Score d'escarre en réanimation

$Philippe\ MICHEL$

Contents

Protocole	1
Importation & mise en forme des variables	1
Facteurs de risque connus	1
Recherche de seuils	2
Régression logistique (préparatoire)	6
Sans pondération	
Avec pondération	7
Scores "habituels"	8

Protocole

Pour établir un score de gravté il faut disposer de variables toutes factorielles, idéalement binaires, sinon ordonnées avec peu de valeurs possibles. Ces variables seront toutes celles parraissant significatives avec un seuil assez élevé (p < 0.2 par ex.).

Ensuite, sur un premeir groupe de patients pris dns l'échantillon total (autour de 1/3) on recherche par régression logistique une formule simple. Ensite on teste cette frmule sur le reste de l'échantillon voire un pseudo échantillon beaucoup plus grand obtenu par bootstrap ou autre.

Importation & mise en forme des variables

On ne garde que les patients n'ayant pas d'escarre à l'admission.

Facteurs de risque connus

Pour mémoire les facteurs de risque d'escarre mis en évidence dans Pressure sont (en plus de l'IGS II):

- Sexe
- Alité 7 jours avant l'admission
- Poids
- Albumine
- CRP
- Ventilation
- Corticoïdes
- maladie neurologique
- Type de nutrition

Pour mémoire, en régression, les facteurs retrouvés sont :

- Poids > 90 Kg
- Corticoïdes
- Maladie neurologique

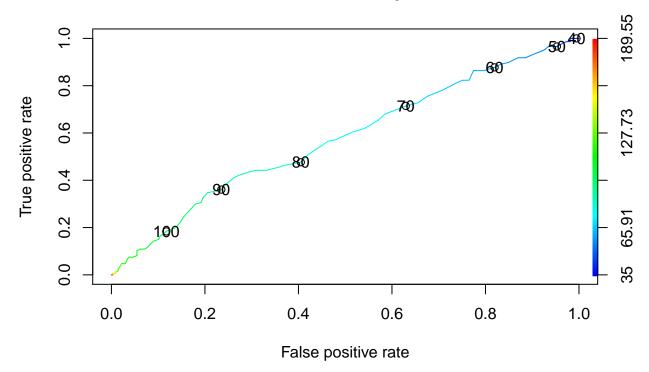
Recherche de seuils

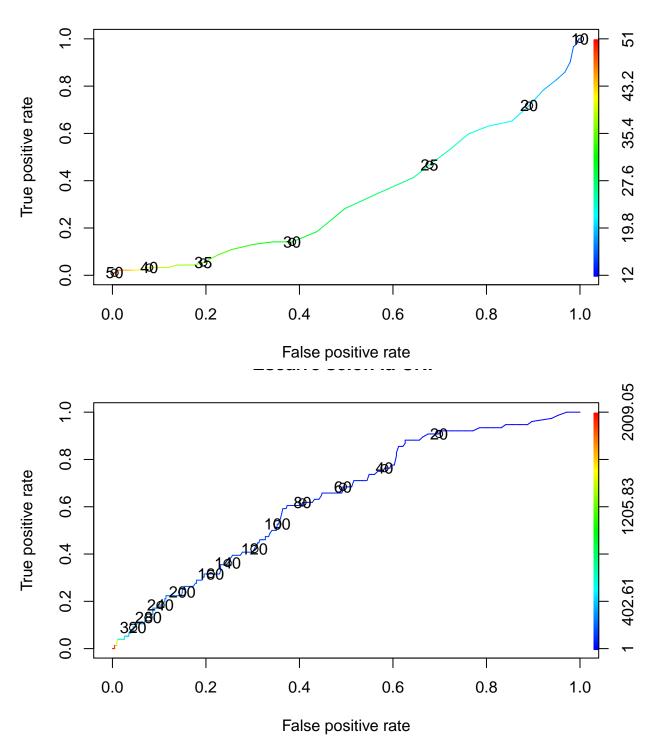
Pour les variables numériques (poids, albumine, CRP), on recherche un seuil * significatif * par les courbes de ROC.

Malheureusement ces trois variables ont des courbes ROC très plates sans seuil bien défini. Néanmoins des seuils un peu moins mauvais ont pu être trouvés :

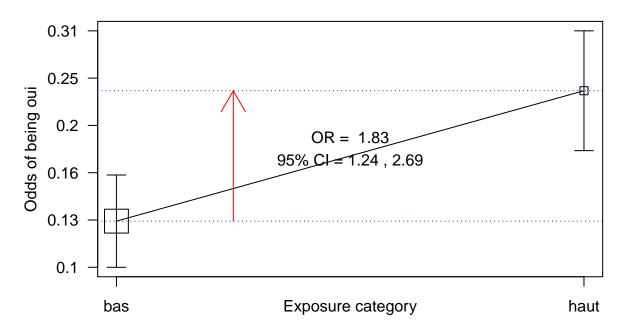
Poids: 90 KgAlbumine: 23CRP: 90

Lacaire acion le polua





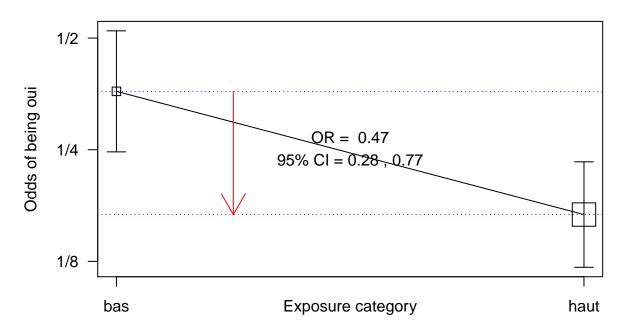
Ouus lalio livili piospective/A-sectioliai study



Exposure = \$, outcome = \$ Exposure = ttc, outcome = ttc

```
##
               ttc$poids
##
## ttc$escarrej
                 bas haut Total
                      224
##
          non
                 729
                            953
##
          oui
                  94
                       53
                            147
##
          Total 823
                      277
                          1100
##
## OR = 1.83
## Exact 95% CI = 1.24, 2.69
## Chi-squared = 10.65, 1 d.f., P value = 0.001
## Fisher's exact test (2-sided) P value = 0.002
```

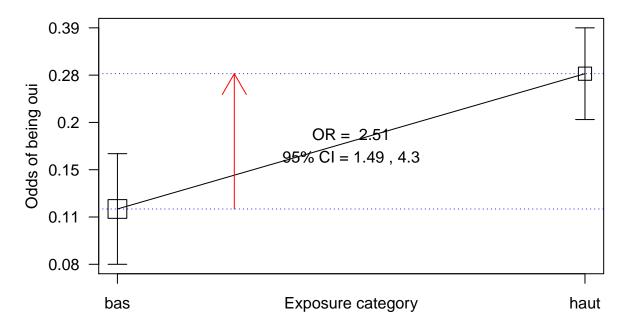
Ouus lalio livili piospective/A-sectioliai study



Exposure = \$, outcome = \$ Exposure = ttc, outcome = ttc

```
##
##
               ttc$albumine
## ttc$escarrej bas haut Total
##
          non
                103
                     329
                           432
##
          oui
                 37
                      55
                            92
##
          Total 140
                     384
                           524
##
## OR = 0.47
## Exact 95% CI = 0.28, 0.77
## Chi-squared = 10.39, 1 d.f., P value = 0.001
## Fisher's exact test (2-sided) P value = 0.002
```

ouus rano nom prospective/n-sectionai study



Exposure = \$, outcome = \$ Exposure = ttc, outcome = ttc

```
##
##
               ttc$crp
   ttc$escarrej bas haut Total
##
                      162
                            428
          non
                 266
##
                  30
                       46
                             76
          oui
##
          Total 296
                      208
                            504
##
## OR =
         2.52
## Exact 95% CI = 1.49, 4.3
## Chi-squared = 13.69, 1 d.f., P value = 0
## Fisher's exact test (2-sided) P value = 0
```

On dispose ainsi de variables factorielles simples, binaires pour tous les facteurs à étudier

Régression logistique (préparatoire)

Pour ces travaux préparatoires j'utilise tout l'échantillon. Le protocole complet ne sear utilisé que lorsqu'un score semblera être meilleur. On lance la régression sur les variables retenues.

Sans pondération

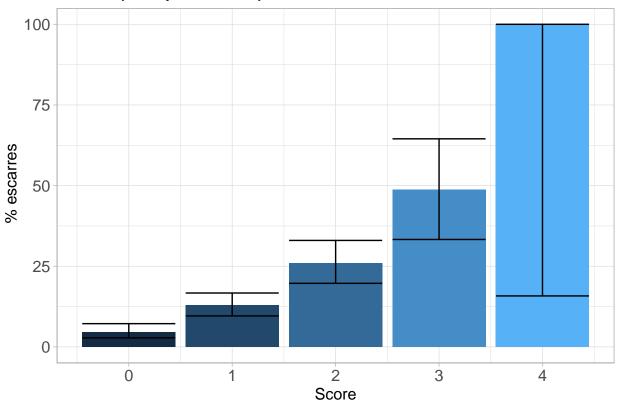
```
##
##
                           OR lower95ci upper95ci
                                                       Pr(>|Z|)
## alité.avantoui
                    1.6339184 0.7191463
                                          3.712304 0.2409632302
                    0.9938392 0.4525917
## sexeH
                                          2.182356 0.9877142044
## poidshaut
                    1.9957780 0.9013998
                                         4.418827 0.0883825700
## albuminehaut
                    0.5861868 0.2605712
                                          1.318699 0.1966372230
## crphaut
                    2.9949207 1.3831575
                                          6.484836 0.0053876879
## ventilationoui
                    1.6331787 0.5556340
                                         4.800414 0.3725487138
```

```
## corticoïdesoui 2.8577732 1.3239041 6.168776 0.0074802707
## déficit.neurooui 4.3943241 1.9180049 10.067797 0.0004657575
## nutritionper.os 0.4216763 0.1468089 1.211172 0.1086988832
```

Si on ne retint que les variables significatives on garde : alité avant, poids, cortico \ddot{i} des, déficit neurologique. En donnant le même poids à toute les variables on obtient un score simple à quatre items noté de 0 à 4.

score	n	risque	binf	bsup
0	390	4.6	2.8	7.2
1	373	12.9	9.6	16.7
2	181	26.0	19.7	33.0
3	43	48.8	33.3	64.5
4	2	100.0	15.8	100.0





Avec pondération

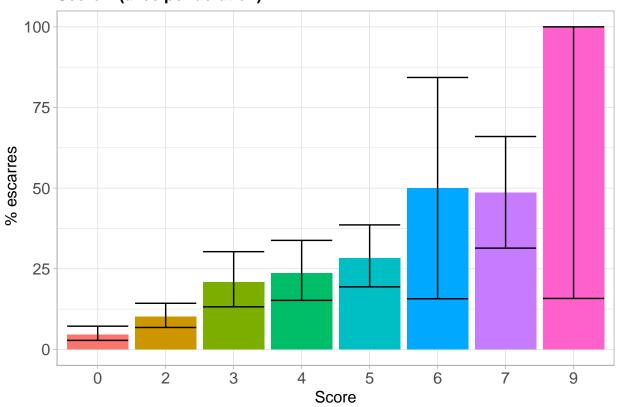
On applique une pondération basée sur les OD en gardant les mêmes items. On obtient donc alite avant x 2 + poids x 2 + corticïdes x 2 + deficit neuro x 3

Le plus grand nombre de niveaux rend la lecture moins nette, il faudra prévoir des regroupements de niveau.

score	n	risque	binf	bsup
0	390	4.6	2.8	7.2
2	277	10.1	6.8	14.3
3	96	20.8	13.2	30.3
4	89	23.6	15.2	33.8

score	n	risque	binf	bsup
5	92	28.3	19.4	38.6
6	8	50.0	15.7	84.3
7	35	48.6	31.4	66.0
9	2	100.0	15.8	100.0





Scores "habituels"

Pour avoir un point de comparaison, voici la prédiction obtenue dans PRESSURE par l'échelle habituelle du service.

n	risque	binf	bsup
99	0.0	0.0	3.7
298	3.7	1.9	6.5
378	9.3	6.5	12.6
387	26.9	22.5	31.6
	99 298 378	99 0.0 298 3.7 378 9.3	99 0.0 0.0 298 3.7 1.9 378 9.3 6.5

