No princípio de tudo, também tentei fazer imputação de resultados faltantes via 1mice + max. Obtive sucesso mas não tinha conhecimento suficiente para avaliar a qualidade dos dados imputados.

Assim, segui a estratégia que já vinha se estruturando ao longo do trabalho, que era a de guiar a construção do modelo a partir de orientações teóricas - e de cortá-las de acordo com sua performance.

binomial2.0 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + haspartner + religion + incomeinterval + educalevel + ageinterval + candwchance + partnersupport + familysupport + assoc + paidjob + haskids + votedifsex1 + regiao", family = "binomial", data = polbr2, na.action = na.omit) skim(binomial2.0) glimpse(binomial2.0) summary(binomial2.0)

report(binomial2.0)

Modelo 2.0 apresentou poder explicativo moderado T-jur (14%). As variáveis independentes foram sendo retiradas pari-passo, tendo seu p-valor verificado para então decidir pela sua permanência ou não no modelo.

binomial3.0 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + incomeinterval + educalevel + candwchance + regiao + haskids", family = "binomial", data = polbr2, na.action = na.omit)

summary(binomial3.0) report(binomial3.0)

binomial3.1 <- glm( formula = "high\_interest ~ (sex \* educalevel) + incomeinterval + educalevel + candwchance + regiao + haskids", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit)

summary(binomial3.1)

binomial2.151 <- glm(formula = "high\_interest ~ + (\* haskids) + (\* incomeinterval) + temconjugemaseresp + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.151) # poder explicativo: Tjur's R2 = 0.15 summary(binomial2.151)

binomial2.152 <- glm(formula = "high\_interest ~ + ( \* haskids) + ( \* incomeinterval) + ( \* educalevel) + temconjugemaseresp + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.152) # poder explicativo: Tjur's R2 = 0.15 summary(binomial2.152)

binomial4.0 <- glm( formula = "high\_interest\_bin ~ sex + (sex \* religion) + temconjugemaseresp + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr2, na.action = na.omit) report(binomial4.0)

binomial2.01 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + casado\_ou\_uniao + religion + incomeinterval + educalevel + candwchance + assoc + paidjob + haskids + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.01) summary(binomial2.01)

binomial2.02 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + temconjugemaseresp + religion + incomeinterval + educalevel + candwchance + assoc + paidjob + haskids + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.02) summary(binomial2.02)

OBS: Procedimentos modelo 2.010 em diante - adicionei variáveis sobre filhos

binomial2.010 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + casado\_ou\_uniao + religion + incomeinterval + educalevel + candwchance + assoc + paidjob + regiao + haskidsinlittle + haskidsinbig + kidsout + nokids", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.010)

binomial2.011 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + casado\_ou\_uniao + religion + incomeinterval + educalevel + candwchance + assoc + paidjob + regiao + kidsin + kidsout + nokids", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.011)

binomial2.012 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + casado\_ou\_uniao + religion + incomeinterval + educalevel + candwchance + assoc + paidjob + regiao + haskids", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.012)

Procedimentos dos modelos binomial2.010 a 2.19

nos modelos binomial2.010 a .012, as variáveis sobre filhos utilizadas não surtiram efeito considerável sobre o interesse em política. A variável só apresenta efeito significativo estatisticamente se inserida no modelo como variável multinomial. Pelo que nao foi possível estimar o efeito particular de ter filhos pequenos morando em casa, visto que é tomada pelo programa como categoria basal para estimação dos coeficientes.

OBS: adicionei variável "ter filhos pequenos que moram com você" haslittlekids

binomial2.020 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + temconjugemaseresp + religion + incomeinterval + educalevel + candwchance + assoc + paidjob + regiao + haskidsinlittle", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.020)

Agora considerar interações entre as variáveis nos modelos, sobretudo com relação à variável sexo ou "sex".

binomial2.1 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + (sex \* temconjugemaseresp) + haspartner + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit) report(binomial2.1) summary(binomial2.1)

binomial2.11 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + (sex \* incomeinterval) + haspartner + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit)

binomial2.12 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + (sex \* educalevel) + haspartner + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit)

binomial2.13 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + (sex \* assoc) + haspartner + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit)

binomial2.14 <- glm( formula = "high\_interest ~ sex + (sex \* paidjob) + haspartner + incomeinterval + educalevel + assoc + paidjob + haskids + religion + candwchance + regiao", family = "binomial", data = polbr, na.action = na.omit)