

Table des matières

1	Présentation du service étudié	2
1.1	Principe général de Communauto	2
1.2	Fonctionnement du système et lexique utilisé	2
1.2.1	Système free-floating	3
1.2.2	Système basé-stations	3
2	Analyse de données	3
2.1	Présentation des données	3
2.2	Nettoyage préalable des données	4
2.3	Fluctuations au cours du temps de la capacité utilisée	5
2.4	Étude du temps de réservation des usagers	6
2.4.1	Premières analyses	6
2.4.2	Détermination et lissage de la distribution	7
2.4.3	Détermination de la loi la mieux adaptée aux données	8
2.5	Étude des stations	8
2.5.1	Capacité des stations	8
2.5.2	Localisation des stations	10
2.6	Étude de la distance de trajet	10
2.7	Corrélation entre le temps de réservation et la distance par- courue pour obtenir une voiture	11
2.8	Étude du temps d'annulation	11
2.9	Étude du temps de pré-réservation	12
3	Modélisation mathématiques	12
3.1	Le modèle du "Tetris"	13
3.2	Modèle simplifié	14
3.3	Capacité infinie	15
3.3.1	Limite fluide	16
3.3.2	Modèle avec annulation	20
3.4	Capacité finie	24
3.4.1	Cas sous-critique ($C > C_{\max}$)	24
3.4.2	Cas sur-critique ($C < C_{\max}$)	25

1 Présentation du service étudié

1.1 Principe général de Communauto

Communauto est un service proposant de la location de voitures dans différentes villes, majoritairement situées au Canada. Communauto propose la location de voitures sous deux formules :

free-floating : Dans ce système, les utilisateurs peuvent utiliser une voiture garée dans l'espace public afin d'effectuer un trajet d'un point A à un point B, tout en restant dans la zone de service de Communauto. Cette formule est principalement destinée aux trajets quotidiens, par exemple entre le domicile et le lieu de travail.

basé-station : Dans ce système, les utilisateurs peuvent utiliser une voiture garée dans l'une des nombreuses stations réparties dans la ville afin d'effectuer un trajet puis de ramener la voiture à la station de départ. Cette formule est principalement destinée aux plus long trajets, planifiés à l'avance, par exemple dans le cadre de voyages sur un week-end.

Ces deux systèmes partagent un même abonnement ainsi qu'une tarification identique après 4 heures d'utilisation, ce qui permet des interactions entre ces deux systèmes, par le report d'utilisateur d'un système à l'autre en fonction de la disponibilité.

1.2 Fonctionnement du système et lexique utilisé

Les utilisateurs ont accès à une application sur lesquelles ils peuvent réserver une voiture. Le moment où un usager réserve une voiture est appelé *temps d'inscription*.

Pour les deux systèmes, on peut séparer le temps entre l'inscription d'une réservation et sa fin en deux : Le temps s'écoulant entre l'inscription et le début de la réservation est appelé *temps de pré-réservation*, le *temps de réservation* (et non temps de trajet) correspond lui à la durée de réservation elle-même.

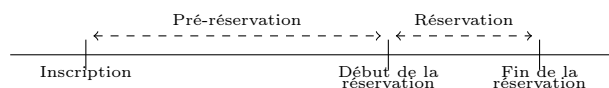


FIGURE 1 – Schéma d'une réservation

1.2.1 Système free-floating

Dans ce système, les usagers peuvent sélectionner une voiture disponible et la réserver. Une voiture réservée l'est alors pour une durée de 30 minutes, durée pendant laquelle le client peut se rendre à la voiture et la prendre. La réservation est automatiquement annulée au bout de 30 minutes si le client ne s'est pas présenté. Une fois la voiture récupérée, l'utilisateur peut la garder aussi longtemps qu'il le souhaite avant de la libérer, dans la zone de déserte de la ville.

Le temps de pré-réservation est ainsi inférieur à 30 minutes.

1.2.2 Système basé-stations

Dans ce système, les usagers se connectant à un certain instant peuvent sélectionner une voiture assignée à une station et réserver un créneau futur s'il est disponible. La réservation peut s'effectuer jusqu'à un mois à l'avance.

Il est également possible pour un usager d'annuler une réservation effectuée ou encore de rendre la voiture avant la fin prévue de la réservation. Dans ce dernier cas, on parlera de *fin de réservation anticipée* par opposition aux *réservations menées à leur terme*.

Le temps de pré-réservation peut ainsi monter à 1 mois tandis que la durée de réservation, à la différence du free-floating, est définie dès l'inscription mais elle peut être modifiée par la suite.

2 Analyse de données

2.1 Présentation des données

Grâce à un partenariat entre Communauto et Polytechnique Montréal, j'ai eu accès aux données correspondant aux réservations de voitures effectuées dans la ville de Montréal. J'ai ainsi pu étudier les données de l'année 2021, comprenant aussi bien les réservations effectuées sur les voitures en free-floating que sur celles en basées-stations, cela correspondant à respectivement à 69% et 31% des réservations effectuées.

Le système est basé sur plus de 2000 voitures, dont environ 40% sont en free-floating tandis que 60% sont des voitures basées-station réparties en près de 500 stations disposées dans la ville.

Je disposais pour ces données d'un grand nombre de champs dont ceux que j'ai principalement utilisés sont les suivants :

- la date et l'heure de début et de fin de la réservation
- la distance effectuée au cours de la réservation

- les points de départ et d’arrivée de la réservation. Cela correspond à la localisation de la station pour les basées-station
- l’adresse approximative des usagers
- la date d’annulation pour les réservations annulées
- le statut de la réservation, parmi active, finie prématurément, annulée ou modifiée entre autres

On retrouve dans les données principalement des réservations actives (menées à leur terme), annulées ou finies prématurément ainsi qu’un très petit nombre de réservations au statut spécial car effectuées par Communauto pour la maintenance des véhicules. Leur répartition est présentée Figure 2.

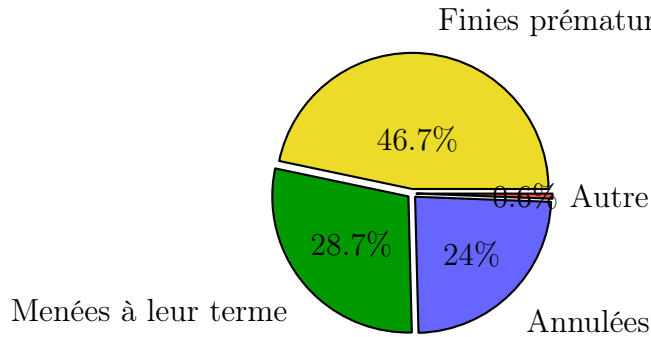


FIGURE 2 – Répartition des statuts des réservations basées-stations en 2021

2.2 Nettoyage préalable des données

Pour étudier les données et tenter de déterminer les lois de probabilités par lesquelles on peut approximer les différentes distributions, il faut commencer par nettoyer et filtrer les données :

Dans un premier temps, il s’agit ainsi d’isoler les réservations réelles, c’est à dire les réservations réellement effectuées par les usagers, et d’éliminer les autres, par exemple les réservations pour maintenance ou pour changer la voiture de station de rattachement, ainsi que quelques réservations annulées au mauvais statut, qu’on peut identifier par une distance parcourue nulle et un tarif appliqué nul.

Suivant le paramètre étudié, j’ai pu avoir à filtrer selon le statut de la réservation, afin d’éliminer les trajets annulés pour mesurer le temps de réservation effectif par exemple.

2.3 Fluctuations au cours du temps de la capacité utilisée

Je me suis intéressé au comportement des usagers, pour voir notamment quelles périodes sont les plus prisées par les usagers.

La Figure 3 présente le nombre de voitures réservées tout au long de l'année afin d'avoir un premier aperçu des périodes pendant lesquelles les voitures basées-stations sont les plus utilisées.

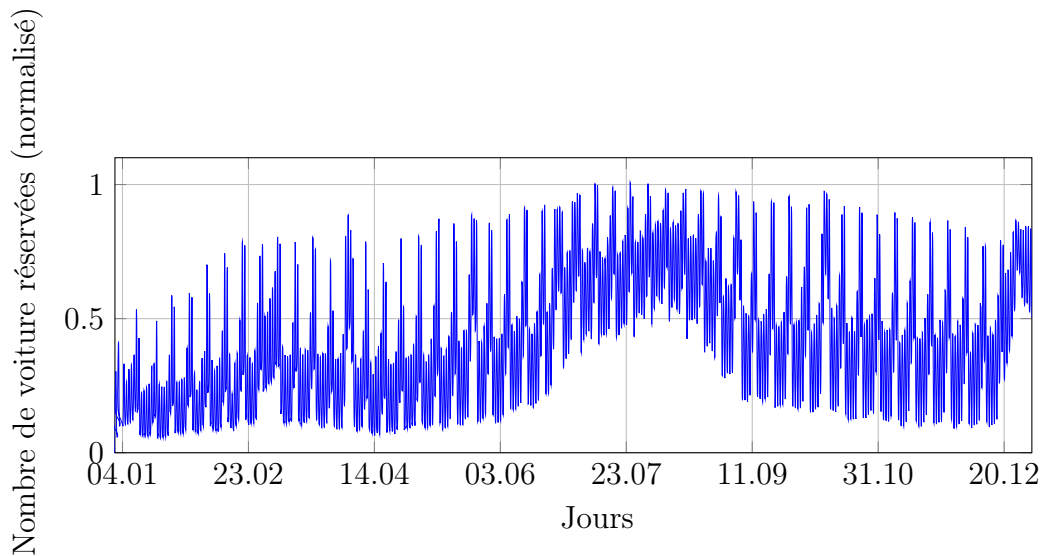


FIGURE 3 – Occupation du système au cours de l'année 2021

Ce graphique permet d'identifier les périodes d'utilisation les plus importantes, qui sont par ordre décroissant les vacances d'été et de Noël, où le minimum de réservation à un instant donné est particulièrement élevé, les autres vacances et week-ends prolongés puis les week-ends.

Ce graphique ne prend pas en compte les réservations ayant commencé avant 2021, ce qui explique le faible nombre de réservations début 2021 par rapport à 2021 : il y a en réalité un grand nombre de longues réservations commençant fin 2020 qui n'apparaissent pas sur ces données.

La Figure 4 présente la capacité utilisée typique durant une semaine, obtenue en moyennant chaque jour de la semaine sur les 53 semaines de l'année 2021 et qui permet de voir plus finement ce qui se passe au cours d'une semaine.

On y observe ainsi de grandes fluctuations de l'occupation au cours de la semaine, principalement à l'échelle de la journée avec des pics chaque jour aux alentours de 13h et des périodes de creux durant les nuits.

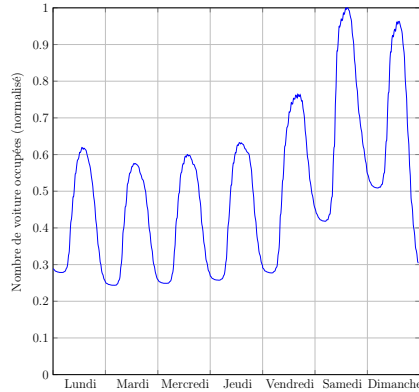


FIGURE 4 – Occupation du système au cours d’une semaine type

Par ailleurs, un effet dû aux weekends est très clairement présent, tout d’abord avec des pics en journée plus hauts le samedi et dimanche que durant le reste de la semaine mais aussi avec des creux plus élevés, correspondant aux usagers qui réservent une voiture afin de partir tout au long du week-end. On remarque que le vendredi fait en quelque sorte la transition entre la semaine et le week-end, avec un pic intermédiaire en milieu de journée et un creux de nuit entre vendredi et samedi plus chargée que les nuits de semaine, ce qui montre que les départs en weekends peuvent commencer dès le vendredi.

2.4 Étude du temps de réservation des usagers

2.4.1 Premières analyses

On mesure un temps de réservation moyen de 7.8h alors que le maximum de la distribution est situé à 2h et le temps médian est lui de 3.5h. La moyenne du temps de réservation est en effet fortement augmentée par la présence de très longues réservations, 1% des réservations durant notamment plus de 2 semaines, soit plus de 300h.

De plus le kurtosis de cette distribution vaut 160, ce qui indique que l’on a affaire à une distribution à queue lourde, c’est à dire qu’elle possède une queue plus épaisse qu’une loi normale et donc que les événements extrêmes y sont plus probables que dans le cas d’une loi-normale. C’est donc par une loi à queue lourde que l’on cherchera à approcher le temps de réservation par la suite.

2.4.2 Détermination et lissage de la distribution

Afin de déterminer des informations plus fines, il faut étudier l'allure de la distribution : Pour cela, dans le cadre du temps de réservation des usagers, le champ *res_trip_length_hr* présent dans les données correspond précisément au temps de réservation de chaque élément.

Il ne comprend supposément que des temps définies au quart d'heure près, les réservations pour les voitures basés-station se faisant sur des créneaux de la taille d'un quart d'heure. Cependant, on retrouve parmi les données certaines valeurs aberrantes, telles des réservations durant 1 ou 40 minutes par exemple. Cela correspondant à seulement 13 réservations, j'ai décidé de les exclure de l'étude du temps de réservation.

On peut alors obtenir la répartition empirique des temps de réservation (courbe bleue sur la Figure 5) qui reste néanmoins très irrégulière ; on peut en effet observer une certaine périodicité d'ordre 4, certainement due aux utilisateurs, qui auront une plus grande tendance à réserver une durée entière en heures. Pour la même raison, on observe un pic de réservations d'une durée de 10 heures ainsi que des pics successifs présents pour tout les jours entiers.

Afin de pouvoir exploiter la courbe, il est nécessaire de lisser la courbe, par exemple avec un estimateur à noyau de fenêtre assez large pour enlever ces périodicités. J'ai préféré un estimateur à taille de noyau variable afin de ne pas trop écraser les données présentes à l'origine et ainsi garder l'allure générale de la courbe, ce qui est réalisé sur la courbe rouge en Figure 5.

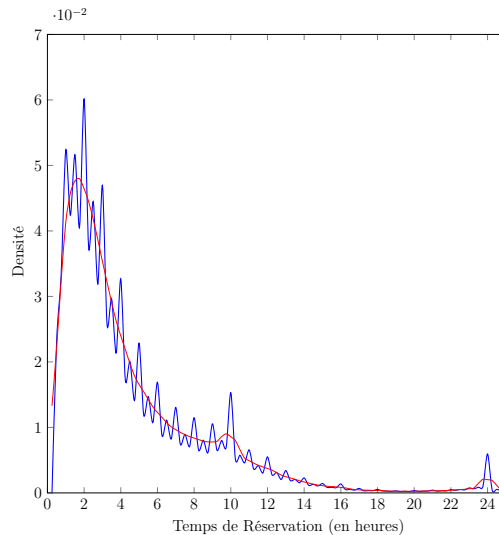


FIGURE 5 – Densité du Temps de réservation lissée

2.4.3 Détermination de la loi la mieux adaptée aux données

A partir de cette courbe lissée, j'ai cherché à déterminer par quelle loi l'approcher pour correspondre le mieux aux données. Pour cela, je me suis concentré sur des lois à queues lourdes, à savoir notamment loi gamma, loi log-normale, loi de Weibull ou encore loi de Burr.

Je les aies comparées à la distribution empirique du temps de réservation en utilisant la distance en variation totale :

Définition 1 (Distance en variation totale). Soient μ, ν deux mesures de probabilité de densités respectives f et g .

On note $d_{VT}(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} |f(x) - g(x)| dx$ la distance en variation totale entre μ et ν .

Après optimisation des différents paramètres pour les différentes lois, j'ai obtenu le tableau 6 présentant la distance minimale entre chaque loi et la distribution du temps de réservation.

Loi approximante	Distance
Loi gamma : $\Gamma(0.63, 70.82)$	0.23
Loi Log-normale : $\log - \mathcal{N}(2.62, 0.9)$	0.17
Loi de Weibull ($k = 1.13, \lambda = 16, 7$)	0.24

FIGURE 6 – Distance entre différentes lois et la distribution empirique du temps de réservation

Avec cela, il s'avère que c'est une loi log-normale de paramètres $\mu = 2.6$ et $\sigma^2 = 0.9$ qui permet la meilleure approximation du temps de réservation.

Le choix d'une loi log-normale est confirmé par l'étude des graphes quantile-quantile des différentes distributions théoriques présents en Figure 7. En effet, seule la loi log-normale sélectionnée permet une bonne approximation de la queue de distribution.

Définition 2 (Loi log-normale). Une variable aléatoire X suit une loi log normale de paramètres μ et σ^2 lorsque $Y = \ln(X)$ suit une loi normale de paramètres μ et σ^2 .

2.5 Étude des stations

2.5.1 Capacité des stations

Dans le cadre de cette étude, je me suis intéressé à la capacité des stations dans lesquelles sont stationnées les voitures basées-stations ainsi qu'à leur répartition dans la ville.

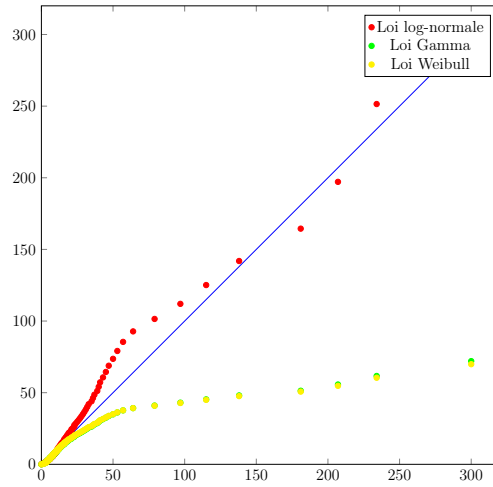


FIGURE 7 – Q-QPlot

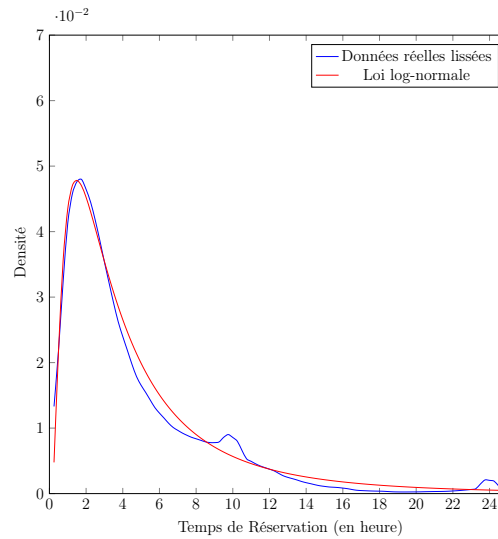


FIGURE 8 – Ajustement du temps de réservation par loi log-normale

Pour cela, j'ai isolé les voitures en activité et leurs stations lorsque le maximum de voitures étaient réservées en simultan  ,    savoir le 24 juillet    15h30, avec un pic    plus de 1300 voitures r  serv  es en m  me temps. J'ai proc  d   ainsi afin de ne pas avoir des doublons dans les donn  es, dues aux   ventuelles voitures changeant de stations au gr   des ajustements r  alis  es par Communauto.

Les graphes suivants se basent donc sur l'hypoth  se que la majeure partie des voitures   taient r  serv  es    ce moment l  , ce qui est assez proche de la

réalité car trouver une voiture le week-end, et à fortiori durant la période estivale, est très difficile. Les graphes permettent ainsi d'avoir un aperçu du système au maximum de sa capacité.

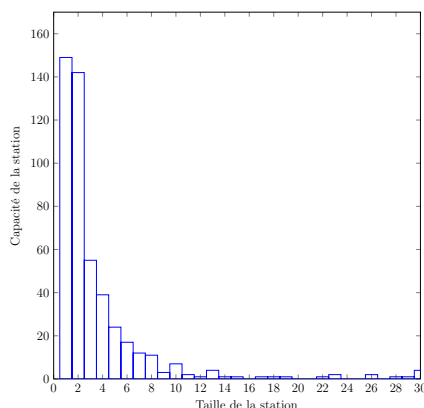


FIGURE 9 – Distribution du nombre de voitures par station

En traçant l'histogramme de la capacité (Figure 9), on observe une majorité de très petites stations : 66% des stations ont 1 ou 2 voitures seulement. C'est explicable par la politique de Communauto d'avoir des stations au plus près des usagers, multipliant ainsi la quantité de stations déployées, ainsi que par la difficulté pour Communauto d'obtenir des zones afin d'y réaliser de grandes stations. On retrouve également quelques grandes stations, allant jusqu'à une trentaine de voitures. 5% des stations ont plus de 10 voitures et elles représentent ainsi plus du quart des voitures basées-stations en circulation.

2.5.2 Localisation des stations

La Figure (à ajouter) présente toutes les stations de communauto présentes à Montréal.

2.6 Étude de la distance de trajet

Afin d'étudier la loi de la distance parcourue, il faut dans un premier temps retirer des données les réservations ayant une distance parcourue nulle, correspondant la majorité du temps à des réservations "à vide", sans que l'utilisateur ne bouge la voiture. (Cela peut également correspondre à de très petits trajets car la distance relevée est arrondie au kilomètre près, mais cela ne concerne qu'un faible nombre de trajets). Ces réservations correspondent à 10% du total des réservations.

L'étude de la distance est, après cela, tout à fait similaire à celle de du temps de trajet et la distribution qui l'approche le mieux est pareillement une loi log-normale, dont les paramètres sont cette fois $\mu = 3.08$, $\sigma^2 = 1.25$. La Figure 10 présente la loi expérimentale et la loi approchée en superposition.

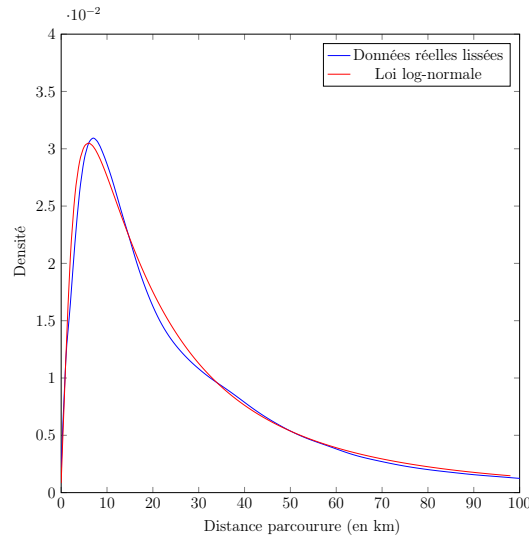


FIGURE 10 – Ajustement de la distance parcourue par une loi log-normale

2.7 Corrélation entre le temps de réservation et la distance parcourue pour obtenir une voiture

Il est dit que les usagers sont souvent près à traverser la ville afin d'obtenir une voiture. J'ai donc voulu vérifier cela en traçant la distribution de la distance entre la station utilisée et le domicile des usagers pour différents taux d'occupation du système.

2.8 Étude du temps d'annulation

Une autre donnée intéressante concerne l'annulation des réservations. En effet, comme montré par la Figure 2, cela correspond à une grande part des données : 24% des réservations initiales étant annulées.

Il est alors intéressant de regarder quand cette annulation a lieu dans le cycle de vie de la réservation. Pour cela, on peut s'intéresser à la loi du temps s'écoulant entre l'annulation de la réservation et son début théorique. La loi empirique est tracée Figure 11.

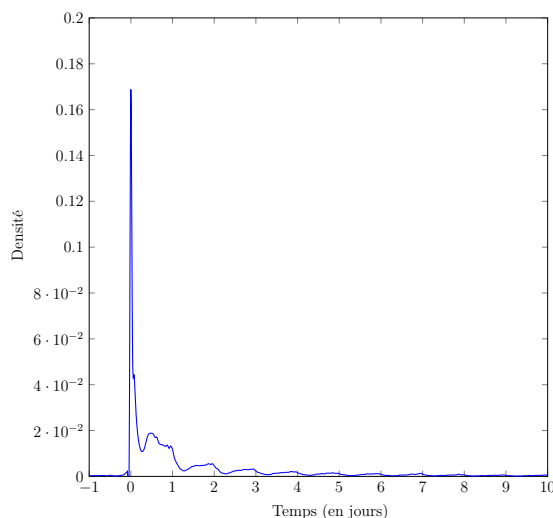


FIGURE 11 – Densité du temps entre annulation et début de la réservation

Un point notable est la présence d'un petit nombre de réservations annulées après leur temps de début de réservation. Ceci n'est pas une erreur des données, ces réservations étant bien payées par les usagers pour le temps écoulé. Elles correspondent à 0.5% des réservations annulées.

La majorité des annulations a lieu juste avant le début de leur réservation, comme montré par le pic en 0 observé sur les données. Ainsi, les réservations annulées le sont en moyenne moins de 3 jours avant le début de la réservation : 62% sont même annulées moins de 24h à l'avance.

2.9 Étude du temps de pré-réservation

Les données disposent d'un champ *date d'inscription* correspondant en théorie à la date à laquelle une réservation a été inscrite dans le système, c'est à dire la date à laquelle l'utilisateur a réservé un créneau. Cependant, cette date ne correspond généralement pas à la date d'inscription réelle mais à la date de dernière action sur la réservation, que ce soit son annulation, sa modification ou bien un retour anticipé de la voiture. Ainsi les données présentant leur date d'inscription initiale sont très partielles et difficiles à identifier.

3 Modélisation mathématiques

Afin de modéliser ce système, on utilise 5 lois permettant de paramétrer l'ensemble de la modélisation. Ce sont ces lois qui serviront à effectuer des

simulations numériques :

- la loi du temps d'arrivée des usagers.
- la loi du temps de pré-réservation.
- la loi du temps de réservation.
- la loi du temps d'annulation de la réservation (le temps entre l'inscription et l'annulation de la réservation).
- la loi du temps de de retour anticipé du véhicule.

Le point crucial consiste à déterminer sous quelles conditions une réservation demandée par un usager est acceptée ou non et cela va dépendre du modèle utilisé :

- Dans le premier modèle étudié, on considérera que les voitures sont indiscernables et que les clients ne réservent pas une voiture spécifique mais une voiture quelconque du système.
Dans ce cas, le critère simple est qu'une réservation est acceptée si, sur l'intervalle voulu par l'utilisateur, la capacité résiduelle après prise en compte des réservations précédentes est toujours strictement positive. En effet cette condition assure qu'au moins une voiture du système ne sera pas encore utilisée au moment du début de la réservation de chaque client, voiture qui pourra ainsi être prise par ce client.
- Dans le second modèle étudié, on considérera que les clients souhaitent réserver une voiture spécifique.
La réservation est alors acceptée si la voiture voulue par l'utilisateur est libre sur l'intervalle souhaité.

3.1 Le modèle du "Tetris"

Afin de visualiser cette condition d'acceptabilité des réservations, on peut représenter les réservations successives comme des pièces d'une certaine longueur proportionnelle à la longueur du créneau réservé. On peut alors représenter les réservations successives comme différentes pièces tombant dans une grille de tetris infinie, l'axe des abscisses représentant l'axe temporel. Chaque réservation descend alors sur l'intervalle que le client souhaite réserver et la réservation est acceptée uniquement si ce bloc peut se retrouver en totalité en dessous de la capacité du système.

Cela est schématisé par la Figure 12, présentant une capacité maximale de 4.

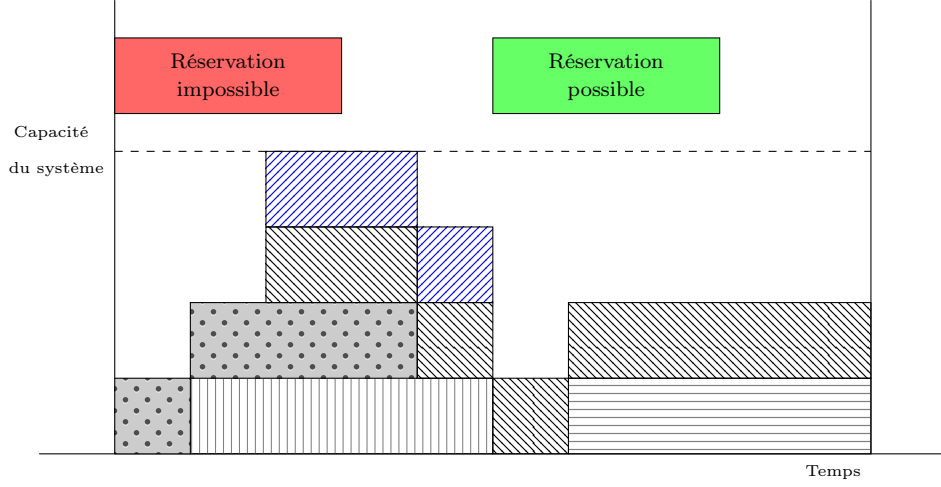


FIGURE 12 – Schéma représentant la condition d'acceptabilité d'une réservation

3.2 Modèle simplifié

On considère pour l'instant un modèle simplifié où les usagers réservent à l'avance un créneau dans le futur et ne peuvent ni l'annuler ni le finir prématurément. Par ailleurs, on considère pour l'instant un modèle où les usagers réservent un créneau et pas directement une voiture.

Définition 3 (Représentation des réservations). Les tentatives de réservations sont représentées par un processus de poisson marqué sur \mathbb{R}_+^3 (t_n, p_n, σ_n) où :

- t_n est le temps d'inscription de la réservation, suivant un processus de point de Poisson, de paramètre λ .
- p_n est la durée de pré-réservation de la réservation.
- σ_n est la durée de réservation de la réservation.

La suite (p_n, σ_n) est i.i.d et (t_n) et (p_n, σ_n) sont indépendantes. On note (p, σ) un couple de variables aléatoires ayant même loi que les (p_n, σ_n)

On ajoute à ce triplet un 4-ème nombre, ϵ_n , qui va correspondre à la validation de la réservation et vaut 1 si cette réservation ne rentre pas en conflit avec les réservations précédentes au moment de l'inscription.

Définition 4. Capacité réservée

La capacité réservée à un instant donné correspond au nombre de véhicules réservés à cet instant, en prenant en compte l'ensemble des réservations validées.

Elle vaut

$$L(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \epsilon_n \mathbb{1}_{\{t_n + p_n < t < t_n + p_n + \sigma_n\}}. \quad (1)$$

Définition 5. Capacité prévue

La capacité prévue en t depuis l'instant t^* correspond à la prévision de la capacité en t_1 à partir des informations disponibles en t_0 , c'est à dire sans tenir compte des inscriptions ultérieures à t^* .

Elle vaut alors

$$L(t|t^*) = \sum_{n=0}^{\infty} \epsilon_n \mathbb{1}_{\{t_n < t^*\}} \mathbb{1}_{\{t_n + p_n < t < t_n + p_n + \sigma_n\}}. \quad (2)$$

Théorème 1. *Acceptation des réservations*

La condition d'acceptabilité de la n -ième réservation se traduit par

$$\forall t \in [t_n + p_n, t_n + p_n + \sigma_n] \quad L(t|t_n) < C_{\max} \quad (3)$$

L'expression de ϵ_n est alors :

$$\epsilon_n = \mathbb{1}_{\left\{ \sup_{t \in [t_n + p_n, t_n + p_n + \sigma_n]} L(t|t_n) < C_{\max} \right\}} \quad (4)$$

3.3 Capacité infinie

Dans ce cas, toutes les réservations demandées sont acceptées dans le système, ainsi le ϵ_n introduit précédemment n'a plus d'utilité.

Le nombre de voitures réservées à l'instant t , c'est à dire ayant fini la période de pré-réservation mais pas encore celle de réservation proprement dite vaut alors :

$$L(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{1}_{\{t_n + p_n \leq t < t_n + p_n + \sigma_n\}} \quad (5)$$

En notant $B_t = \{(u, x, y) \in (\mathbb{R}^+)^3 \mid u + x < t < u + x + y\}$ et \mathcal{N} le processus de Poisson marqué d'intensité $\mu(du, dx, dy) = \lambda du \nu(dx, dy)$ représentant l'arrivée des usagers, cela donne :

$$L(t) = \mathcal{N}(\mathbb{1}_{B_t}) \quad (6)$$

Théorème 2 (Espérance de L).

$$\forall t \quad \mathbb{E}[L(t)] = \mathbb{E}[\min((t - p)^+, \sigma)] \quad (7)$$

Démonstration.

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[L(t)] &= \mathbb{E}[\mathcal{N}(\mathbb{1}_{B_t})] \\
&= \mu(\mathbb{1}_{B_t}) \\
&= \int_{(\mathbb{R}^+)^3} \mathbb{1}_{B_t}(u, x, y) \mu(du, dx, dy) \\
&= \lambda \int_{(\mathbb{R}^+)^2} \int_{\mathbb{R}^+} \mathbb{1}_{\{u+x < t < u+x+y\}} du \nu(dx, dy) \\
&= \lambda \int_{(\mathbb{R}^+)^2} \int_{\mathbb{R}^+} \mathbb{1}_{\{u < t-x < u+y\}} du \nu(dx, dy) \\
&= \lambda \int_{(\mathbb{R}^+)^2} \int_{(t-x-y)^+}^{(t-x)^+} du \nu(dx, dy) \\
&= \lambda \int_{(\mathbb{R}^+)^2} ((t-x)^+ - (t-x-y)^+) \nu(dx, dy) \\
&= \lambda \int_{(\mathbb{R}^+)^2} \min((t-x)^+, y) \nu(dx, dy) \\
&= \mathbb{E}[\min((t-p)^+, \sigma)]
\end{aligned}$$

L'égalité $(t-x)^+ - (t-x-y)^+ = \min((t-x)^+, y)$ se prouve de la manière suivante :

$$\begin{aligned}
(t-x-y)^+ &= ((t-x)^+ - y)^+ \text{ car } y > 0 \\
&= (t-x)^+ - \min((t-x)^+, y)
\end{aligned}$$

□

3.3.1 Limite fluide

Considérons désormais un processus similaire, où le taux d'arrivée des clients λ est remplacé par λN . On note alors le processus $L_N(t)$, le processus d'arrivée des usagers \mathcal{N}_N et on définit le processus normalisé par

$$\bar{L}_N(t) = \frac{L_N(t)}{N}$$

Définition 6 (Limite fluide). On appelle limite fluide de $(L(t))$ la limite de $\bar{L}_N(t)$ pour N tendant vers l'infini.

Théorème 3 (Limite du processus normalisé). *Le processus renormalisé tend en loi vers*

$$x(t) = \lambda \mathbb{E}[\min((t-p)^+, \sigma)] .$$

Avant de démontrer ceci, il faut tout d'abord démontrer le résultat suivant.

Théorème 4 (Martingale). *Soit \mathcal{N} un processus de poisson marqué sur $\mathbb{R}_+ \times K$ d'intensité μ .*

Alors $M_t = \int_{[0,t] \times K} (\mathcal{N}(du, dx) - \mu(du, dx))$ est une martingale pour la filtration naturelle associée à \mathcal{N} .

De plus, en notant $A_t = [0, t] \times K$, le processus croissant associé à M_t est

$$\langle M \rangle(t) = \mu(A_t)$$

Démonstration. Soient $t, s > 0$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[M_{t+s} - M_t | \mathcal{F}_t] &= \mathbb{E} \left[\int_{[t, t+s] \times K} (\mathcal{N}(du, dx) - \mu(du, dx)) | \mathcal{F}_t \right] \\ &= \mathbb{E} \left[\int_{[t, t+s] \times K} (\mathcal{N}(du, dx) - \mu(du, dx)) \right] \\ &= \int_{[t, t+s] \times K} (\mathbb{E}[\mathcal{N}(du, dx)] - \mu(du, dx)) \\ &= \int_{[t, t+s] \times K} (\mu(du, dx) - \mu(du, dx)) \\ &= 0 \end{aligned}$$

De plus M_t est bien intégrable et adaptée pour sa filtration associée.

(M_t) est donc bien une martingale. Il s'agit désormais de calculer le processus croissant associé. On va pour cela calculer $\mathbb{E}[M_{t+s}^2 - M_t^2 | \mathcal{F}_t]$ afin de déterminer le processus N_t faisant de $(M_t^2 - N_t)$ une martingale.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[M_{t+s}^2 - M_t^2 | \mathcal{F}_t] &= \mathbb{E}[(M_{t+s} - M_t)^2 - 2M_t(M_{t+s} - M_t) | \mathcal{F}_t] \\ &= \mathbb{E}[(M_{t+s} - M_t)^2 | \mathcal{F}_t] - 2\mathbb{E}[M_t(M_{t+s} - M_t) | \mathcal{F}_t] \\ &= \mathbb{E}[(M_{t+s} - M_t)^2] - 2\mathbb{E}[M_t | \mathcal{F}_t] \mathbb{E}[(M_{t+s} - M_t) | \mathcal{F}_t] \\ &= \mathbb{E} \left[\left(\int_{[t, t+s] \times K} (\mathcal{N}(du, dx) - \mu(du, dx)) \right)^2 \right] - 2M_t * 0 \\ &= \mathbb{E}[(\mathcal{N}([t, t+s] \times K) - \mu([t, t+s] \times K))^2] \\ &= \mu([t, t+s] \times K) \text{ en tant que variance d'une loi de poisson} \\ &= \mu(A_{t+s}) - \mu(A_t) \end{aligned}$$

Ainsi $(M_t^2 - \mu(A_t))$ une martingale.
 $\langle M \rangle(t) = \mu(A_t)$

□

Ce résultat généralise le théorème 1.20 de [1], présentant un résultat similaire pour des intensités produits sur $\mathbb{R}_+ \times K$.

Démonstration du théorème 3. Cette démonstration suit une démarche similaire à celle effectuée dans l'article [2] présentant un calcul similaire pour ce qui s'apparenterait à un système sans temps de pré-réservation.

$$\begin{aligned} L_N(t) &= \mathcal{N}_N(B_t) \\ &= \int_{(\mathbb{R}_+)^3} \mathbb{1}_{B_t}(u, x, y) \mathcal{N}_N(du, dx, dy) \end{aligned}$$

Comme $\mathbb{1}_{B_t} = \mathbb{1}_{\{0 \leq u+x \leq t\}} - \mathbb{1}_{\{0 \leq u+x+y \leq t\}}$, on peut séparer l'intégrale en deux.

$$\begin{aligned} L_N(t) &= \int_{(\mathbb{R}_+)^3} \mathbb{1}_{\{0 \leq u+x \leq t\}} \mathcal{N}_N(du, dx, dy) \\ &\quad - \int_{(\mathbb{R}_+)^3} \mathbb{1}_{\{0 \leq u+x+y \leq t\}} \mathcal{N}_N(du, dx, dy) \\ &= \int_{(\mathbb{R}_+)^3} \mathbb{1}_{\{0 \leq u \leq t\}} \mathcal{N}_{N, \Phi_1}(du, dx, dy) \\ &\quad - \int_{(\mathbb{R}_+)^3} \mathbb{1}_{\{0 \leq u \leq t\}} \mathcal{N}_{N, \Phi_2}(du, dx, dy) \end{aligned}$$

où Φ_1 est défini sur \mathbb{R}_+^3 par $\Phi_1(u, x, y) = (u+x, x, y)$, \mathcal{N}_{N, Φ_1} est un processus de poisson sur \mathbb{R}_+^3 d'intensité l'image par Φ_1 de celle de \mathcal{N}_N , soit $\lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq x\}} du \nu(dx, dy)$, où ν correspond à la loi jointe de (p, σ) . Les notations sont similaires pour Φ_2 , défini sur \mathbb{R}_+^3 par $\Phi_2(u, x, y) = (u+x+y, x, y)$ et \mathcal{N}_{N, Φ_2} a pour intensité $\lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq x+y\}} du \nu(dx, dy)$.

Le Théorème 4 permet d'obtenir les deux résultats suivants :

- $M_{N, \Phi_1}(t) = \int_{[0, t] \times (\mathbb{R}_+)^2} (\mathcal{N}_{N, \Phi_1}(du, dx, dy) - \mathbb{1}_{\{u \geq x\}} \lambda N du \nu(dx, dy))$ est une martingale pour la filtration associée à \mathcal{N}_{N, Φ_1} . Son processus croissant associé vaut

$$\begin{aligned}
< M_{N,\Phi_1} > (t) &= \int_{[0,t] \times \mathbb{R}_+^2} \lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq x\}} du \nu(dx, dy) \\
&= \lambda N \int_0^t \int_{[0,u] * \mathbb{R}_+} \nu(dx, dy) du \\
&= \lambda N \int_{[0,t] * \mathbb{R}_+} \int_x^t du \nu(dx, dy) \\
&= \lambda N \int_{[0,t] * \mathbb{R}_+} (t - x) \nu(dx, dy) \\
&= \lambda N \int_{\mathbb{R}_+^2} (t - x)^+ \nu(dx, dy) \\
&= \lambda N \mathbb{E} [(t - p)^+]
\end{aligned}$$

— $M_{N,\Phi_2}(t) = \int_{[0,t] \times (\mathbb{R}^+)^2} (\mathcal{N}_N(du, dx, dy) - \mathbb{1}_{\{u \geq x+y\}} \lambda N du \nu(dx, dy))$ est une martingale de processus croissant associé

$$< M_{N,\Phi_2} > (t) = \lambda N \mathbb{E} [(t - p - \sigma)^+].$$

On peut alors noter :

$$\frac{L_N(t)}{N} = \frac{M_{N,\Phi_1}(t)}{N} - \frac{M_{N,\Phi_2}(t)}{N} + \lambda \mathbb{E} [(t - p)^+ - (t - p - \sigma)^+]$$

Le terme martingale est négligeable quand N tend vers l'infini, la limite fluide tend alors vers $\lambda \mathbb{E} [(t - p)^+ - (t - p - \sigma)^+] = \lambda \mathbb{E} [\min((t - p)^+, \sigma)]$, ce qu'il reste maintenant à montrer rigoureusement.

$\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(t) - x(s)| \leq \frac{1}{N} \sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_1}(s)| + \frac{1}{N} \sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_2}(s)|$ On va maintenant d'attacher à montrer que ces deux termes tendent vers 0 quand N tend

vers l'infini.

$$\begin{aligned}
\mathbb{E} \left[\frac{1}{N} \sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_1}(s)| \right] &\leq \frac{1}{N} \sqrt{\mathbb{E} \left[\sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_1}(s)|^2 \right]} \text{ par Cauchy-Schwartz} \\
&\leq \frac{1}{N} \sqrt{4\mathbb{E} [|M_{N,\Phi_1}(t)|^2]} \text{ par inégalité de Doob} \\
&\leq \frac{2}{N} \sqrt{\langle M_{N,\Phi_1} \rangle (t)} \\
&\leq \frac{2}{N} \sqrt{\lambda N \mathbb{E} [(t-p)^+]} \\
&\leq \frac{2\sqrt{\lambda \mathbb{E} [(t-p)^+]}}{\sqrt{N}} \\
&\xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0
\end{aligned}$$

$$\text{Ainsi } \frac{1}{N} \sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_1}(s)| \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{L^1} 0.$$

De même,

$$\mathbb{E} \left[\frac{1}{N} \sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_2}(s)| \right] \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0.$$

$$\text{Ce qui entraîne que } \frac{1}{N} \sup_{0 \leq s \leq t} |M_{N,\Phi_2}(s)| \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{L^1} 0.$$

Alors

$$\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(t) - x(s)| \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{L^1} 0,$$

ce qui conclut la convergence en loi de \bar{L}_N vers x .

□

3.3.2 Modèle avec annulation

Dans un modèle plus poussé, on considère désormais que les clients ont la possibilité d'annuler leur réservation avant le début de celle ci ou encore de la finir prématurément.

Pour modéliser cela, on considère alors un processus de poisson marqué sur \mathbb{R}_+^5 , composé des 3 temps définis dans la Définition 3 auxquels on en ajoute 2 :

- a_n , le temps d'annulation de la réservation.
- Si $a_n < p_n$, alors l'utilisateur annule sa réservation au temps $t_n + a_n$ et toute tentative de réservation ultérieure ne tient pas compte de cette réservation pour déterminer si les créneaux sont disponibles.

- Si $a_n \geq p_n$, la réservation démarre comme prévu en $t_n + p_n$
- r_n , le temps de rendu anticipé du véhicule.
- Si $r_n < \sigma_n$, alors l'usager rend son véhicule au temps $t_n + p_n + r_n$ et toute tentative de réservation ultérieure ne tient pas compte de cette réservation pour déterminer si les créneaux sont disponibles.
- Si $r_n \geq \sigma_n$, alors la réservation se termine comme prévu en $t_n + p_n + \sigma_n$

Dans le cas d'une capacité infinie, la capacité occupée à l'instant t devient alors :

$$L(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{1}_{\{p_n \leq a_n\}} \mathbb{1}_{\{t_n + p_n \leq t < t_n + p_n + \min(\sigma_n, r_n)\}}$$

Théorème 5 (Limite fluide du processus avec annulation). *Le processus avec annulation et retour anticipé tend en loi vers*

$$x(t) = \lambda \mathbb{E} \left[\mathbb{1}_{\{p < a\}} \min((t - p)^+, \sigma, r) \right].$$

Démonstration. La démonstration est très similaire à celle du théorème 3.

Notons ν la loi jointe de (p, σ, a, r) .

Il s'agit tout d'abord de décomposer $L_N(t)$ en deux intégrales,

$$L_N(t) = \int_{\mathbb{R}_+^5} \mathbb{1}_{\{0 \leq u \leq t\}} \mathcal{N}_{N, \Phi_1}(du, dw, dx, dy, dz) + \int_{\mathbb{R}_+^5} \mathbb{1}_{\{0 \leq u \leq t\}} \mathcal{N}_{N, \Phi_2}(du, dw, dx, dy, dz)$$

où \mathcal{N}_{N, Φ_1} est un poisson d'intensité $\lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq w\}} \mathbb{1}_{\{w \leq y\}} du \nu(dw, dx, dy, dz)$ et \mathcal{N}_{N, Φ_2} est un poisson d'intensité $\lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq w + \min(x, z)\}} \mathbb{1}_{\{w \leq y\}} du \nu(dw, dx, dy, dz)$

Le théorème 4 permet là encore de compenser ces intégrales afin d'obtenir deux martingales pour la filtration associée à chaque Φ_i ,

$$M_{N, \Phi_1}(t) = \int_{[0, t] \times (\mathbb{R}^+)^4} (\mathcal{N}_{N, \Phi_1}(du, dw, dx, dy, dz) - \lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq w\}} \mathbb{1}_{\{w \leq y\}} du \nu(dw, dx, dy, dz))$$

dont le processus croissant associé est

$$< M_{N, \Phi_1} > (t) = \lambda N \mathbb{E} \left[(t - p)^+ \mathbb{1}_{\{p < a\}} \right],$$

$$M_{N, \Phi_2}(t) = \int_{[0, t] \times (\mathbb{R}^+)^4} (\mathcal{N}_{N, \Phi_2}(du, dw, dx, dy, dz) - \lambda N \mathbb{1}_{\{u \geq w + \min(x, r)\}} \mathbb{1}_{\{w \leq y\}} du \nu(dw, dx, dy, dz))$$

dont le processus croissant associé est

$$< M_{N, \Phi_2} > (t) = \lambda N \mathbb{E} \left[(t - p - \min(\sigma, r))^+ \mathbb{1}_{\{p < a\}} \right].$$

Alors, la fin de la démonstration est identique et on obtient la convergence du processus renormalisé vers la limite fluide précisée.

□

On a donc pu déterminer la limite fluide d'un système de capacité infinie. Afin de déterminer la limite fluide d'un système de capacité finie, il est tout d'abord nécessaire d'étudier la limite fluide et en particulier de montrer sa croissance et sa bijectivité, puis de montrer la convergence des temps d'atteintes, ce qui est fait dans les deux théorèmes suivants.

Théorème 6 (Bijectivité et limites de la limite fluide). *La fonction $x : t \in \mathbb{R}_+ \rightarrow \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} \min((t-p)^+, \sigma, r)]$ est bijective de $[0, t_{\max}[$ vers $[0, C_{\max}[$ où $t_{\max} = \inf\{t \in \mathbb{R}_+ | \mathbb{P}(s \leq \min(\sigma, r) + p | p < a) > 0\} \in \mathbb{R}_+ \cup \{+\infty\}$, $C_{\max} = x(t_{\max}) = \lim_{t \rightarrow \infty} x(t)$*

Démonstration. On montre dans un premier temps la continuité de x sur \mathbb{R}_+ .

Soient $t, s \in \mathbb{R}_+$,

$$\begin{aligned} |x(t) - x(s)| &= |\lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min((t-p)^+, \sigma, r) - \min((s-p)^+, \sigma, r))]| \\ &\leq \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} |\min((t-p)^+, \sigma, r) - \min((s-p)^+, \sigma, r)|] \\ &\leq \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} |(t-p)^+ - (s-p)^+|] \\ &\leq \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} |t - s|] \\ &\leq \lambda |t - s| \end{aligned}$$

x est λ -lipschitzienne, donc continue sur \mathbb{R}_+ .

Montrons désormais la croissance de x .

Soient $s < t \in \mathbb{R}_+$,

$$\begin{aligned} x(t) - x(s) &= \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min((t-p)^+, \sigma, r) - \min((s-p)^+, \sigma, r))] \\ &= \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min((t-p)^+, \sigma, r) - \min((s-p)^+, \sigma, r)) \mathbb{1}_{\{(t-p)^+ \leq \min(\sigma, r)\}}] \\ &\quad + \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min((t-p)^+, \sigma, r) - \min((s-p)^+, \sigma, r)) \mathbb{1}_{\{(s-p)^+ \leq \min(\sigma, r) < (t-p)^+\}}] \\ &\quad + \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min((s-p)^+, \sigma, r) - \min((s-p)^+, \sigma, r)) \mathbb{1}_{\{\min(\sigma, r) < (t-p)^+\}}] \\ &= \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} ((t-p)^+ - (s-p)^+) \mathbb{1}_{\{(t-p)^+ \leq \min(\sigma, r)\}}] \\ &\quad + \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min(\sigma, r) - (s-p)^+) \mathbb{1}_{\{(s-p)^+ \leq \min(\sigma, r) < (t-p)^+\}}] \\ &\quad + \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min(\sigma, r) - \min(\sigma, r)) \mathbb{1}_{\{\min(\sigma, r) < (s-p)^+\}}] \end{aligned}$$

- le terme $\mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} ((t - p)^+ - (s - p)^+) \mathbb{1}_{\{(t-p)^+ \leq \min(\sigma, r)\}}]$ est positif en utilisant le fait que $a \leq b \Rightarrow \min(a, c) \leq (b, c)$.
De plus $((t - w)^+ - (s - w)^+) > 0$ lorsque $t > w$.
Ainsi ce terme est strictement positif si et seulement si

$$\mathbb{P}(p < a, 0 < t - p \leq \min(\sigma, r)) > 0.$$

- le terme $\mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} (\min(\sigma, r) - (s - p)^+) \mathbb{1}_{\{(s-p)^+ \leq \min(\sigma, r) < (t-p)^+\}}]$ est positif.
Il est strictement positif si et seulement si

$$\mathbb{P}(p < a, (s - p)^+ \leq \min(\sigma, r) < (t - p)^+) > 0.$$

La probabilité calculée ne change pas en enlevant les parties positives car $\min(\sigma, r)$ est à valeur dans \mathbb{R}_+ .

Ainsi la différence $x(t) - x(s)$ est strictement positive si et seulement si

$$\mathbb{P}(p < a, s \leq \min(\sigma, r) + p) > 0.$$

D'où x est croissante, et même strictement croissante sur $[0, t_{\max}[$ où $t_{\max} = \inf\{t \in \mathbb{R}_+ | \mathbb{P}(s \leq \min(\sigma, r) + p | p < a) > 0\}$.

Ainsi x est bijective de $[0, t_{\max}[$ vers $[0, x(t_{\max})[$ □

Théorème 7 (Convergence des temps d'atteintes). *Soit $C \in [0, C_{\max}[$.*

On note $T_C^N = \inf\{s \in \mathbb{R}_+ | \bar{L}_N(s) \geq C\}$ le temps d'atteinte de C du processus \bar{L}_N et $t_C = \inf\{s \in \mathbb{R}_+ | x(s) \geq C\} = x^{-1}(C)$ le temps d'atteinte de C de la limite fluide.

Alors

$$T_C^N \xrightarrow{N \rightarrow \infty} t_C$$

Démonstration. Soit $\eta > 0$ Soit $\epsilon > 0$ vérifiant $C + \epsilon < C_{\max}$.

Par continuité de $K \rightarrow t_K$ en C , il existe un $\delta > 0$ vérifiant

$$\forall C' \in R_+ |C - C'| \leq \delta \Rightarrow |t_C - t_{C'}| \leq \epsilon.$$

En utilisant la convergence en loi démontrée au Théorème 5

$$\exists N_0 \forall q \forall N \geq N_0 \mathbb{P} \left(\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(s) - x(s)| \geq \delta \right) < \eta.$$

On a alors la suite d'implications suivante.

$$\begin{aligned}
\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(s) - x(s)| \leq \delta &\Rightarrow \forall s \leq t \quad x(s) - \delta \leq \bar{L}_N(s) \leq x(s) + \delta \\
&\Rightarrow \forall s \leq t_{C-\delta} \quad \bar{L}_N(s) \leq C \\
&\text{et } \forall s \leq t_{C+\delta} \quad \bar{L}_N(s) > C \text{ par croissance de } x \\
&\Rightarrow t_{C-\delta} \leq T_C^N \leq t_{C+\delta} \\
&\Rightarrow t_C - \epsilon \leq T_C^N \leq t_C + \epsilon \\
&\Rightarrow |T_C^N - t_C| \leq \epsilon
\end{aligned}$$

Alors

$$\forall N \geq N_0 \quad \mathbb{P}(|T_C^N - t_C| > \epsilon) < \eta.$$

C'est donc que

$$T_C^N \xrightarrow{\mathcal{L}} t_C.$$

□

3.4 Capacité finie

Dans le cas d'un modèle présentant un nombre limité de voitures, différents régimes vont apparaître selon la capacité du système.

Dans le cas d'une capacité infinie, on a en effet vue apparaître une capacité d'occupation limite $C_{\max} = \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} \min(\sigma, r)]$.

Ainsi, si la capacité du système est supérieure à la capacité limite du système infini, on se retrouve dans un cas similaire à l'étude avec capacité infinie. On parle alors de cas sous-critique quand $C > C_{\max}$.

Dans le cas contraire, dit cas sur-critique, le système est saturé par la forte demande.

3.4.1 Cas sous-critique ($C > C_{\max}$)

Théorème 8 (Limite fluide dans le cas sous-critique). *Dans le cas sous-critique, la limite fluide du système est la même que dans le cas d'une capacité infinie, à savoir*

$$x(t) = \lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} \min((t - p)^+, \sigma, r)]$$

Démonstration. Considérons un processus d'arrivé \mathcal{N}_N , poisson marqué sur \mathbb{R}_+^5 d'intensité $\lambda N \nu(dw, dx, dy, dz)$, remplissant en même temps un système de capacité infinie et un système de capacité finie NC , dont on note respectivement $\bar{L}_N(t)$ et $\hat{L}_N(t)$ le nombre renormalisé de véhicules dans le système à l'instant t .

Soit $\epsilon > 0$ tel que $C + \epsilon < C_{\max}$

Soit $\eta > 0$

Par la convergence en loi de $\bar{L}_N(t)$ prouvée dans le théorème 5, il existe un $N_0 \in \mathbb{N}$ vérifiant

$$\mathbb{P} \left(\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(s) - x(s)| \geq \epsilon \right) < \eta.$$

$$\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon \Rightarrow \forall s \in [0, t] \quad |\bar{L}_N(s) - x(s)| \geq \delta \quad (8)$$

$$\Rightarrow \forall s \in [0, t] \quad \bar{L}_N(s) < x(s) + \epsilon \leq C + \epsilon < C_{\max} \quad (9)$$

$$\Rightarrow \forall s \in [0, t] \quad \bar{L}_N(s) = \hat{L}_N(s) \quad (10)$$

car avant que l'on atteigne C , et donc qu'une réservation soit refusée, les deux processus sont égaux D'où

$$\sup_{0 \leq s \leq t} |\bar{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon \Rightarrow \sup_{0 \leq s \leq t} |\hat{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon$$

De ceci, il vient que pour $N > N_0$

$$\mathbb{P} \left(\sup_{0 \leq s \leq t} |\hat{L}_N(s) - x(s)| \geq \epsilon \right) < \eta.$$

□

3.4.2 Cas sur-critique ($C < C_{\max}$)

Plaçons nous dans le cas $C < C_{\max}$

Théorème 9 (Limite fluide dans le cas sur-critique). *Dans le cas sur-critique, la limite fluide du système est*

$$\hat{x}(t) = \min(\lambda \mathbb{E} [\mathbb{1}_{\{p < a\}} \min((t - p)^+, \sigma, r)], C)$$

Démonstration. Considérons un processus d'arrivé \mathcal{N}_N , poisson marqué sur \mathbb{R}_+^5 d'intensité $\lambda N \nu(dw, dx, dy, dz)$, remplissant en même temps un système de capacité infinie et un système de capacité finie NC , dont on note respectivement $\bar{L}_N(t)$ et $\hat{L}_N(t)$ le nombre renormalisé de véhicules dans le système à l'instant t .

Soit $\epsilon \in]0, C[$

Soit $\eta > 0$

Par la convergence en loi de $\bar{L}_N(t)$ prouvée dans le théorème 5, il existe un $N_0 \in \mathbb{N}$ vérifiant

$$\mathbb{P} \left(\sup_{0 \leq s \leq t_{C-\epsilon}} |\bar{L}_N(s) - x(s)| \geq \epsilon \right) < \eta.$$

$$\begin{aligned} \sup_{0 \leq s \leq t_{C-\epsilon}} |\bar{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon &\Rightarrow \forall s \in [0, t_{C-\epsilon}] |\bar{L}_N(s) - x(s)| \geq \epsilon \\ &\Rightarrow \forall s \in [0, t_{C-\epsilon}] \bar{L}_N(s) < x(s) + \epsilon < x(t_{C-\epsilon}) + \epsilon < C \\ &\Rightarrow \forall s \in [0, t_{C-\epsilon}] \bar{L}_N(s) = \hat{L}_N(s) \end{aligned}$$

car avant que l'on atteigne C, et donc qu'une réservation soit refusée, les deux processus sont égaux D'où

$$\sup_{0 \leq s \leq t_{C-\epsilon}} |\bar{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon \Rightarrow \sup_{0 \leq s \leq t_{C-\epsilon}} |\hat{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon$$

De ceci, il vient que pour $N > N_0$

$$\mathbb{P} \left(\sup_{0 \leq s \leq t_{C-\epsilon}} |\hat{L}_N(s) - x(s)| \geq \epsilon \right) < \eta.$$

Il y a donc convergence en loi de \hat{L}_N vers x sur $[0, t_C]$.

Ensuite,

$$\begin{aligned} \sup_{0 \leq s \leq t_{C-\epsilon}} |\hat{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon &\Rightarrow \forall s \in [0, t_{C-\epsilon}] |\hat{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon \\ &\Rightarrow \forall s \in [0, t_{C-\epsilon}] |\hat{L}_N(s) - x(s)| < \epsilon \end{aligned}$$

□

4 Simulations numériques

Références

- [1] Philippe Robert. *Stochastic networks and queues*, volume 52. Springer Science & Business Media, 2013.
- [2] Christine Fricker and M Raouf Jaïbi. On the fluid limit of the m/g/ ∞ queue. *Queueing Systems*, 56 :255–265, 2007.