LSTAT2100 - Exercices - Série 3 Énoncés

Pour ce TP nous allons utiliser les données de 200 patients issus d'un hôpital. Le jeu de données se trouve dans le fichier dt.csv. Il s'agit de données récoltées au cours d'une étude clinique sur une certaine maladie, dont la description précise n'a aucun intérêt ici.

Partie 1

Pour l'instant, nous n'utiliserons que les variables suivantes:

- STA: Variable binaire indiquant si le patient est décédé (1) ou pas (0).
- AGE: L'âge du patient au début de l'étude.

Commencez par charger le jeu de données dans R puis examinez sa structure.

(a) À partir de la variable AGE, créez la variable AGECAT qui correspond aux catégories d'âge suivantes:

$$(15-24)$$
 $(24-34)$ $(34-44)$ $(44-54)$ $(54-64)$ $(64-74)$ $(74-84)$ $(84-94)$

Quelle est la proportion de décès par catégorie d'âge? Visualisez graphiquement ces chiffres. Que pouvez-vous conclure quant à l'effet de l'âge sur la survie des patients ?

- (b) Réalisez un scatterplot de STA versus AGE. Ajoutez la droite des moindres carrés à votre graphique et calculez le coefficient de détermination (R^2 classique).
- (c) Écrivez l'équation du modèle logistique reliant Y=STA (réponse) et X=AGE (prédicteur). L'événement de "succès" (Y=1) doit être le décès. Écrivez le log-vraisemblance de votre modèle et maximisez-le num'eriquement (sans passer par la fonction glm()) en utilisant la fonction optim(). Celle-ci permet de trouver le minimum d'une fonction donnée; voir le Help pour plus de détails.
- (d) Utilisez la fonction glm() pour estimer le modèle tel que défini en (c). Comparez avec les estimations obtenues avec optim(). Visualisez le modèle à l'aide d'un graphique adéquat.
- (e) Interprétez les paramètres de votre modèle. Selon ce dernier, quelle est la probabilité de mourir pour une personne âgée de 60 ans ? Construisez un intervalle de confiance, à 95%, pour cette probabilité.
- (f) Utilisez la fonction fitted() pour calculer les résidus de la déviance à l'aide de la formule qui définit ces derniers dans le cours. Vérifiez vos calculs à l'aide de la fonction residuals().

Représentez ces résidus en fonction des valeurs ajustées. Que pouvez-vous en conclure ? Au besoin, proposez une autre approche pour une analyse des résidus adaptée aux données.

(g) Que pensez-vous de la qualité d'ajustement du modèle ? Répondez à cette question de deux façons différentes: (i) en utilisant les calculs réalisés au point (a); (ii) en utilisant la courbe ROC.

Partie 2

- (a) On aimerait ajuster un modèle logistique avec STA comme variable expliquée et CPR comme variable explicative. En précisant vos notations et en prenant CPR = 2 et STA = 0 comme niveaux de référence,
 - (i) réalisez un tableau croisé entre les variables STA et CPR
 - (ii) donnez l'équation théorique du modèle logistique en question
- (iii) estimez les paramètres "à la main", càd sans utiliser la fonction glm()
- (iv) toujours à la main, calculez un intervalle de confiance pour la pente (β_1)
- (v) comparez vos calculs avec un ajustement fait avec la fonction glm()
- (b) Qu'advient-il des paramètres estimés du modèle si l'on modifie le niveau de référence de la CPR ? Répondez sans utiliser R, puis vérifiez avec R.
- (c) Réalisez un tableau croisé entre les variables STA et RAC (c'est la race des individus: 1 = white, 2 = black, 3 = other). Prenez RAC = 1 comme niveau de référence. Calculez les deux log-OR's de la table de contingence; vous devez utiliser les groupes de références tel qu'indiqué ci-dessus. Ajustez ensuite un modèle logit avec STA comme variable expliquée et RAC comme variable explicative. Commentez.
- (d) Utilisez le modèle ajusté au point précédent pour tester l'indépendance entre les variables STA et RAC.
- (e) Ajustez un modèle logit avec STA comme variable expliquée et CRN et AGE comme variables explicatives. Prenez CRN=2 comme référence et incluez l'interaction entre CRN et AGE dans votre modèle. Cette interaction est-elle significative? Le cas échéant, mettre à jour le modèle en supprimant cette interaction. Utilisez le modèle, éventuellement réduit, pour calculer la probabilité de décès d'une personne âgée de 30 ans dont le CRN=2.

Partie 3

En plus de la variable AGE, nous souhaitons ici expliquer la variable STA à l'aide des variables CPR, CAN, INF, ainsi que la variable RAC qu'on vous demande de recoder de façon à ce qu'elle soit dichotomique (1 = white, 0 = black or other); prenez "0" comme référence. Pour CPR, CAN et INF, prenez "2" comme niveau de référence.

- (a) Écrivez à la main l'équation complète d'un modèle logistique, sans interactions, incluant les variables citées ci-dessus et estimez les paramètres de ce modèle.
- (b) Utilisez les fonction logLik() et pchisq() pour réaliser un test LR pour tester le modèle actuel (H_1) versus un modèle avec seulement l'intercept (H_0) . Vous ne devez utiliser ni la fonction anova () ni la fonction drop1 (). Écrivez explicitement vos hypothèses H_0 et H_1 . Que concluez-vous?
- (c) Simplifiez le modèle actuel en supprimant toutes les variables/termes non-significatives à 5%. Effectuez cette simplification étape par étape en supprimant un élément à la fois. Écrivez l'équation de votre modèle ainsi construit.
- (d) Maintenant que vous n'avez que des variables explicatives significatives, complétez le modèle en (c) en y ajoutant toutes les interactions. Peut-on simplifier ce dernier? Utilisez le BIC pour répondre à cette dernière question.
- (e) Utilisez le modèle que vous avez choisi pour prédire la probabilité **de survie** pour deux patients avec AGE = 25 et AGE = 80 et un CPR = "1". Même question pour un CPR = "2". Accompagnez vos calculs d'intervalles de confiance à 95%.

3

(f) Selon le modèle choisi, quel est l'effet de l'âge sur la mortalité ? Répondez par un **graphique** approprié. Même question, mais cette fois concernant l'effet de la variable CPR.