# Score d'escarre en réanimation

## Philippe MICHEL

### 1er août 2019

### Table des matières

1	Protocole	-
2	Importation & mise en forme des variables	]
3	Facteurs de risque connus	
4	Recherche de seuils	
5	Régression logistique (préparatoire)	

### 1 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 unun pseudo échantillon beaucoup plus grand obtenu par bootstrap ou autre.

# 2 Importation & mise en forme des variables

# 3 Facteurs de risque connus

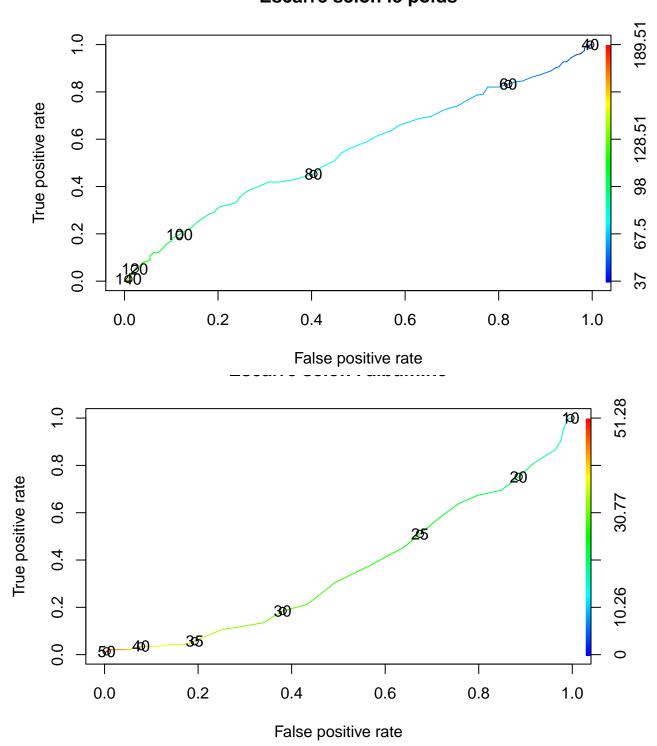
Pour mémoire les facteurs de risque d'escarre mis en évidence dans Pressure sont (en plus de l'IGS II) : - Sexe - Alité 7jours avant l'admission - Poids - Albumine - CRP - Ventilation - Corticoïdes - maladie neurologique - Type de nutrition

Pour mémoire, en régression, les facteurs retrouvés sont : - Poids > 90 Kg - Corticoïdes - Maladie neurologique

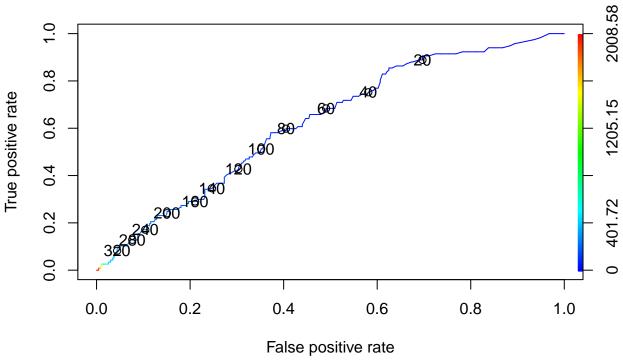
### 4 Recherche de seuils

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

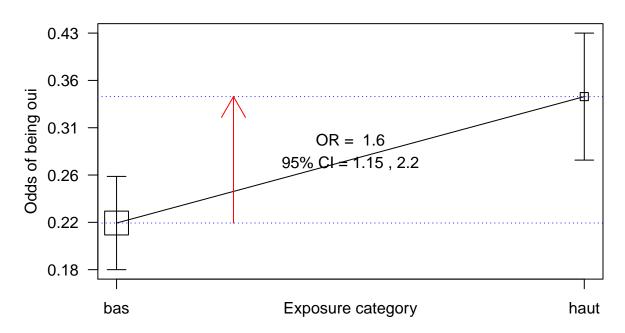
Malheureusement ces trois variables ont des courbes ROC très plates sans seuil bien défini. Néanmoins des seuils un peu moins mauvais ont pu être trouvés : - Poids : 90 Kg - Albumine : 23 - CRP : 90







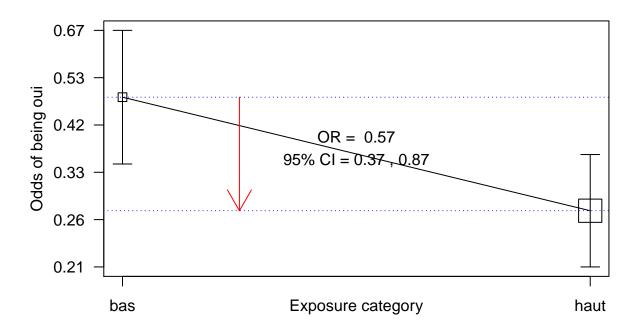
ouus rano nom prospective/A-sectional study



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

```
##
##
               ttc$poids
## ttc$escarrej
                 bas haut Total
##
                 729
                      224
                            953
          non
                            234
##
                       77
          oui
                 157
##
          Total
                 886
                      301
                           1187
##
## OR = 1.6
## Exact 95% CI = 1.15, 2.2
## Chi-squared = 8.77, 1 d.f., P value = 0.003
## Fisher's exact test (2-sided) P value = 0.004
```

#### σαμό ταμο ποιπ ρισορεσμέ*στ*η-οεσμοπαι όταμχ



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

```
##
##
               ttc$albumine
## ttc$escarrej bas haut Total
                            436
##
          non
                106
                     330
##
                 51
                      90
                            141
          oui
##
          Total 157
                     420
                            577
## OR = 0.57
## Exact 95% CI = 0.37, 0.87
## Chi-squared = 7.56, 1 d.f., P value = 0.006
## Fisher's exact test (2-sided) P value = 0.009
##
```

```
##
               ttc$crp
## ttc$escarrej bas haut Total
##
          non
                430
                       2
##
                            117
                117
                       0
          oni
##
          Total 547
                       2
                            549
##
## OR = 0
## Exact 95% CI = 0, 19.71
## Chi-squared = 0.54, 1 d.f., P value = 0.461
## Fisher's exact test (2-sided) P value = 1
```

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

## 5 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.

```
##
## Call:
## glm(formula = escarrej ~ alite.avant + sexe + poids + albumine +
##
      crp + vent + cort + mal_ad + nut, family = "binomial", data = ttc)
##
## Deviance Residuals:
      Min
                1Q
                    Median
                                 3Q
                                         Max
## -1.6602 -0.6990 -0.4860 -0.3398
                                      2.3390
##
## Coefficients:
##
                 Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
                  1.0860 0.5856
                                     1.854 0.06368
## (Intercept)
## alite.avantnon -0.8490
                             0.3223 -2.634 0.00844 **
## sexeH
                  0.1544
                             0.3294
                                      0.469 0.63937
## poidshaut
                  0.8057
                             0.3290
                                      2.449
                                             0.01433 *
                 -0.5346
                             0.3422 -1.563 0.11816
## albuminehaut
## crphaut
               -12.7034
                           882.7435 -0.014 0.98852
## ventnon
                 -0.2745
                           0.4030 -0.681 0.49584
                 -0.9583
                             0.3294 -2.909 0.00362 **
## cortnon
## mal_adnon
                 -0.9750
                             0.3502 -2.784 0.00537 **
## nutparentéral
                 -0.2246
                             0.4210 -0.534
                                             0.59363
## nutper os
                  -0.3173
                             0.3948 -0.804 0.42154
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
      Null deviance: 316.62 on 295 degrees of freedom
##
## Residual deviance: 276.41 on 285 degrees of freedom
    (963 observations deleted due to missingness)
## AIC: 298.41
```

##
## Number of Fisher Scoring iterations: 13

Si on ne retint que les variables significatives on garde : alité avant, poids, corticoïdes, 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	percent	binf	bsup		
0	7.7	5.3	10.7		
1	19.4	15.6	23.6		
2	35.4	28.9	42.3		
3	55.1	40.2	69.3		
4	100.0	15.8	100.0		

