- 4.1 **Régression logistique :** on modélise le salaire de professeurs d'une université américaine pour une période de neuf mois. Le jeu de données salaireprof contient les variables suivantes :
  - sexe: sexe, soit homme (0) ou femme (1);
  - echelon: variable catégorielle, soit adjoint(e) (1), soit aggrégé(e) (2), soit titulaire (3);
  - diplome : diplôme le plus élevé complété, soit maîtrise (0) ou doctorat (1);
  - anec: nombre d'années au sein de l'échelon académique;
  - andi: nombre d'années depuis l'obtention dernier diplôme;
  - salaire: salaire sur neuf mois (en dollars américains).
  - (a) Ajustez un modèle logistique pour modéliser la probabilité qu'un professeur ait un salaire supérieur à 105 000 USD en fonction de diplome, sexe, anec and andi. Écrivez l'équation du modèle ajusté et interprétez les paramètres du modèle.
  - (b) Ajoutez la covariable echelon en plus des autres variables. Arrivez-vous à identifier un problème avec ce nouveau modèle? Si oui, expliquez les résultats.
- 4.2 Un chercheur en pédagogie est intéressé par la relation entre le nombre de prix remportés par des élèves d'une école secondaire et leurs notes en mathématique. On considère également le type de programme que les élèves fréquentent. Les données prix contiennent les variables suivantes :
  - nprix : variable réponse, décompte du nombre total de prix reçus au cours de l'année scolaire.
  - math: note de l'étudiant à l'examen final de mathématiques
  - prog: programme d'étude de l'étudiant(e), un choix parmi général (1), programme enrichi (2) ou professionnel (3).

Ajustez une régression de Poisson et une régression binomiale négative en fonction des covariables math et prog. Comparez les résultats des deux modèles, indiquez si l'un ou l'autre est adéquat.

- 4.3 **Taux** : les données enfantsfiji contiennent des information sur le nombre d'enfants nés, tirées de l'Étude de fertilité des Fiji. Les variables suivantes ont été mesurées pour plusieurs groupes de femmes :
  - nf emmes : nombre de femmes dans le groupe;
  - nenfants : variable réponse, nombre d'enfants nés;
  - dur : temps (en années) depuis le mariage, un parmi 0–4 (1), 5–9 (2), 10–14 (3), 15–19 (4), 20–24 (5) et plus de 25 ans (6).
  - res: variable catégorielle pour résidence, une parmi Suva (1), région urbaine (2) ou région rurale (3).
  - educ : variable ordinale indiquant le niveau d'éducation, un parmi aucun (1), début du primaire (2), fin du primaire (3), secondaire ou plus (4).
  - var : variance estimée intra-groupe du nombre d'enfants nés
  - (a) Tracez un graphique du nombre d'enfants nés (nenfants) en fonction du nombre de femmes dans le groupe (nfemmes) et commentez.
    - Devrait-on inclure un terme de décalage? Justifiez votre réponse.
    - Si on inclut pas de décalage, quelle fonction (si aucune) de nfemmes devrait être incluse comme prédicteur?
    - Si on inclut un décalage, comment ce modèle se compare-t-il au modèle qui inclut log(nfemmes) comme prédicteur?
  - (b) Ajustez un modèle de régression de Poisson avec un décalage en incluant les trois variables catégorielles dur, res et educ sans interactions. Lequel des trois prédicteurs est le plus significatif?
  - (c) Interprétez les estimés des coefficients du modèle ajusté.
  - (d) Déterminez si une interaction entre educ et duration est utile en faisant un test du rapport de vraisemblance.
  - (e) Il est possible de vérifier l'adéquation du modèle à l'aide de diagnostics graphiques, notamment en étudiant les résidus de déviance du modèle de Poisson. <sup>1</sup>Produisez des diagnostics graphiques de (a) prédicteur li-

 $page\ 1\ de\ 5$  Compilé le 16/12/2020 à 10:23

 $<sup>1. \</sup> R\`egle \ g\'en\'eral, ces \ diagnostics sont plus \ difficiles \ \grave{a} \ interpr\'eter \ que \ ceux \ des \ mod\`eles \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\`etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\`etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\`etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\'etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\'etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\'etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ sont \ discr\'etes \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ de \ r\'egression \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ lin\'eaire \ parce \ que \ les \ observations \ lin\'eaire \ parce \ la \ lin\'eaire \ lin\'eaire \ lin\'eaire \ lin\'eaire \ lin\'eaire \ la \ lin\'eaire \ lin\'eai$ 

néaire versus résidus de déviance (b) diagramme quantile-quantile des résidus de déviance, (c) effet levier et (d) distance Cook en fonction des observations. Commentez sur l'ajustement du modèle de Poisson qui inclut trois variables explicatives catégorielles et le décalage. *Indication : l'interprétation est semblable à celle des modèles linéaires. Avec SAS , utilisez les options* 

plots=(resdev(xbeta) leverage cooksd)

Le diagramme quantile-quantile peut être produit avec la procédure univariate.

Dans R, la fonction boot::glm.diag.plots permet de produire les diagnostics graphiques.

- 4.4 **Données de location** bixiuni: BIXI est une entreprise de location de vélos basée à Montréal. Nous avons extrait les données de location de BIXI pour la période 2017-2019 à la station Édouard-Montpetit en face de HEC. Notre intérêt est d'expliquer la variabilité observée dans le nombre de locations quotidiennes de vélos (mesuré par le nombre d'utilisateurs quotidiens) à cette station en fonction du jour de la semaine et d'indicateurs météorologiques. Les variables contenues dans la base de données sont les suivantes :
  - nutilisateurs: nombre d'utilisateurs quotidiens à la station Édouard-Montpetit.
  - temp: température (en degrés Celsius)
  - humid : pourcentage d'humidité relative, prenant des valeurs comprises entre 0 et 100.
  - jour : variable catégorielle indiquant le jour de la semaine et prenant des valeurs entre dimanche (1) et samedi
    (7).
  - fds: variable binaire valant zéro si la location est effectuée pendant une fin de semaine (samedi ou dimanche) et un sinon.

On considère les quatre modèles suivants pour expliquer nutilisateurs :

- modèle 4.4.1 : modèle de régression de Poisson avec la covariable fds.
- modèle 4.4.2: modèle de régression de Poisson, en incluant les covariables fds, humid et temp.
- modèle 4.4.3: modèle de régression binomiale négative incluant les covariables fds, humid et temp.
- modèle 4.4.4 : modèle de régression binomiale négative incluant les variables explicatives jour (catégorielle), humid et temp.
- (a) Est-ce que le modèle 4.4.1 représente une simplification adéquate du modèle 4.4.2? Justifiez votre réponse en faisant un test d'hypothèse adéquat.
- (b) Interprétez le coefficient estimé de l'ordonnée à l'origine et celui de la variable humid dans le modèle 4.4.2.
- (c) Quel modèle choisiriez-vous parmi les deux modèles 4.4.2 et 4.4.3? Justifiez adéquatement votre réponse en utilisant tous les critères suivants : (a) la déviance (b) le test du rapport de vraisemblance et (c) les critères d'information.
- (d) On suppose qu'on aimerait utiliser la variable jour à la place de la variable fds, comme variable explicative dans le modèle 4.4.4 Quelle serait la différence principale si on traitait la variable explicative jour comme entière plutôt que catégorielle? Indiquez laquelle de ces deux possibilités est plus logique dans ce contexte.
- (e) L'espérance du nombre d'utilisateur selon le modèle 4.4.4 est

$$\begin{split} \text{E (nutilisateurs)} &= \exp \left(\beta_0 + \beta_1 \text{temp} + \beta_2 \text{humid} + \beta_3 \mathbf{1}_{\text{jour}=2} + \beta_4 \mathbf{1}_{\text{jour}=3} \right. \\ &+ \beta_5 \mathbf{1}_{\text{jour}=4} + \beta_6 \mathbf{1}_{\text{jour}=5} + \beta_7 \mathbf{1}_{\text{jour}=6} + \beta_8 \mathbf{1}_{\text{jour}=7} \right). \end{split}$$

Écrivez l'hypothèse nulle du test comparant le modèle 4.4.3 au modèle 4.4.4 en fonction des paramètres  $\beta$  du modèle, ce faisant démontrant que les deux modèles sont emboîtés. Est-ce que le nombre d'utilisateurs change selon le jour de la semaine ou de fin de semaine?

4.5 Parties de soccer : Soit  $Y_{ij}$  (resp.  $Z_{ij}$ ) le score de l'équipe à domicile (resp. visiteurs) pour une partie de soccer

tandis que les moyennes ajustées sont continues.

 $page\ 2\ de\ 5$  Compilé le  $16/12/2020\ à\ 10:23$ 

opposant les équipes i et j. Maher (1982) a suggéré de modéliser les scores via

$$Y_{ij1} \sim \text{Po}\{\exp(\delta + \alpha_i + \beta_j)\}, \quad Y_{ij2} \sim \text{Po}\{\exp(\alpha_j + \beta_i)\}, \quad i \neq j; i, j \in \{1, ..., 20\},$$
 (E4.5.1)

où  $\alpha_i$  représente la puissance offensive de l'équipe i,  $\beta_j$  la puissance défensive de l'équipe j et  $\delta$  l'avantage du terrain commun à toutes les équipes qui jouent à domicile. Les points des deux équipes et de parties différentes sont supposés indépendants les uns des autres. La base de donnée soccer contient les résultats des parties de soccer pour la saison 2015 de la *English Premier Ligue* (EPL), avec les variables suivantes :

- buts : nombre de buts comptés durant la partie par equipe.
- equipe : variable catégorielle indiquant le nom de l'équipe qui a compté les buts.
- adversaire : variable catégorielle donnant le nom de l'adversaire.
- domicile: variable binaire, 1 si equipe joue à domicile, 0 sinon.

Note: les buts d'une même partie ne sont pas adjacents parce que la base de données est triée par domicile. Par exemple, la première partie oppose Manchester U. (1 but, ligne 1) à domicile à Tottenham (0 but, ligne 381).

(a) Un avantage du terrain  $\delta$  commun à toutes les équipes est logique pourvu que le nombre de buts comptés à domicile soient indépendants de ceux comptés à l'extérieur, c'est-à-dire en l'absence de terme d'interaction entre les pointages. Pour vérifier cette hypothèse, on agrège les pointages de chaque partie durant la saison et on construit un tableau de contingence à deux facteurs (Table 1) pour les points de l'équipe à domicile versus ceux de l'équipe adverse. Le fichier socceragg contient ce tableau de contingence en format long; à l'aide de ces données, testez l'hypothèse d'indépendance et concluez.

	visiteur								
domicile	0	1	2	3	4	5	6		
0	32	33	9	14	3	0	1		
1	37	41	28	11	3	1	0		
2	27	25	29	7	2	1	0		
3	18	15	10	5	2	0	0		
4	9	6	3	0	0	1	0		
5	0	4	0	0	0	0	0		
6	0	1	2	0	0	0	0		

TABLE 1 – Nombre d'occurrences de scores pour les parties de soccer de l'EPL

- (b) Ajustez le modèle de l'Equation (E4.5.1) et répondez aux questions suivantes :
  - i. À l'aide du modèle ajusté, donnez le nombre moyen de buts comptés par chaque équipe dans une partie opposant Manchester United (à domicile) et Liverpool.
  - ii. Rapportez et interprétez l'avantage du terrain estimé,  $\hat{\delta}$ .
  - iii. Testez si l'avantage du terrain  $\delta$  est significativement différent de zéro.
  - iv. La loi asymptotique de la statistique de déviance D est  $\chi^2_{n-p-1}$ . Cette approximation n'est valable que quand le nombre d'observations dans chaque groupe est grand, or seules 38 parties sont disputées par chaque équipe à domicile et à l'extérieur. On peut approximer plutôt la loi nulle de D par simulation en répétant  $B=10\,000$  fois les étapes suivantes :
    - A. générer de nouvelles données de loi Poisson du modèle ajusté,
    - B. ajuster la régression de Poisson donnée par l'Equation (E4.5.1) aux données simulées,
    - C. calculer la statistique de déviance.

Le Table 2 donne les quantiles empiriques des  $B=10\,000$  valeurs de déviance obtenues sur les données simulées. Commentez sur la qualité de l'ajustement sur la base de la statistique de déviance et du Table 2. Contrastez vos conclusions avec celles obtenues en utilisant l'approximation asymptotique  $\chi^2$  de la loi

 $page\ 3\ de\ 5$  Compilé le 16/12/2020 à 10:23

niveau	2.5%	5%	10%	25%	50%	75%	90%	95%	97.5%
quantile	760.53	770.33	782.30	803.41	826.25	849.92	871.23	885.74	897.44

TABLE 2 – Quantiles des statistiques de déviance simulées selon le modèle de Maher (1982)

nulle de la déviance.

(c) Maher a aussi suggéré des modèles plus complexes, dont un dans lequel la force offensive et défensive différait selon que l'équipe soit à domicile ou à l'extérieur, à savoir

$$Y_{ij1} \sim \text{Po}\{\exp(\alpha_i + \beta_j + \delta)\}, \quad Y_{ij2} \sim \text{Po}\{\exp(\gamma_j + \omega_i)\}, \quad i \neq j; i, j \in \{1, ..., 20\}$$
 (E4.5.2)

Est-ce que le modèle (E4.5.2) est significativement meilleur que le modèle (E4.5.1)?

- (d) Est-ce qu'un modèle de Poisson similaire serait adéquat pour le pointage d'une partie de basketball? Expliquez votre réponse. *Indice : quel est le nombre de points comptés en moyenne lors d'une partie?*
- 4.6 **Bush vs Gore**: L'élection présidentielle américaine de 2000 opposait Georges W. Bush (Républicain) et Albert A. Gore (Démocrate), ainsi qu'une quantité de candidats marginaux. La Floride a été remporté par Bush par une mince marge de 537 votes, ce qui en a fait l'état pivot déterminant le vainqueur de l'élection. Plusieurs analystes ont affirmé que les bulletins de vote de type papillon utilisés dans les quartiers pauvres du comté de Palm Beach ont mené à la confusion d'électeurs et ont dépossédé Al Gore de quelques milliers de voix qui ont été à un tiers candidat d'extrême droite, Patrick Buchanan (Réforme). Smith (2002) a analysé les résultats de l'élection par comté et s'est intéressé au décompte du comté de Palm Beach, dans lequel un nombre anormalement élevé d'électeurs (3407) exprimaient une préférence pour Buchanan.

Le but de cet exercice est de construire un modèle pour prédire le nombre moyen de votes pour Buchanan dans le comté de Palm Beach sur la base de ses résultats dans les autres comtés. Les données buchanan contiennent les variables suivantes pour chacun des 67 comtés de l'État de Florida:

- comte : nom du comté
- popn: population du comté en 1997.
- blanc : pourcentage de « blancs » [*sic*] en 1996 (selon le questionnaire du recensement; personnes ayant des origines européennes, nord-africaines ou moyen-orientales (définition du recensement).
- noir: pourcentage de « noirs » [*sic*] ou Afro-Américains (personnes ayant des origines d'Afrique sub-saharienne), en 1996.
- hisp: pourcentage d'hispaniques (groupe ethnique) en 1996.
- a65 : pourcentage de la population âgée de plus de 65 ans selon les estimés de population de 1996 et 1997.
- dsec: pourcentage de la population avec un diplôme d'études secondaires (recensement de 1990).
- coll: pourcentage de la population diplômée d'un collège (recensement de 1990).
- revenu : revenu moyen individuel en 1994.
- buch: nombre de votes pour Pat Buchanan.
- bush: nombre de votes pour Georges W. Bush.
- gore: nombre de votes pour Al Gore.
- totmb: nombre total de bulletins de vote, moins les votes pour Buchanan.
- (a) Calculez la proportion totale de votes obtenus pour Buchanan pour toute la Floride.
- (b) Produisez un graphique du pourcentage de votes obtenus par Buchanan, buch/(buch+totmb), versus ln(popn) et commentez.

**Excluez** les résultats de Palm Beach pour le reste de la question en remplaçant la valeur de buch par une valeur manquante.

(c) On considère d'abord un modèle de Poisson pour le pourcentage de votes obtenus par Buchanan, buch/totmb,

page 4 de 5 Compilé le 16/12/2020 à 10:23

en fonction de blanc, ln(hisp), a65, dsec, ln(coll), revenu.

- i. Expliquez l'utilité d'utiliser un terme de décalage dans ce problème.
- ii. Pourquoi est-ce que totmb est un meilleur choix de dénominateur que popn pour le taux d'appuis? Expliquez.
- iii. Est-ce que le modèle de régression de Poisson est approprié? Justifiez votre réponse.
- iv. Expliquez pourquoi, s'il y a des preuves de surdispersion, cela implique forcément qu'un modèle de régression binomiale est inadéquat. *Indice : quelle est la variance de la loi binomiale et comment cette dernière se compare à la loi Poisson pour un taux?*
- (d) Ajustez le même modèle, mais cette fois-ci avec une loi binomiale négative. Utilisez ce modèle pour prédire le nombre moyen de votes pour Buchanan dans le comté de Palm Beach. Commentez sur la différence entre le nombre de votes obtenus par Buchanan et cette prédiction.

 $page\ 5\ de\ 5$