mobilité entre les ménages motorisés et non-motorisés, inférant que les dispositions

de stationnement et de motorisation ont peu d'effet sur le bien-être. Les auteurs concluent qu'une gestion intégrée du stationnement qui inclut une combinaison d'une tarification 24/7 de règlements qui séparent le stationnement du logement physiquement et juridiquement et une gestion du nombre total de places de stationnement sont des leviers utiles pour gérer la demande de transport. Ils constatent le manque de lien causal dans leur étude, qui bien que non nécessaire pour l'établissement de politique efficace, est regrettable d'un point de vue scientifique.

Dans le contexte chinois, C. Yin et al. (2018) dressent des constats similaires à Christiansen, Fearnley et al. (2017) et Christiansen, Engebretsen et al. (2017) quant à l'influence de la disponibilité du stationnement à l'origine et la destination d'un trajet, même en contrôlant pour l'utilisation du territoire et les variables sociodémographiques, mais utilisent seulement des mesures agrégées de disponibilité totale de stationnement.

Currans et al. (2023) crée un modèle de régression et une analyse de médiation pour lier l'effet de l'offre de stationnement résidentiel hors rue avec la motorisation et les kilomètres parcourus par ménage et constatent que les ménages ayant des contraintes de stationnement (moins d'un stationnement par unité) parcourent moins de 10-23% moins de kilomètres à typologie de voisinage constante. Les auteurs encouragent la présence de plus de questions sur les conditions de stationnement dans les enquêtes ainsi qu'à la création d'un inventaire de stationnement.

McCahill et al. (2016) observe la relation entre la provision de stationnements avec la part modale de l'automobile sous le prisme du critère de Bradford-Hill pour inférer que la provision de stationnements est la cause probable de l'augmentation de la part modale de l'automobile.
cet article est intéressant mais le critère est très sujet à interprétation

2.2.4 Allocation, tarification et ratissage

Une littérature économique riche existe sur les différents mécanismes d'allocation de places de stationnement qui est résumée par Inci (2015), sur laquelle est largement basée cette section. Dès les premiers pas de la discipline, dans les années 50, la mise en place d'une tarification sur les infrastructures routières, variable dans le temps et l'espace, est identifiée comme une condition nécessaire pour réduire les externalités reliées au ratissage, la congestion et les externalités liées au transport urbain de personnes (Vickrey, 1994). Les tentatives les plus intéressantes d'instaurer un marché variable viennent de San Francisco et Seattle où des projets pilotes ont été implémentés. Les études portant sur ces deux pilotes ont trouvé que la demande est initialement inélastique, mais que le maintien de la politique amène des améliorations sur la disponibilité à long terme. Chatman et Manville (2014) constatent que

l'implémentation de SFPark, le programme de tarification variable de San Francisco, ont eu des résultats mitigés. Bien que le taux d'occupation moyen, qui était l'indicateur utilisé pour faire varier la tarification, ait été réduit à environ 80%, le taux de disponibilité (le pourcentage de temps où au moins une place est disponible sur un tronçon) n'était pas sensible au prix avec les modalités politiques, l'imposition de prix plafond, la lenteur de l'adaptation du prix et le choix d'indicateur pour la tarification sont déterminants pour réduire les externalités liées à la recherche de stationnement. Cela amène un questionnement plus large sur la viabilité politique d'un système de tarification.

van Ommeren et al. (2011) infèrent la propension à payer pour un stationnement des résidents d'Amsterdam en utilisant les préférences révélées par le choix d'achat de résidence. En utilisant des données de ventes de résidences et en capitalisant la différence de prix sur le temps d'attente pour un permis de stationnement résident, les auteurs estiment une propension à payer de 10€ par jour, bien au-dessus du prix réel de 0.40€ et bien en dessous des recettes possibles pour les places tarifées aux visiteurs qui paient 2.3€ par heure.

Inci (2015) mentionne les éléments suivants comme manquants à la recherche : l'effet de la prévention de la fraude, l'économie politique du stationnement, les interactions entre véhicules stationnés et en mouvement et l'établissement de l'élasticité de la demande dans plusieurs contextes spacio-temporels. Il est intéressant de noter qu'aucune mention n'est fait des coûts d'opportunités infligés aux autres modes ou activités par le stationnement dans la revue économique.

2.2.5 Utilisation de la capacité existante

Translink et Metro Vancouver Regional Planning (2019) a sondé les taux d'occupation des blocs-appartements et du stationnement sur rue dans la grande région de Vancouver. Pour l'échantillon donné, entre 30 et 40% de la capacité de stationnement n'était pas utilisée. L'étude constate aussi que la demande de stationnement est plus faible chez les locataires que les propriétaires. Cela étant dit, l'étude ne recèle pas les résultats sur l'ensemble du parc immobilier et n'utilise pas de test statistique pour valider la significativité de leurs résultats. La conception de l'étude n'a pas permis de quantifier les interactions entre le stationnement hors rue et sur rue pour les blocs appartements, mais indique qu'anecdotiquement, les praticiens ont constaté que les résidents utilisaient le stationnement sur rue plutôt qu'en sous-sol lorsqu'il n'y avait pas de restriction sur le stationnement sur rue.

2.2.6 Stationnement et utilisation du territoire

Chester et al. (2015) trouvent que 16% de la région est utilisée pour le stationnement, plus que l'ensemble du réseau routier. D'autre part, le centre-ville a vu une forte croissance de stationnements en surface et sous-terrains où les valeurs de terrains sont hautes. Les auteurs concluent qu'il y a 3.3 places de stationnement par véhicule et que la majorité de la croissance du parc de stationnement a eu lieu entre 1950 et 1980.

Davis et al. (2010) estiment que 4.97% de l'espace urbain est utilisé par le stationnement hors rue commerciale (sans compter les stationnements sur rue ou résidentiels). Ils estiment environ 1.8 places par voiture, 5.3 places par ménage et 1.7 places par adultes. À noter que l'indicateur ne mesure pas la même chose que Chester et al. (2015) puisque ce dernier inclut les stationnements sur rue et résidentiel.

2.3 Méthodes d'inventaire basées sur des données géoréférencées

La revue de littérature a révélé plusieurs différentes méthodologies utilisées pour recenser l'offre de stationnement hors rue et sur rue.

2.3.1 Hors-Rue

Chester et al. (2015) utilisent des données basées sur le rôle foncier, un modèle de croissance de la construction et des données de recensement croisées avec les minimums de stationnement issus des codes d'urbanisme pour inférer la capacité de stationnement de la région de Los Angeles depuis les années '50. Les auteurs indiquent qu'ils estiment que les minimums mis en place sont probablement le nombre de places construites du fait de la valeur marginale basse de la place de stationnement par rapport à la construction de bâtiments. Chester et al. estime la capacité de stationnement en utilisant une méthode similaire basée sur les codes d'urbanismes et les données foncières pour la région de San Francisco (Chester et al., 2022) et Phoenix (Hoehne et al., 2019). Scharnhorst (2018) fait pour sa part un inventaire de 5 régions métropolitaines aux États-Unis utilisant encore une fois des méthodes basées sur les codes d'urbanisme en vigueur à la période de construction. Ce dernier n'est cependant pas revu par les pairs.

Il est important de noter que ce type d'inventaire fait l'hypothèse que les promoteurs immobiliers construisent le minimum de places possibles. Stangl (2019) indique que les promoteurs immobiliers ne respectent pas nécessairement cette hypothèse car leur but est de minimiser les risques d'invendus et leurs perceptions ne sont pas alignées avec l'utilisation réelle des

stationnements. Ironiquement, les développeurs ont tendance à bâtir plus de stationnements dans des voisinages de typologie « Old Urban » (Voulgaris et al., 2017) alors que ce sont précisément les quartiers où les gens ont une plus faible propension à conduire. Stangl (2019) comporte des entrevues avec des promoteurs immobiliers qui illustrent l'effet structurant des minimums de stationnement sur les décisions de construction, mais aussi certains biais dans la prise de décision vis-a-vis du stationnement.

2.3.2 Sur-rue

Bourdeau (2014) détaille une méthode d'inventaire de places de stationnement sur rue basé sur l'utilisation des données de bords de réseau routiers, de panneaux de stationnement et d'archive cadastrale indiquant les entrées charretières pour déterminer le nombre de places de stationnements sur rue. Cette approche permet de mieux identifier les limites règlementaires et temporelles que les approches utilisées par Chester et al. (2022) et Scharnhorst (2018). En effet, ces dernières n'enlèvent de la capacité que sur une base de moyennes pour les intersections, arrêts de bus sans prendre en compte la géométrie locale ou des contraintes qui ne peuvent être adéquatement capturées par OpenStreetMap (OSM). Dans les 2 cas ci-haut, l'inventaire sur rue est fait avec des largeurs d'intersection moyenne, avec des retraits pour les entrées et la réglementation utilisant des heuristiques plutôt que la réalité du terrain.

2.4 Méthodes d'inventaire basées sur l'imagerie aérienne sans apprentissage machine

Akbari et al. (2003) utilisent des orthophotos en couleur avec une résolution de 0.3m pour identifier le pourcentage d'utilisation des sols de différentes surfaces (bâtiments, verdure, stationnements, etc.). Une approche de Monte-Carlo est utilisée où un sous-ensemble de pixels se voit assigner une utilisation des sols manuellement pour chaque sous-ensemble de photos basé principalement sur la couleur du pixel. Le nombre de pixels manuellement identifié est validé contre la convergence du pourcentage d'utilisation des sols jusqu'à un seuil de 1%. Une fois ce sous-ensemble identifié, l'utilisation des sols est assignée à l'ensemble des pixels de l'orthophoto. Akbari et al. ne font pas de distinction entre la voirie et le stationnement sur rue.

Davis et al. (2010) recensent un sous ensemble de codes postaux manuellement avant d'utiliser une régression pour estimer le stationnement sur l'ensemble d'un territoire. Une régression basée sur une codification d'« urbanité » des codes postaux issue du recensement est ensuite utilisée pour inférer l'offre de stationnement hors rue non résidentielle sur un territoire s'étend

dant sur 4 états dans le Midwest des États-Unis. La méthode est validée sur un sous-ensemble de données qui n'est pas utilisé pour la régression et les auteurs constatent une erreur de 5% entre la valeur inférée par régression et la valeur mesurée manuellement pour le sous-ensemble de contrôle. Comme l'étude précédente, cette étude n'inclut que le stationnement hors rue.

2.5 Méthodes d'inventaire basées sur l'imagerie aérienne et l'apprentissage machine

L'augmentation de la capacité de calcul numérique et la démocratisation des méthodes d'apprentissage machine a mené Hellekes et al. (2023) à utiliser la photographie aérienne et des données OSM pour identifier les aires de stationnement à l'aide d'une méthode Dense-U-Net. D'autre part, les auteurs utilisent plusieurs ensembles d'orthophotos d'une même zone et les données OSM pour identifier les zones de stationnement non démarquées, intermittentes ou informelles comme les trottoirs et jardins. Des méthodes de régression Bayesienne sont utilisées pour introduire explicitement l'incertitude dans la reconnaissance de l'objet de stationnement. Henry et al. (2021) est un autre article par la même équipe de recherche qui donne un aperçu des différentes méthodes d'apprentissage machine utilisées jusqu'à présent pour identifier des objets dans un périmètre urbain. D'autre part, ils indiquent que la méthodologie de fusion choisie influe sur les résultats en fonction du type d'objet reconnu. Par exemple, l'inclusion des données OSM améliore l'identification de routes et de voies d'accès, mais nuit à l'identification de stationnement.

Y. Yin et al. (2022) est un autre article portant sur l'inventaire de stationnement en utilisant des méthodes d'apprentissage machine pour détecter des stationnements. En plus d'utiliser l'imagerie satellite, les auteurs utilisent des données OSM pour ajouter du contexte et voient une amélioration la métrique de détection Intersection over Union (IoU) d'environ 2.5% en ajoutant 2 dimensions supplémentaires au tenseur d'images. Les auteurs ont en effet pris les couches de bâtiments et de routes d'OSM pour donner plus de contexte aux algorithmes d'apprentissage machines. Les éléments OSM ont généré 15 dimensions supplémentaires au tenseur qui ont été réduits à 3 par convolution et avec une activation en utilisant une fonction tanh. Ce résultat est ensuite additionné au 3 dimensions d'une image RGB. Ils ont par la suite étaloné leur méthode avec plusieurs algorithmes de segmentation d'image : U-Net, U-Net++, LinkNet, D-LinkNet, FPN, PAN, DeepLab v3 et Deeplab v3+. Les algorithmes ont été testés avec et sans contexte et les auteurs constatent que l'algorithme DeepLab v3 performe le mieux particulièrement sur les stationnements de plus petite taille.

2.6 Apprentissage machine

2.6.1 Opérations communes dans l'apprentissage machine

Processus d'apprentissage

INSÉRER DE L'INFORMATION SUR LES PROCESSUS EN BATCH OU DE DESCENTE DE GRADIENT STOCHASTIQUE

Apprentissage et Rétro-propagation

La rétro-propagation a été introduite comme méthode pour modifier les pondérations des différents opérations algébriques par Rumelhart et al. (1986). La méthode consiste à créer une fonction cumulée d'erreur pour les extrants des réseaux neuronaux. Ensuite, des dérivées partielles sont calculées pour chaque neurones en amont pour trouver la modification requises pour minimiser la fonction d'erreur. Deux méthodes sont envisagées dans l'article initial. La première, modifie les pondérations après chaque donnée d'entraînement tandis que la deuxième somme les erreurs pour l'ensemble du jeu de données d'entraînement.

Fonctions d'activation

La fonction d'activation a pour but de rendre la sortie de la convolution non-linéaire. Cette non-linéarisation facilite la détection de lieux d'intérêt en créant un démarcation claire entre les zones où il y a un fort potentiel d'activation et où il n'y en a pas. 3 fonctions sont typiquement utilisées à cette fin :

- une fonction sigmoïde utilisée dans les fonctions logistique pour assurer une frontière entre 1 et zéro $f(x) = 1/(1 + e^{-x})$
- une fonction de tangente hyperbolique $f(x) = \tanh(x)$
- une fonction de Unité de rectification linéaire ou « Rectified Linear Unit » (ReLU) qui est $f(x) = \max(0, x)$

Sous échantillonage

Le sous-échantillonage a pour but de réduire la dimensionnalité du problème et de réduire la sensibilité du processus à de légères variations (Lecun & Bengio, 1995). En effet, si plusieurs fenêtres successives ont des valeurs similaire d'activation puisqu'elles parcourent sensiblement la même zone du domaine, la fonction max pooling trouve le neurone qui a l'activation la plus forte et assigne cette valeur pour l'entièreté de la zone. La fenêtre du sous échantillonage peut

être fixée dans l'architecture du réseau. Boureau et al. (2010) compare comment différentes méthodes de sous échantillonage se comportent et constatent que la méthode de max pooling qui extraie le maximum d'une fenêtre de sous-échantillonage(plutôt qu'une moyenne) tend à mieux performer pour des caractéristiques à faible potentiel d'activation et constatent que ce dernier tend à mieux performer. Le max pooling est la forme de sous-échantillonage la plus commune dans les recherche de l'auteur (He et al., 2016 ; Ronneberger et al., 2015)

Normalisation par lots

La normalisation par lots (Ioffe & Szegedy, 2015) a été introduite comme méthode pour accélérer l'entrainement de réseaux neuronaux. En effet, les variations des intrants dans chaque couche du fait de la modifications des poids dans chaque convolution imposait une limite supérieure au taux d'apprentissage possible(i.e. le taille de pas du changement des pondérations du réseau neuronal) pour éviter que le modèle ne dégénère ou n'arrive dans un minimum local. La normalization par lots ou « Batch Normalization » normalise les extrants de la couche précédente pour chaque activation ou neurone de la couche. D'autre part, un biais et une pente sont affectés à chaque itération durant la phase d'apprentissage pour normaliser chaque input de neurone avec une moyenne de zéro et un écart type de 1. Lors de la phase d'inférence, les moyennes et écarts types sont affectés pour l'entièreté des échantillons sur le réseau finales. Ces poids sont compensés pour assurer que la normalisation n'efface pas l'effet des poids des opérations de convolution précédent.

2.6.2 Fonctionnement général des réseaux neuronaux convolutifs

CETTE SECTION DOIT ÊTRE MIEUX SOURCÉE. PRÉSENTEMENT TIRÉ DE BRIBES SUR INTERNET

Principe de base

Les origines des réseaux neuronaux convolutifs proviennent à l'origine de la neuro-science où des chercheurs utilisaient ces modèles pour tenter d'expliquer les processus de vision (Fukushima, 1980) chez les animaux. L'architecture de convolution vise à identifier des patrons indépendamment de la position d'objet dans le champs de vision. L'idée est qu'un ensemble de données est pondéré plusieurs fois en succession pour extraire une idée abstraite de cet ensemble. Les neurones ou résultantes des multiplications sont dites activées si elles ont des valeur hautes relatives aux autres résultantes. Les multiplications (ou couches) du réseau visent à pondérer les données pour identifier des patrons en répétant les mêmes opérations sur

un sous ensemble des données. Le fait de multiplier successivement les données par des poids augmente le niveau d'abstraction à chaque étape. La prémissse de l'apprentissage profond est qu'en modifiant les pondérations successives avec des données annotées, il est possible pour le réseau neuronal de faire de l'inférence sur des tâches et des données similaires avec une fidélité similaire ou supérieure à celle d'annotateurs humains plus rapidement et à moindre coûts. Ce processus d'ajustement des pondérations se fait par rétropropagation où une métrique d'erreur est définie et une méthode des gradients (Rumelhart et al., 1986)

La convolution pour réduire l'ordre du problème

Les premières conceptions de réseau neuronaux étaient pleinement connectées. Dans ces cas, toutes les données sont connectées à chaque neurone et il incombe donc de trouver un poids pour chaque connection entre l'entrée et la sortie, résultant dans des modèles très demandants. D'autre part, les réseaux neuronaux convolutifs ou « Convolutional Neural Networks (CNN) » réduisent l'ordre du problème de plusieurs manières. Premièrement, plutôt que d'affecter un poids à chaque connection entre l'entrée et la sortie, les CNN appliquent les mêmes poids à un sous ensemble des entrées au sein d'une fenêtre et déplacent ensuite la fenêtre d'un pas prédéterminé et ré-appliquent la même formulation. Ces pondérations sont appelées noyau de convolution ou « kernel ». Ces noyaux constituent une empreinte pour un patron dans les données (Lecun & Bengio, 1995). Cela fait en sorte que même si 10000 connections existent dans un réseau convolutif, les connections sont controlées par seulement 2600 paramètres.

2.6.3 Fonctionnement général des réseaux de transformateurs

2.6.4 Types de problèmes de vision numérique

Les problèmes de reconnaissance d'images se divisent en trois types de solution ; la classification consiste à dire si une image contient un objet ou appartient à une classe d'image ; la détection consiste à trouver un objet dans une image et à l'illustrer typiquement au moyen d'une boîte englobante ; la segmentation sert à illustrer les contours détaillés d'un objet, les classifications se font typiquement pixel par pixel selon différentes classes. Les méthodes de segmentation d'instance sont un hybride des méthodes de détection et de segmentation. Dans ces problèmes, des instances de chaque type sont identifiées au moyen de boites englobantes puis un masque est généré pour le type pour illustrer l'objet. La figure 2.4 représente le résultat de différents processus d'apprentissages sur une même image : Les processus varient aussi dans leur résultante. Tandis que les modèles de segmentation pure feront une affectation de

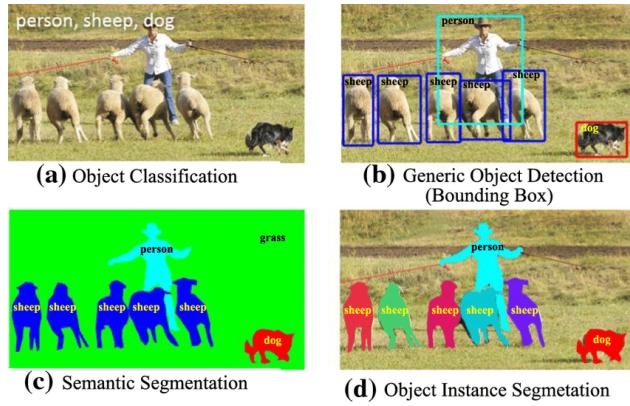


FIGURE 2.4 Résultat de différentes méthodes de vision par ordinateur pour une même image. **vérifier droits d'auteurs** Source : Minaee et al., 2022

la même couleur à plusieurs objets d'un même type, la segmentation d'instance rend le processus de post traitement des raster plus simple en donnant une couleur différente à chaque instance d'un même type d'objet. Cette dernière propriété a le mérite de potentiellement faciliter le post traitement des résultats.

2.6.5 Algorithmes de segmentation sémantique basés sur la convolution

U-Net

Dense U-Net

DenseLabV3+

2.6.6 Algorithmes de segmentation d'instance basés sur la convolution

La première est la segmentation sémantique qui consiste à séparer des pixels dans une image par classe. La deuxième est la segmentation d'instance. Cette dernière reconnaît des objets, le classifie et en extraie le contour. He et al. (2018) est l'article original sur la méthode qui a par la suite été adapté dans un contexte de reconnaissance SIG (Pešek, 2018) ou pour la reconnaissance automatique de terrains sportifs pour réinjecter les polygones directement dans OSM (Remillard, 2024).

Fritz (2020) développe plusieurs estimés de segmentation d'instance pour des bâtiments à l'aide de deux modèles. Le premier est celui cité plus haut(He et al., 2018) tandis que le deuxième est un modèle de segmentation d'image modifié pour segmenter les instances (Iglovíkov et al., 2018) une fois la segmentation d'image complétée

2.6.7 Algorithmes de segmentation sémantique basée sur les transformateurs

2.6.8 Algorithmes de segmentation d'instance basés sur les transformateurs

2.6.9 Jeux de données disponibles à l'entraînement

Deux enjeux sont critiques au succès d'un projet d'apprentissage machine. La présence d'un modèle adapté à la tâche en cours et la présence d'un jeu de donnée annoté qui peut être utilisé pour ajuster les poids initiaux du modèle pour permettre de modifier les poids du modèle et permettre de l'appliquer à de grands ensembles de données. Le tableau suivant résumera les jeux de données actuellement disponibles pour la segmentation sémantique en milieu urbain :

| Nom | Origine | $N_{classes}$ | Classes pertinentes au stationnement | Point de vue |
|------------|---------------------------|---------------|--------------------------------------|------------------------|
| CNRParkEXT | Amato et al., 2017 | 2 | Places occupées, places libres | Caméra de surveillance |
| PKLot | de Almeida et al., 2015 | 2 | Places occupées, places libres | Caméra de surveillance |
| APKLot | Hurst-Tarrab et al., 2020 | 1 | Grappes | Imagerie satellite |
| Skyscapes | Azimi et al., 2019 | 31 | Aires pavées, aires non-pavées | Orthophotos |
| Grab-PkLot | Y. Yin et al., 2022 | 1 | Aires de stationnement | Orthophotos |

TABLEAU 2.1 Jeux de données annotés de segmentation sémantique en milieu urbain

CHAPITRE 3 MÉTHODOLOGIE

La section méthodologique sera divisée en trois sections. La première présentera les jeux de données disponibles dans le contexte de la ville de Québec. La deuxième présentera une plan d'ensemble de la méthodologie et des moyens encourus pour faire l'inventaire du stationnement et la troisième présentera les méthodes et indicateurs utilisés pour analyser l'offre, la demande et le degré d'utilisation du stationnement.

3.1 Données Intrantes

3.1.1 SIG

Synthèse des données disponibles

Le tableau 3.1 résume les données disponibles pour la ville de Québec et leur source.

| Géobase | Type | Description | Source | Date téléchargement. |
|--------------------------------|------------|---|---|----------------------|
| vdq-panneaux stationnement | Points | Panneaux de stationnement sur rue | Ville de Québec / Données Québec | 5 mai 2024 |
| vq_quartiers | Polygones | SIG des quartiers de la ville de Québec | Ville de Québec / Données Québec | 5 mai 2024 |
| vdq-bornesfontaines | Points | Bornes fontaines sur rue | Ville de Québec / Données Québec | 12 mai 2024 |
| vq_reseau_routier_2023 | Polylinnes | Bords de voiries pour circulation automobile | Ville de Québec / Geo-index | 12 juin 2023 |
| vq_stationnement_2021 | Polylinnes | Bords des aires de stationnement hors rue | Ville de Québec / Geo-index | 8 mai 2021 |
| vdq_voie_publique | Lignes | Centres de chaussées trottoirs séparés et pistes cyclables | Ville de Québec / Données Québec | 16 avril 2024 |
| vdq-zonage-grille.xlsx | Tableau | Usages autorisés et classification (urbain/structurant/général) | Ville de Québec / Données Québec | 8 juin 2024 |
| vdq-zonagemunicipalzones | Polygones | Unités de voisinages selon le zonage municipal | Ville de Québec / Données Québec | 6 mai 2024 |
| vdq_intersection_voie_publique | Points | Intersections avec les dispositifs de contrôle | Ville de Québec / Données Québec | 8 mai 2024 |
| vdq_quartiers | Polygones | Séparation de la ville en quartiers | Ville de Québec / Données Québec | 8 mai 2024 |
| Usages prédominants 2023 | Polygones | Usages prédominants du sol | Ministère des Affaires municipales et de l'Habitation | 21 mai 2024 |

| Géobase | Type | Description | Source | Date téléchargement. |
|-------------------------------------|---------------------------|---|---|----------------------|
| Arrêts bus et à vélo 2024 | Points et polylignes | Arrêts de bus, parcours des lignes et bornes vélo-partage | Réseau de transport de la capitale | 31 mai 2023 |
| Année de construction des chaussées | Polylinéaires | Année de construction des rues | Ville de Québec / Géoindex | 28 mai 2024 |
| Rôle foncier | Entrées de tableaux | Données en format xml du rôle foncier | Ministère des Affaires municipales et de l'Habitation | 28 mai 2024 |
| Rôle foncier géobase | FGDB (Points + tables) | Données SIG du rôle foncier | Ministère des Affaires municipales et de l'Habitation | 28 mai 2024 |
| highway | Polylinéaires | Centres de chaussées | OSM | 13 mai 2024 |
| parking | points et polygones | Stationnement recensés dans OSM | OSM | 2 mai 2024 |
| parking entrance | Points | Entrées de stationnement sous-terrains | OSM | 2 mai 2024 |

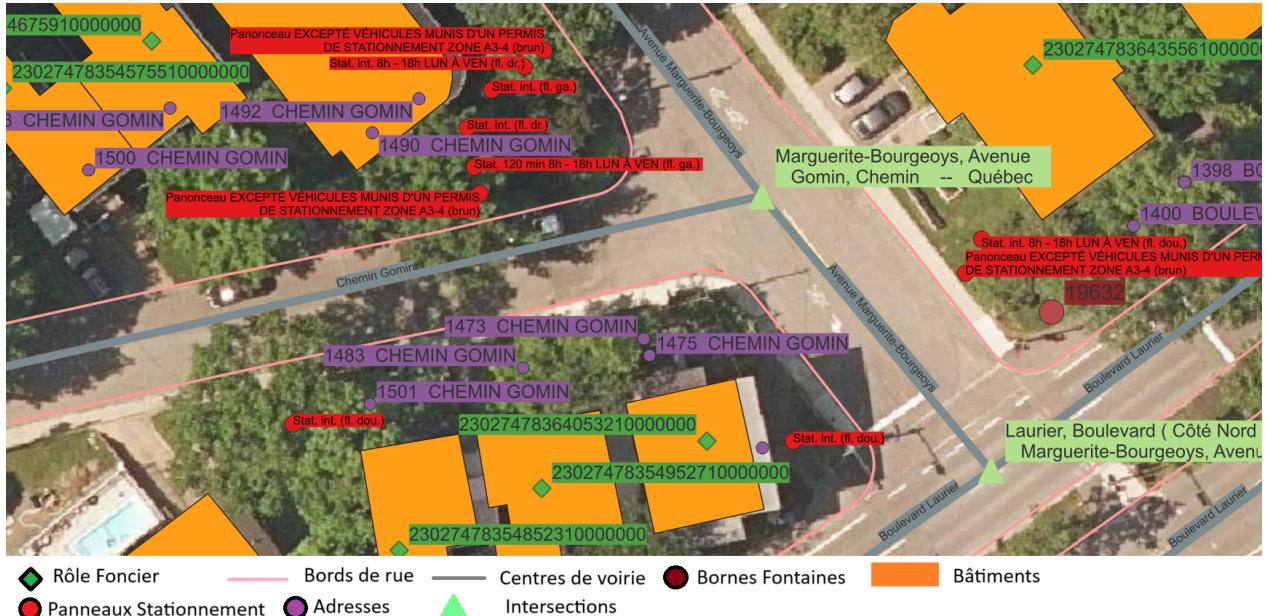
TABLEAU 3.1 Géobases pour le territoire de la ville de Québec

| Nom du champs | Type Contenu | Description | Exemple |
|---------------|--------------|--|---|
| ID | Entier | Entier identifiant unique pour chaque panneau | 370758 |
| TYPE_CODE | Texte | Code d'identification de chaque type de panneau de stationnement | PP1016 |
| DESCRIPTION | Texte | Texte imprimé sur le panneau | Stat. int. 16h-18h LUN À VEN (fl. dou.) |

TABLEAU 3.2 Champs de la géobase de panneaux de stationnement de la ville de Québec (Ville de Québec, 2024a)

Illustration - Cas 1 : Coin Gomin / Marguerite-Bourgeoys / Laurier

La section suivante va donner un aperçu de quelques intersections typiques pour illustrer les données disponibles. Les mêmes quelque cas seront illustrés à des fins illustratives. Le but principal est d'illustrer les enjeux. Les figures 3.1a et 3.1b donnent un aperçu des données disponibles pour l'intersection nommée ci-dessus. On constate que plusieurs panneaux sur un même poteau ne sont pas représentés géographiquement au même endroit. D'autre part, la présence de panonceaux donne des exceptions aux limitations de temps de stationnement. De plus, la ville a à sa disposition une géobase de bords de rue mais aucune information n'est disponible pour associer le bord de rue à un tronçon donné. Le même constat est possible pour les panneaux de stationnement dont les seuls informations sont un identifiant, la description et un identifiant de panneau. Ils ne sont pas associés à un tronçon ou un côté de rue. L'une des conséquences de la dispersion des panneaux est aussi la difficulté d'assigner les panneaux à un tronçon aux intersections puisque le panneau peut être plus proche d'un bord de rue autre du fait du décalage des panneaux dans l'espace. Dans ce cas-ci, le panneau Stat. int. (fl. ga.) est à 6m de la rue Marguerite Bourgeoys et 9m de la rue Gomin.



(a) Données linéaires disponibles

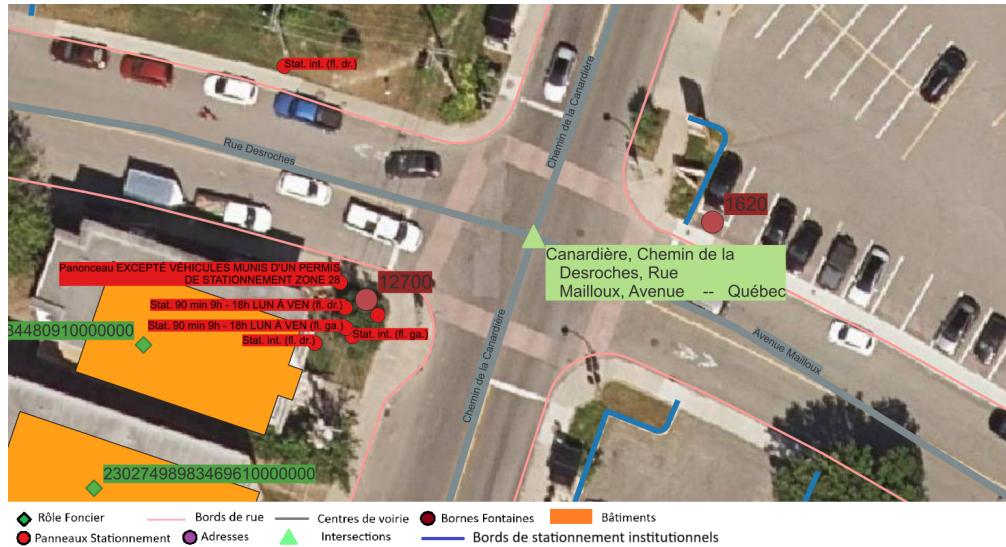


(b) Données polygonales disponibles

FIGURE 3.1 Données disponibles intersection Laurier

Illustration - Cas 2 : Coin de la Canardières - Desroches

Les figures 3.2a et 3.2b illustre les mêmes données à un autre coin de rue. Ici, la localisation des panneaux porte encore plus à confusion puisque les panneaux de 2 tronçons de rue sont quasiment superposés. Il sera donc difficile d'assigner les panneaux aux bords de rues automatiquement lorsque ces derniers sont aux abords des intersections.



(a) Données linéaires disponibles



(b) Données polygonales disponibles

FIGURE 3.2 Données disponibles intersection Desroches / De la Canadière

3.1.2 Règlementation

Règlementation de stationnement hors Rue

Le stationnement hors-rue est régi par le code d'urbanisme de la ville de Québec. Cette règlementation a été harmonisée en 2009 pour l'ensemble de la ville. Avant cela, les règles de différentes municipalités qui ont fusionnée ou scindé au cours des années ont régi la construction. À l'heure actuelle, quatre ensembles de règles de stationnement sont en place pour la ville de Québec :

- Urbain Dense
- Axe Structurant A
- Axe Structurant B
- Générale

L'affectation à chacun de ces types est faite au niveau de l'unité de voisinage. La définition spatiale des unités de voisinage est donnée dans Ville de Québec (2024d) et l'assignation de la zone est donnée dans Ville de Québec (2024c). La carte à la figure 3.3 montre les unités de voisinage pour la ville de Québec catégorisées selon la définition ci-haut :

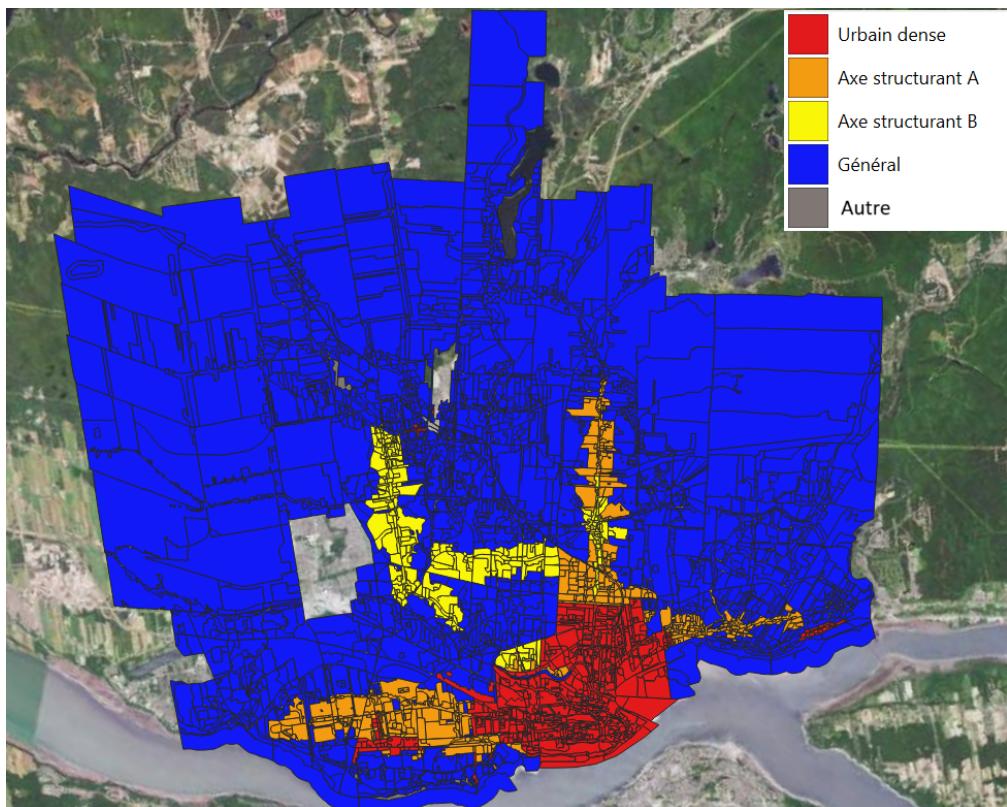


FIGURE 3.3 Types d'unités de voisinage

3.1.3 Entrainement d'apprentissage Machine

Plusieurs ensembles de données ont été créés pour la détection de places ouvertes dans un stationnement. Plus récemment, un ensemble de données annotés a été créé pour

3.1.4 Enquête OD

3.1.5 Imagerie Aérienne

3.1.6 Rôle Foncier

3.1.7 Recensement

3.2 Traitement des données

3.2.1 Prétraitement des données

Panneaux de stationnement

Lisibilité Machine

Les panneaux ne sont pas classifiés de manière à être facilement lisible par machine. Aucun index des panneaux de stationnement n'existe à la connaissance de l'auteur. Une classification semi automatisée en isolant certains morceaux de chaînes de caractères a donc été créée pour rendre les panneaux de stationnement compatibles avec la structure de base de données énoncée dans Bourdeau (2014) et Morency et al. (2022). Le tableau 3.3 liste les champs requis pour définir la fonction d'un panneau de stationnement :

| Champs | Type | Description | Valeur possibles |
|---------------------------|---------|---|------------------|
| DUREE _MAX_ MINUTES | Entier | Durée maximale de stationnement | 0-120 |
| TYPE_1 | Entier | Clientèle spécifique de ce panneau | 0-11 |
| TYPE_2 | Entier | Clientèle spécifique de ce panneau | 0-11 |
| ANNUEL | Booléen | Règlementation applicable à l'année | Vrai-Faux |
| Date_debut_1 | Entier | Date d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-365 |
| Date_fin_1 | Entier | Date de fin de la règlementation | 0-365 |
| Date_debut_2 | Entier | Date d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-365 |
| Date_fin_2 | Entier | Date de fin de la règlementation | 0-365 |

| Champs | Type | Description | Valeur possibles |
|------------|---------|--|------------------|
| Q | Booléen | Règlementation applicable de manière quotidienne | Vrai - Faux |
| Q_d_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| Q_f_1 | Float | Heure de fin de la règlementation | 0-24 |
| Q_d_2 | Float | Heure de début de la deuxième période de validité de la règlementation | 0-24 |
| LU | Booléen | Règlementation applicable un lundi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| LU_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| LU_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| LU_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| LU_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| MA | Booléen | Règlementation applicable un mardi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| MA_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| MA_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| MA_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| MA_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| ME | Booléen | Règlementation applicable un jeudi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| ME_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| ME_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| ME_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| ME_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| JE | Booléen | Règlementation applicable un jeudi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| JE_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| JE_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| JE_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| JE_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |

| Champs | Type | Description | Valeur possibles |
|------------|---------|---|------------------|
| VE | Booléen | Règlementation applicable un vendredi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| VE_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| VE_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| VE_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| VE_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| SA | Booléen | Règlementation applicable un samedi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| SA_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| SA_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| SA_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| SA_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| DI | Booléen | Règlementation applicable un samedi (Q est nécessairement faux) | Vrai - Faux |
| DI_debut_1 | Float | Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| DI_fin_1 | Float | Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |
| DI_debut_2 | Float | Deuxième Heure d'entrée en vigueur de la règlementation | 0-24 |
| DI_fin_2 | Float | Deuxième Heure d'arrêt de la règlementation | 0-24 |

TABLEAU 3.3 Champs requis dans la base de données de stationnement

Agrégation spatiale de plusieurs panneaux à un même endroit et association contextuelle

Bords de rue

Imagerie aérienne

3.2.2 Conversion à une capacité de stationnement temporellement et spatiallement définie

3.3 Méthode d'analyse

3.3.1 Analyse spatio temporelle de l'offre de stationnement

3.3.2 Analyse spatio temporelle de la demande de stationnement

3.3.3 Analyse d'utilisation de la ressource

CHAPITRE 4 RÉSULTATS

Texte / Text.

CHAPITRE 5 CONCLUSION

Texte / Text.

5.1 Synthèse des travaux

Texte / Text.

5.2 Limitations de la solution proposée

5.3 Améliorations futures

Texte / Text.

RÉFÉRENCES

- Akbari, H., Shea Rose, L., et Taha, H. (2003). Analyzing the Land Cover of an Urban Environment Using High-Resolution Orthophotos. *Landscape and Urban Planning*, 63(1), 1-14. [https://doi.org/10.1016/S0169-2046\(02\)00165-2](https://doi.org/10.1016/S0169-2046(02)00165-2)
- Amato, G., Carrara, F., Falchi, F., Gennaro, C., Meghini, C., et Vairo, C. (2017). Deep Learning for Decentralized Parking Lot Occupancy Detection. *Expert Systems with Applications*, 72, 327-334. <https://doi.org/10.1016/j.eswa.2016.10.055>
- Azimi, S. M., Henry, C., Sommer, L., Schumann, A., et Vig, E. (2019). SkyScapes Fine-Grained Semantic Understanding of Aerial Scenes. *2019 IEEE/CVF International Conference on Computer Vision (ICCV)*, 7392-7402. <https://doi.org/10.1109/ICCV.2019.00749>
- Blanc, B. R., Gangi, M., Atkinson-Palombo, C., McCahill, C., et Garrick, N. W. (2014). Effects of Urban Fabric Changes on Real Estate Property Tax Revenue : Evidence from Six American Cities. *Transportation Research Record*, 2453, 145-152. <https://doi.org/10.3141/2453-18>
- Bourdeau, J.-S. (2014, août). *Méthodologie d'analyse automatisée des stationnements* [mém. de mast., École Polytechnique de Montréal].
- Boureau, Y.-L., Ponce, J., et LeCun, Y. (2010). A Theoretical Analysis of Feature Pooling in Visual Recognition. *Proceedings of the 27th International Conference on Machine Learning*, 111-118.
- Chatman, D. G., et Manville, M. (2014). Theory versus Implementation in Congestion-Priced Parking : An Evaluation of SFpark, 2011–2012. *Research in Transportation Economics*, 44, 52-60. <https://doi.org/10.1016/j.retrec.2014.04.005>
- Chester, M., Fraser, A., Matute, J., Flower, C., et Pendyala, R. (2015). Parking Infrastructure : A Constraint on or Opportunity for Urban Redevelopment ? A Study of Los Angeles County Parking Supply and Growth. *Journal of the American Planning Association*, 81(4), 268-286.
- Chester, M., Helmrich, A., et Li, R. (2022, février). *Inventorying San Francisco Bay Area Parking Spaces : Technical Report Describing Objectives, Methods, and Results* (rapp. tech.).
- Christiansen, P., Engebretsen, Ø., Fearnley, N., et Usterud Hanssen, J. (2017). Parking Facilities and the Built Environment : Impacts on Travel Behaviour. *Transportation Research Part A : Policy and Practice*, 95, 198-206. <https://doi.org/10.1016/j.tra.2016.10.025>

- Christiansen, P., Fearnley, N., Hanssen, J. U., et Skollerud, K. (2017). Household Parking Facilities : Relationship to Travel Behaviour and Car Ownership. *Transportation Research Procedia*, 25, 4185-4195. <https://doi.org/10.1016/j.trpro.2017.05.366>
- Consortium CIMA+ - Daniel Arbour et associés. (1998). *Inventaire des espaces de stationnement dans la grande région de Montréal - Rapport Final* (rapp. tech.). Montréal.
- Currans, K. M., Abou-Zeid, G., McCahill, C., Iroz-Elardo, N., Clifton, K. J., Handy, S., et Pineda, I. (2023). Households with Constrained Off-Street Parking Drive Fewer Miles. *Transportation*, 50(6), 2227-2252. <https://doi.org/10.1007/s11116-022-10306-8>
- Davis, A. Y., Pijanowski, B. C., Robinson, K. D., et Kidwell, P. B. (2010). Estimating Parking Lot Footprints in the Upper Great Lakes Region of the USA. *Landscape and Urban Planning*, 96(2), 68-77. <https://doi.org/10.1016/j.landurbplan.2010.02.004>
- de Almeida, P. R. L., Oliveira, L. S., Britto, A. S., Silva, E. J., et Koerich, A. L. (2015). PKLot – A Robust Dataset for Parking Lot Classification. *Expert Systems with Applications*, 42(11), 4937-4949. <https://doi.org/10.1016/j.eswa.2015.02.009>
- Diallo, A., Bourdeau, J.-S., Morency, C., et Saunier, N. (2015). Methodology of Parking Analysis. *Canadian Journal of Civil Engineering*, 42(4), 281-285. <https://doi.org/10.1139/cjce-2013-0458>
- Fritz, K. (2020). *Instance Segmentation of Buildings in Satellite Images*.
- Fukushima, K. (1980). Neocognitron : A self-organizing neural network model for a mechanism of pattern recognition unaffected by shift in position. *Biological Cybernetics*, 36(4), 193-202. <https://doi.org/10.1007/BF00344251>
- Guo, Z. (2013). Does Residential Parking Supply Affect Household Car Ownership ? The Case of New York City. *Journal of Transport Geography*, 26, 18-28. <https://doi.org/10.1016/j.jtrangeo.2012.08.006>
- He, K., Gkioxari, G., Dollár, P., et Girshick, R. (2018, janvier). Mask R-CNN. <https://doi.org/10.48550/arXiv.1703.06870>
- He, K., Zhang, X., Ren, S., et Sun, J. (2016). Deep Residual Learning for Image Recognition. *2016 IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*, 770-778. <https://doi.org/10.1109/CVPR.2016.90>
- Hellekes, J., Kehlacher, A., Diaz, M. L., Merkle, N., Henry, C., Kurz, F., et Heinrichs, M. (2023). Parking Space Inventory from above : Detection on Aerial Images and Estimation for Unobserved Regions. *IET Intelligent Transport Systems*, 17(5), 1009-1021. <https://doi.org/10.1049/itr2.12322>
- Henry, C., Hellekes, J., Merkle, N., Azimi, S., et Kurz, F. (2021). Citywide Estimation of Parking Space Using Aerial Imagery and OSM Data Fusion with Deep Learning and Fine-Grained Annotation. *2021 24th ISPRS Congress Commission II : Imaging*

- Today, Foreseeing Tomorrow, July 5, 2021 - July 9, 2021, 43, 479-485. <https://doi.org/10.5194/isprs-archives-XLIII-B2-2021-479-2021>*
- Hoehne, C. G., Chester, M. V., Fraser, A. M., et King, D. A. (2019). Valley of the Sun-Drenched Parking Space : The Growth, Extent, and Implications of Parking Infrastructure in Phoenix. *Cities*, 89, 186-198. <https://doi.org/10.1016/j.cities.2019.02.007>
- Hurst-Tarrab, N., Chang, L., Gonzalez-Mendoza, M., et Hernandez-Gress, N. (2020). Robust Parking Block Segmentation from a Surveillance Camera Perspective. *Applied Sciences*, 10(15), 5364. <https://doi.org/10.3390/app10155364>
- Iglovikov, V. I., Seferbekov, S., Buslaev, A. V., et Shvets, A. (2018, juin). TernausNetV2 : Fully Convolutional Network for Instance Segmentation. <https://doi.org/10.48550/arXiv.1806.00844>
- Inci, E. (2015). A Review of the Economics of Parking. *Economics of Transportation*, 4(1), 50-63. <https://doi.org/10.1016/j.ecotra.2014.11.001>
- Ioffe, S., et Szegedy, C. (2015). Batch Normalization : Accelerating Deep Network Training by Reducing Internal Covariate Shift. *Proceedings of the 32nd International Conference on Machine Learning*, 448-456.
- Lecun, Y., et Bengio, Y. (1995). Convolutional Networks for Images, Speech, and Time-Series. *The Handbook of Brain Theory and Neural Networks*.
- Litman, T. A. (2023, novembre). *Comprehensive Parking Supply, Cost and Pricing Analysis* (rapp. tech.). Victoria Transport Policy Institute. Victoria, BC.
- McCahill, C. T., Garrick, N., Atkinson-Palombo, C., et Polinski, A. (2016). Effects of Parking Provision on Automobile Use in Cities : Inferring Causality. *Transportation Research Record*, 2543(1), 159-165. <https://doi.org/10.3141/2543-19>
- Minaee, S., Boykov, Y., Porikli, F., Plaza, A., Kehtarnavaz, N., et Terzopoulos, D. (2022). Image Segmentation Using Deep Learning : A Survey. *IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence*, 44(7). <https://doi.org/10.1109/TPAMI.2021.3059968>
- Morency, C., Bourdeau, J.-S., et Verreault, H. (2022, février). *Développement et Mise En Place d'un Inventaire Dynamique de Stationnement à Montréal* (rapp. tech.). Polytechnique Montréal. Montréal, QC.
- Morency, C., Paulhiac Scherrer, F., et Meloche, J.-P. (2017). *Le stationnement dans la métropole : bâtir des connaissances pour une mobilité urbaine durable - CRE Montréal* (F. Gravel, Éd. ; rapp. tech.). Conseil Régional de l'Environnement de Montréal.
- Pešek, B. O. (2018). *Mask R-CNN in GRASS GIS* [mém. de mast., CZECH TECHNICAL UNIVERSITY IN PRAGUE].
- Remillard, J. (2024, juin). Jremillard/Images-to-Osm.

- Ronneberger, O., Fischer, P., et Brox, T. (2015). U-Net : Convolutional Networks for Biomedical Image Segmentation. In N. Navab, J. Hornegger, W. M. Wells et A. F. Frangi (Éd.), *Medical Image Computing and Computer-Assisted Intervention – MICCAI 2015* (p. 234-241). Springer International Publishing. https://doi.org/10.1007/978-3-319-24574-4_28
- Rumelhart, D. E., Hinton, G. E., et Williams, R. J. (1986). Learning representations by back-propagating errors. *Nature*, 323(6088), 533-536. <https://doi.org/10.1038/323533a0>
- Scharnhorst, E. (2018, mai). *Quantified Parking : Comprehensive Parking Inventories for Five U.S. Cities* (rapp. tech.). Research Institute For Housing America.
- Shoup, D. (2005). *High Cost of Free Parking*. Routledge. <https://doi.org/10.4324/9781351179539>
- Stangl, K. (2019). Parking? Lots! Parking Over the Minimum in Los Angeles. <https://doi.org/10.17610/T65P41>
- Translink et Metro Vancouver Regional Planning. (2019, mars). *The 2018 Regional Parking Study* (rapp. tech.). Vancouver, BC.
- van Ommeren, J., Wentink, D., et Dekkers, J. (2011). The Real Price of Parking Policy. *Journal of Urban Economics*, 70(1), 25-31. <https://doi.org/10.1016/j.jue.2011.02.001>
- Vickrey, W. (1994). Statement to the Joint Committee on Washington, DC, Metropolitan Problems (with a foreword by Richard Arnott and Marvin Kraus) - ScienceDirect (R. Arnott et M. Kraus, Éd.). *Journal of Urban Economics*, 36(1), 42-65. <https://doi.org/10.1006/juec.1994.1025>
- Ville de Montréal. (2016). Politique de Stationnement.
- Ville de Québec. (s. d.). Repères Chronologique Concernant La Ville de Québec.
- Ville de Québec. (2024a, avril). Panneaux de signalisation - Stationnement - Panneaux de stationnement - Données Québec.
- Ville de Québec. (2024b, mai). Adoption Du Règlement Modifiant Le Règlement d'harmonisation Sur l'urbanisme et Les Règlements d'arrondissement Sur l'urbanisme Relativement Au Nombre Minimal de Cases de Stationnement Requis Pour Un Usage de La Classe Habitation, R.V.Q. 3303.
- Ville de Québec. (2024c, juin). Grille de spécifications du zonage - Grille de spécifications du zonage - Données Québec.
- Ville de Québec. (2024d, juin). Zonage municipal - Zones - Données Québec.
- Voulgaris, C. T., Taylor, B. D., Blumberg, E., Brown, A., et Ralph, K. (2017). Synergistic Neighborhood Relationships with Travel Behavior : An Analysis of Travel in 30,000 US Neighborhoods. *Journal of Transport and Land Use*, 10(1).
- Weinberger, R., Seaman, M., et Johnson, C. (2009). Residential Off-Street Parking Impacts on Car Ownership, Vehicle Miles Traveled, and Related Carbon Emissions : New York

City Case Study. *Transportation Research Record*, 2118(1), 24-30. <https://doi.org/10.3141/2118-04>

Yin, C., Shao, C., et Wang, X. (2018). Built Environment and Parking Availability : Impacts on Car Ownership and Use. *SUSTAINABILITY*, 10(7), 2285. <https://doi.org/10.3390/su10072285>
Web of Science ID : WOS :000440947600176.

Yin, Y., Hu, W., Tran, A., Kruppa, H., Zimmermann, R., et Ng, S.-K. (2022). A Context-enriched Satellite Imagery Dataset and an Approach for Parking Lot Detection. *2022 IEEE/CVF Winter Conference on Applications of Computer Vision (WACV)*, 1391-1400. <https://doi.org/10.1109/WACV51458.2022.00146>