

Considérons un mélange de  $K$  lois de Poisson. Pour  $1 \leq k \leq K$ , nous noterons  $\lambda_k > 0$  le paramètre de la  $k$ -ème composante et  $\pi_k \in (0, 1)$  son poids. Notons  $\theta = (\pi_1, \dots, \pi_K, \lambda_1, \dots, \lambda_K)$  et

$$\Theta = \left\{ \theta = (\pi_1, \dots, \pi_K, \lambda_1, \dots, \lambda_K); \forall k \in \{1, \dots, K\}, \pi_k \in (0, 1), \lambda_k > 0, \sum_{k=1}^K \pi_k = 1 \right\}.$$

1. Soit  $\theta \in \Theta$ , expliquer comment construire une variable aléatoire  $X$  suivant un mélange de lois de Poisson paramétré par  $\theta$ .
2. Notons  $\mathbb{P}_\theta$  la loi de  $X$ . Pour tout  $j \geq 0$ , calculer  $\mathbb{P}_\theta(X = j)$ .
3. Soit  $\theta \in \Theta$  et  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{N}^n$ . Calculer  $\log \mathbb{P}_\theta(X_{1:n} = x_{1:n})$  où les  $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$  sont i.i.d de même loi que  $X$ .
4. Puisque nous ne pouvons pas maximiser la logvraisemblance explicitement, nous allons utiliser l'algorithme Expectation Maximization.
  - (a) Pour tout  $\theta \in \Theta$  et tout  $k \in \{1, \dots, K\}$ , calculer  $\mathbb{P}_\theta(Z = k | X = j)$ .
  - (b) Calculer la logvraisemblance complète des données.
  - (c) Calculer la quantité intermédiaire de l'algorithme EM.
  - (d) En déduire la mise à jour d'une itération de l'algorithme EM.
  - (e) Détailler le fonctionnement complet de l'algorithme EM
  - (f) Cet algorithme converge t'il vers le maximum de vraisemblance ?