



ECOLE CENTRALE DE NANTES

PROJET METHODES BAYÉSIENNES ET MODÈLES HIÉRARCHIQUES

Seeds: Random effect logistic regression

Auteurs:

Paul Trincklin
Jiacheng Fu
Enzo Mori
Grégory Perret

Encadrant:

Mathieu Ribatet

March 22, 2022

1 Problématique

2 Modélisation mathématique

$$r_i \sim \text{Bin}(p_i, n_i)$$

$$\text{logit}(p_i) = \alpha_0 + \alpha_1 x_{1i} + \alpha_2 x_{2i} + \alpha_{12} x_{1i} x_{2i} + b_i$$

on pose $b_i \sim N(0, \sigma^2)$.

Les lois a priori de nos différents paramètres sont données: $\alpha_0 \sim N(0, 10^6)$, $\alpha_1 \sim N(0, 10^6)$, $\alpha_2 \sim N(0, 10^6)$, $\alpha_{12} \sim N(0, 10^6)$, $\sigma^2 \sim \text{InverseGamma}(10^{-3}, 10^{-3})$

On calcule les lois conditionnelles pleines des différents paramètres pour notre algorithme MCMC,

$$\begin{aligned} \pi(b_i \mid \dots) &\propto \pi(b_i \mid \sigma^2) \times \pi(r_i \mid \dots) \\ &\propto e^{-\frac{b_i^2}{2\sigma^2}} \times (p_i)^{r_i} \times (1 - p_i)^{n_i - r_i} \\ \pi(\alpha_0 \mid \dots) &\propto \pi(\alpha_0) \times \prod_{i=1}^{120} \pi(r_i \mid \dots) \\ &\propto e^{-\frac{\alpha_0^2}{2 \times 10^6}} \times \prod_{i=1}^{120} [(p_i)^{r_i} \times (1 - p_i)^{n_i - r_i}] \\ \pi(\alpha_1 \mid \dots) &\propto \pi(\alpha_1) \times \prod_{i=1}^{120} \pi(r_i \mid \dots) \\ &\propto e^{-\frac{\alpha_1^2}{2 \times 10^6}} \times \prod_{i=1}^{120} [(p_i)^{r_i} \times (1 - p_i)^{n_i - r_i}] \\ \pi(\alpha_2 \mid \dots) &\propto \pi(\alpha_2) \times \prod_{i=1}^{120} \pi(r_i \mid \dots) \\ &\propto e^{-\frac{\alpha_2^2}{2 \times 10^6}} \times \prod_{i=1}^{120} [(p_i)^{r_i} \times (1 - p_i)^{n_i - r_i}] \\ \pi(\alpha_{12} \mid \dots) &\propto \pi(\alpha_{12}) \times \prod_{i=1}^{120} \pi(r_i \mid \dots) \\ &\propto e^{-\frac{\alpha_{12}^2}{2 \times 10^6}} \times \prod_{i=1}^{120} [(p_i)^{r_i} \times (1 - p_i)^{n_i - r_i}] \\ \pi(\sigma^2 \mid \dots) &\propto \pi(\sigma^2) \times \prod_{i=1}^{120} \pi(b_i \mid \sigma^2) \\ &\propto (\sigma^2)^{(-0.001-1)} e^{-\frac{0.001}{\sigma^2}} \times e^{-\frac{\sum_{i=1}^{120} b_i^2}{2\sigma^2}} \\ &\propto \text{InverseGamma}(0.001, 0.001 + \frac{\sum_{i=1}^{120} b_i^2}{2}) \end{aligned}$$

où $p_i = \text{sigmod}(\alpha_0 + \alpha_1 x_{1i} + \alpha_2 x_{2i} + \alpha_{12} x_{1i} x_{2i} + b_i)$

3 Résultat obtenus et analyse

Le code qu'on a fait est dans