Lignes de bus, approche Markov

notes GG

July 7, 2021

Soit x_i , resp. y_i , le nombre de passagers qui montent, resp. descendent, en $i \ (1 \le i \le l)$. On pose le $n_{i,i+1}$ le nombre de passagers qui sont transportées entre $i \ à \ i+1$. On cherche N_{ij} avec les bonnes marges.

Posons p_i^{in} et p_i^{out} comme :

$$p_i^{\text{in}} := \frac{x_i}{x_*} \tag{1}$$

$$p_i^{\text{in}} := \frac{x_i}{x_{\bullet}}$$

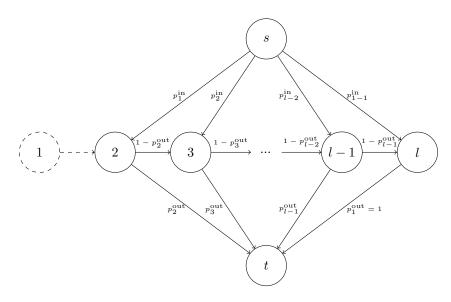
$$p_i^{\text{out}} := \frac{y_i}{n_{i-1,i}} = \frac{y_i}{\sum_{1 \le k \le (i-1)} (x_k - y_k)}$$
(2)

On peut alors supposer une distribution $f_{ij}=\frac{N_{ij}}{N_{ullet ullet}}$ de la forme suivante :

$$f_{ij} = \begin{cases} p_i^{\text{in}} (1 - p_{i+1}^{\text{out}}) \cdots (1 - p_{j-1}^{\text{out}}) p_j^{\text{out}} & \text{si } i < j - 1\\ p_i^{\text{in}} p_j^{\text{out}} & \text{si } i = j - 1\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$
(3)

1 Chaîne de Markov

La modélisation par une chaîne de Markov se fait de la façon suivante :



qui est donc représentée par la matrice de transition W suivante :

	0	p_1^{in}	$p_2^{ m in}$	$p_3^{ m in}$		p_{l-3}^{in}	p_{l-2}^{in}	p_{l-1}^{in}	0 \	١
	0	0	$1 - p_2^{\text{out}}$	0		0	0	0	$p_2^{ m out}$	1
	0	0	0	$1 - p_3^{\text{out}}$	٠	0	0	0	$p_3^{ m out}$	
	0	0	0	0	٠.	0	0	0	$p_4^{ m out}$	
$\mathbf{W} =$:	:	:	:	٠.	٠	٠.	:	:	
	0	0	0	0		0	$1-p_{l-2}^{\mathrm{out}}$	0	$p_{l-2}^{ ext{out}}$	
	0	0	0	0		0	0	$1-p_{l-1}^{\mathrm{out}}$	$p_{l-1}^{ ext{out}}$	
	0	0	0	0		0	0	0	$p_1^{ m out}$	
	0	0	0	0		0	0	0	0 /	
									(4	4)

Pour représenter le fait qu'une personne qui monte en i va nécessairement en i+1 avant de descendre, la probabilité de monter à l'arrêt i, i.e $p_i^{\rm in}$, est directement connecté au noeud i+1. Le noeud représentant l'arrêt 1 n'est donc plus nécessaire.

A partir de cette matrice, on peut calculer la matrice fondamentale, ${\bf Z},$ de la façon suivante :

$$\mathbf{Z} := \mathbf{I} + \mathbf{W} + \mathbf{W}^2 + \mathbf{W}^3 + \dots = (\mathbf{I} - \mathbf{W})^{-1}$$
 (5)

Comme cette chaîne ne possède pas de boucle, on sait que les composantes de cette matrice z_{kl} contiennent la probabilité d'atteindre l en partant de k (REF,

p.ex. Saerens). On a donc:

$$z_{kl} = \begin{cases} (1 - p_k^{\text{out}}) \cdots (1 - p_{l-1}^{\text{out}}) & \text{si } k < l \\ 1 & \text{si } k = l \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$
 (6)

la probabilité f_{ij} s'obtient donc avec :

$$f_{ij} = p_i^{\text{in}} z_{i+1,j} p_j^{\text{out}} \tag{7}$$

1.1 Marges

Les marges de f_{ij} doivent vérifier $f_{i\bullet}=x_i/x_{\bullet}$ et $f_{\bullet j}=y_j/y_{\bullet}.$ On a :

$$f_{i\bullet} = \sum_{j=1}^{l} p_i^{\text{in}} z_{i+1,j} p_j^{\text{out}} = p_i^{\text{in}} \sum_{j=1}^{l} z_{i+1,j} p_j^{\text{out}}$$
(8)

Comme $z_{i+1,j}p_j^{\text{out}}$ représente la probabilité d'avoir une trajectoire partant de i+1 et étant absorbé juste après avoir atteint j, on a :

$$\sum_{j=1}^{l} z_{i+1,j} p_j^{\text{out}} = 1 \tag{9}$$

$$\Rightarrow f_{i\bullet} = p_i^{\rm in} = \frac{x_i}{x_{\bullet}} \tag{10}$$

Pour l'autre marge, on fait par réccurence. Pour j = 2:

$$f_{\bullet 2} = p_1^{\text{in}} p_2^{\text{out}} = \frac{x_1}{x_{\bullet}} \frac{y_2}{(x_1 - y_1)}$$

$$= \frac{x_1}{x_{\bullet}} \frac{y_2}{x_1} = \frac{y_2}{x_{\bullet}} = \frac{y_2}{y_{\bullet}}$$
(11)

En supposant que $f_{\bullet j}=y_j/y_{\bullet},$ calculons $f_{\bullet,j+1}.$ Pour commencer, remarquons que :

$$z_{kl} = \begin{cases} z_{k,(l-1)} (1 - p_{l-1}^{\text{out}}) & \text{si } k < l \\ 1 & \text{si } k = l \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$
 (12)

On a donc:

$$f_{\bullet,(j+1)} = \sum_{i=1}^{l} p_{i}^{\text{in}} z_{(i+1),(j+1)} p_{j+1}^{\text{out}} = \sum_{i=1}^{j-1} p_{i}^{\text{in}} z_{i+1,j} (1 - p_{j}^{\text{out}}) p_{j+1}^{\text{out}} + p_{j}^{\text{in}} p_{j+1}^{\text{out}}$$

$$= \frac{f_{\bullet,j}}{p_{j}^{\text{out}}} (1 - p_{j}^{\text{out}}) p_{j+1}^{\text{out}} + \frac{x_{j}}{x_{\bullet}} p_{j+1}^{\text{out}} = \left(\frac{y_{j}}{y_{\bullet}} \left(\frac{1}{p_{j}^{\text{out}}} - 1\right) + \frac{x_{j}}{x_{\bullet}}\right) p_{j+1}^{\text{out}}$$

$$= \left(\frac{n_{j-1,j} - y_{j} + x_{j}}{y_{\bullet}}\right) \frac{y_{j+1}}{n_{j,j+1}} = \frac{y_{j+1}}{y_{\bullet}}$$

$$(13)$$