

unidades dentro daquele nível – esse tipo de modelo é chamado de efeito misto justamente por considerar a existência de efeito fixo e de efeito aleatório.

Inicialmente pensamos em fazer o agrupamento das observações por UF usando os Partidos Políticos como um terceiro nível, dentro da UF. Entretanto, muitos partidos apresentaram somente um candidato em algumas UFs, o que inviabiliza a sua inclusão como um nível de análise à parte no método hierárquico. Por esse motivo, os partidos políticos entraram no modelo como co-variável e não como um nível de análise.

Após a definição das variáveis de interesse, a execução da coleta dos dados e o estudo das variáveis, procedeu-se ao processo de ajuste do modelo – descrito adiante.

Conforme já vimos, a variável resposta Y_{ij} é o resultado eleitoral Y do candidato i na UF j . Y_{ij} pode assumir dois valores:

$$Y_{ij} = \begin{cases} 0, & \text{se não eleito} \\ 1, & \text{se eleito} \end{cases} \quad (1)$$

Assim, a probabilidade de um candidato ser eleito é:

$$\Pr(Y_{ij} = 1) = \phi_{ij} \quad (2)$$

Aplicando a função de ligação logit à probabilidade de eleição ϕ_{ij} , temos o log das chances de eleição η_{ij} :

$$\eta_{ij} = \log\left(\frac{\phi_{ij}}{1 - \phi_{ij}}\right) \quad (3)$$

Tentamos inicialmente ajustar um modelo de η_{ij} que incluísse todas as variáveis explicativas que pretendíamos estudar, para em seguida ir retirando, uma a uma, as menos significativas estatisticamente. Contudo, o grande número de variáveis fez com que a matriz do modelo ficasse quase singular, provavelmente por multicolinearidade entre as variáveis. Optamos então por iniciar o ajuste sem os partidos, que sozinhos representavam 28 variáveis (uma variável binomial para cada partido, ficando de fora o PV, usado como referência). O modelo ajustado inicialmente para η_{ij} pode ser descrito formalmente como:

$$\begin{aligned} \eta_{ij} = & \beta_{0j} + \beta_{1j}(SEXOI)_{ij} + \beta_{2j}(PRIMCOUM)_{ij} + \beta_{3j}(SEGCUMA)_{ij} + \beta_{4j}(SUPCOMPL)_{ij} \\ & + \beta_{5j}(CAS)_{ij} + \beta_{6j}(Idade)_{ij} + \beta_{7j}(REELEICA)_{ij} \\ & \beta_{0j} = \gamma_0 + \alpha_1(CANDPVAG)_j + \alpha_2(TAMDIST)_j + \alpha_3(POPURBAN)_j + \alpha_4(DENSIDAD)_j \\ & + \alpha_5(EXPECT)_j + \alpha_6(TAXAALFA)_j + \alpha_7(PIB_PER)_j + \alpha_8(ELEITORA)_j + \alpha_9(RZSEXELE)_j \\ & + \alpha_{10}(ELEITPCA)_j + u_{0j} \\ & \beta_{1j} = \gamma_1 + u_{1j} \\ & \beta_{2j} = \gamma_2 + u_{2j} \\ & \beta_{3j} = \gamma_3 + u_{3j} \\ & \beta_{4j} = \gamma_4 + u_{4j} \\ & \beta_{5j} = \gamma_5 + u_{5j} \\ & \beta_{6j} = \gamma_6 + u_{6j} \\ & \beta_{7j} = \gamma_7 + u_{7j} \end{aligned} \quad (4)$$

No modelo expresso na equação 4, i é o índice dos candidatos $\{i \in N/1 \geq i \geq 4946\}$, j o índice das UFs $\{j \in N/1 \geq j \geq 27\}$. Sendo s o índice das variáveis do nível 2 (UFs) $\{s \in N/1 \geq s \geq 10\}$ e q o índice das variáveis do nível 1 (candidatos) $\{q \in N/1 \geq q \geq 7\}$, α_s