## Régression logistique sur la survie de patients dans une unité de soins intensifs

**Perrine Warter** 

2024-12-04

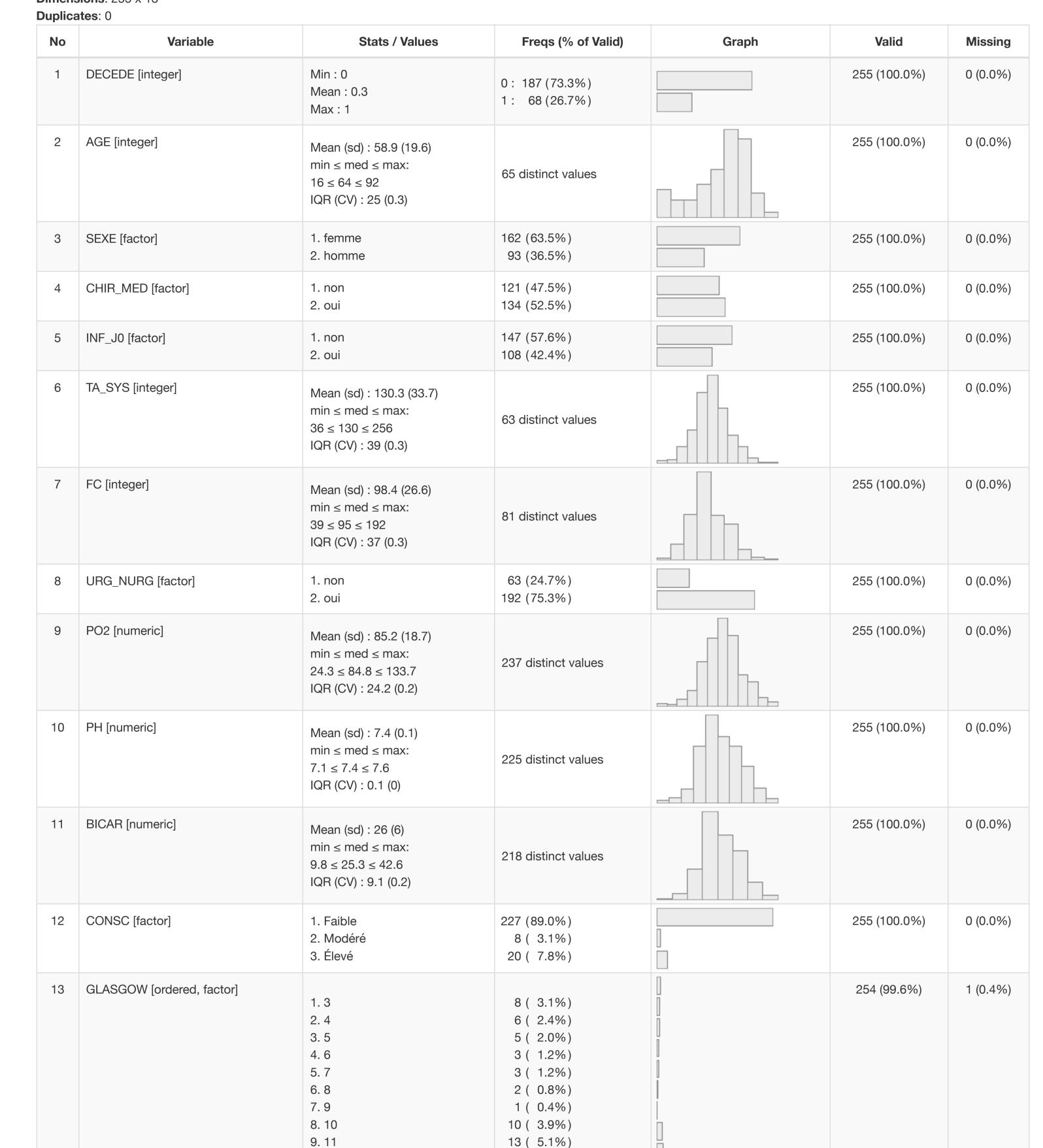
L'analyse porte sur la survie de patients admis dans une unité de soins intensifs. L'objectif est est de calculer la probabilité qu'un individu appartienne à la catégorie donnée (décès ou survie).

#### Statistique descriptive

# **Data Frame Summary**

icu

Dimensions: 255 x 13



29 (11.4%)

174 (68.5%)

10 25 40

Cette étude a inclus 255 patients, dont 68 (26,7%) sont décédés. L'âge moyen des patients est de 65 ans, avec une majorité de femmes (63,5%). Parmi eux, 121 n'ont pas eu recours à une intervention chirurgicale, et 108 (42,4%) présentaient une infection le jour de leur admission. Les

Generated by summarytools 1.0.1 (R version 4.3.2)

paramètres vitaux montrent une tension artérielle systolique moyenne de 130,3 mmHg, une fréquence cardiaque moyenne de 98,4 bpm et un pH sanguin moyen de 7,4. Sur les 255 patients, 75,3% ont été admis en urgence. L'état de conscience, évalué sur une échelle ordinale de 0 à 2, indique que la majorité des patients avaient un score à 0. De plus, 68,5% des patients ont obtenu un score de 13 à 15 sur l'échelle globale d'évaluation du degré de conscience. Lien entre les variables quantitatives

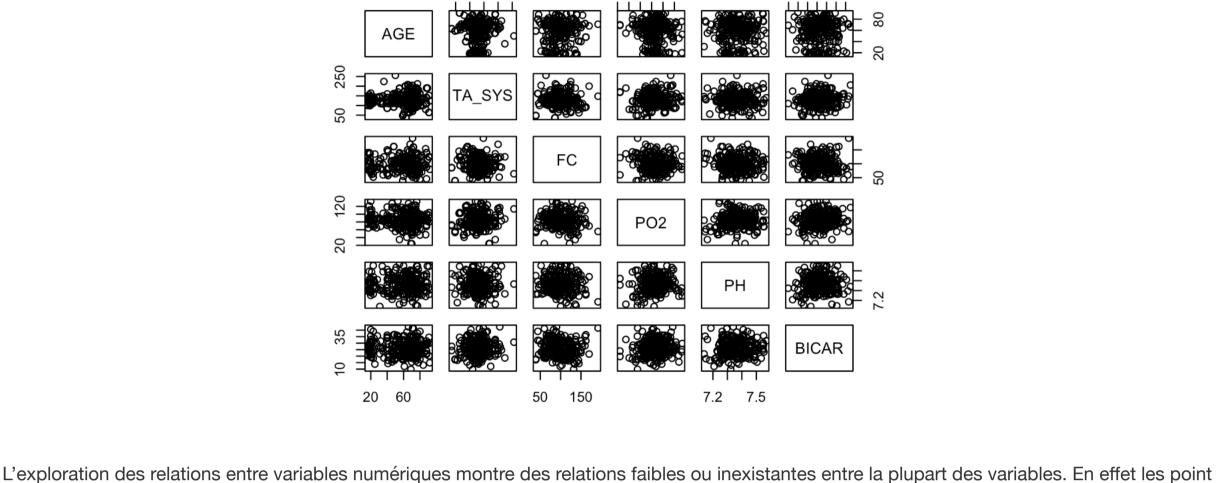
20

80

10. 12

[3 others]

### 200



## TA SYS  $0.0466 \quad 1.0000 \quad -0.0477 \quad 0.0709 \quad -0.0021 \quad 0.0967$  $0.0514 - 0.0477 \quad 1.0000 - 0.0764 - 0.0700 - 0.0900$ 

BICAR

```
## FC
 ## PO2
           -0.0710 0.0709 -0.0764 1.0000 0.0918 0.1189
            0.0160 - 0.0021 - 0.0700 \ 0.0918 \ 1.0000 \ 0.0428
 ## PH
 ## BICAR -0.0066 0.0967 -0.0900 0.1189 0.0428 1.0000
Ces résultats approuvent l'analyse ci-dessus. Aucune corrélation n'est présente entre les variables quantitatives.
Lien entre les variables qualitatives
```

Paires V de Cramer ## 1 SEXE vs CHIR MED 0.04683462

sont très dispersés, sans tendance claire. Afin de confirmer cette observation, nous réalisons le test de corrélation.

PO2

 $1.0000 \quad 0.0466 \quad 0.0514 \quad -0.0710 \quad 0.0160 \quad -0.0066$ 

#### SEXE vs URG NURG 0.11289250 SEXE\_vs\_CONSC 0.08240314

SEXE\_vs\_INF\_J0 0.02657494

AGE TA SYS

## AGE

```
SEXE_vs_GLASGOW 0.19540666
 ## 6
          CHIR_MED_vs_INF_J0 0.20269121
       CHIR_MED_vs_URG_NURG 0.52611859
           CHIR MED vs CONSC 0.13488734
         CHIR_MED_vs_GLASGOW 0.24617605
 ## 10
          INF J0 vs URG NURG 0.17816798
 ## 11
             INF_J0_vs_CONSC 0.13072851
 ## 12
           INF J0 vs GLASGOW 0.26490557
 ## 13
           URG_NURG_vs_CONSC 0.16728011
 ## 14 URG_NURG_vs_GLASGOW 0.23869285
 ## 15
            CONSC_vs_GLASGOW 1.00000000
La fonction de Cramer permet d'évaluer l'association entre des variables qualitatives. Les résultats montrent une forte relation entre l'admission
en urgences et le recours à la chirurgie. Une infection sévère ou mal contrôlée touche d'avantages les personnes dans un état critique et peut
conduire à une situation nécessitant une admission urgente, enfin les admissions en urgence concernent plus souvent des patients dans un état
critique ou grave. Les autres variables qualitatives montrent des associations très faibles entre elles
```

Lien entre les variables qualitatives et la variable dépendante Variable **Cramers** SEXE 0.0221079

#### CHIR\_MED 0.2083729

CHIR\_MEDoui

INF\_J0oui

probabilité de décès pour cet individu avec les caractéristiques spécifiées est d'environ 1.18%.

Estimer le modèle complet et évaluer la significacité de chaque coefficient.									
Ce test nous permet de mieux comprendre nos variables qualitatives afin de mieux les analyser. Nous observons que l'état de conscience et le score évaluant le degré de conscience sont également fortement associés à la variable décès. Nous allons donc pouvoir catégoriser ces 2 variables.									
	GLASGOW	0.4997562							
	CONSC	0.4738193							
	URG_NURG	0.2631807							
	INF_J0	0.1471663							

23.205 1.349 0.1773 (Intercept) AGE 0.048 0.012 4.035 0.0001 SEXEhomme -0.292 0.405 -0.722 0.4704

Coefficient

-0.449

-0.284

Standard

0.461

0.420

Z value P value

-0.677

0.3304

0.4982

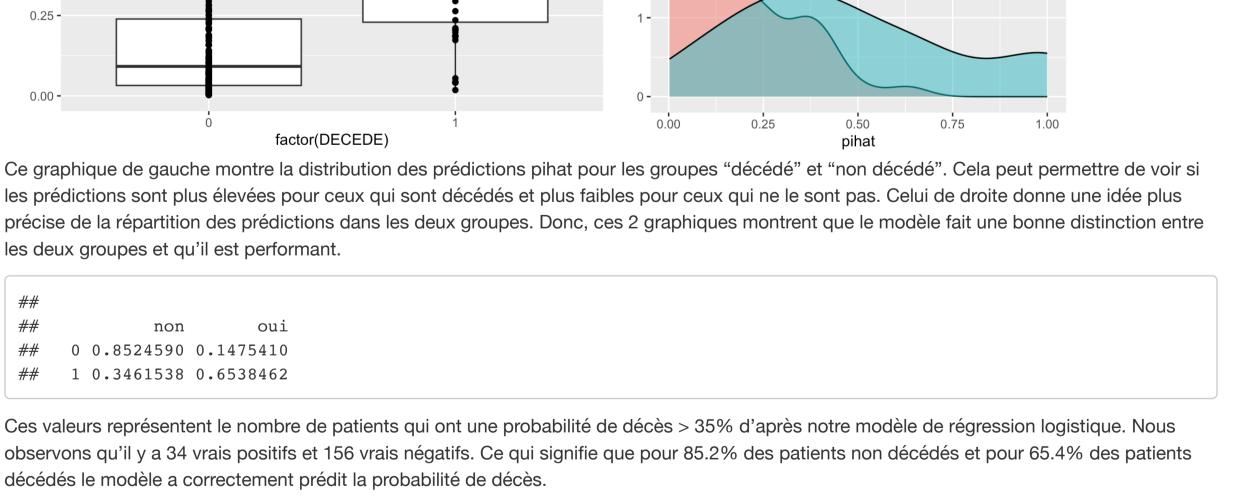
sur une variable qui a un impact direct sur la variable décès. Prédictions de la variable décès. ## [1] 0.01181981 0.37649464 0.07213069 0.18979242 0.35099616 0.41092058 Ce tableau représente la probabilité estimée de l'événement d'intérêt c'est à dire la probabilité de décès. Par exemple pour le patient 1, la

décès. Cela signifie que l'état de conscience pourrait avoir un effet indirect sur le décès. L'hypothèse est donc que l'état de conscience à un effet

modèle sans variables. À la différence de notre test précédent, nous observons que l'état de conscience à un effet significatif sur la variable

#### 1.00 -0.75 -





Selection automatique des variables du modèle La sélection des variables est : DECEDE ~ AGE + TA\_SYS + URG\_NURG + PH + CONSC En utilisant le critère d'information d'Akaike (AIC) cela simplifie le modèle en supprimant les variables non significative pour obtenir un modèle

plus parcimonieux. Ainsi, le modèle ajusté contient l'âge, la tension artérielle systolique, l'admission en urgences, le score évaluant l'état du

#### O homme CHIR\_MED non oui

patient et l'état de conscience.

femme

non

AGE

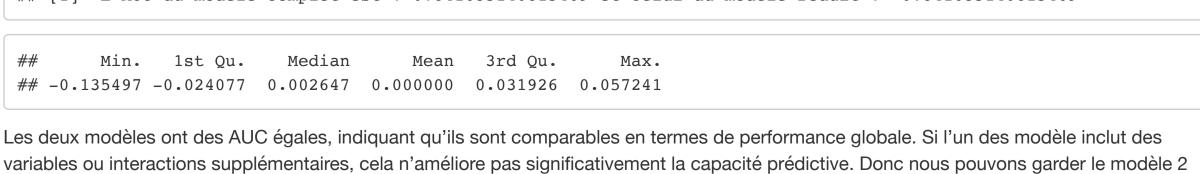
SEXE

FC

Ó non INF\_J0 oui TA SYS



#### Prédictions du modèle ajusté ## [1] "L'AUC du modèle complet est : 0.841635140815469 et celui du modèle réduit : 0.841635140815469"



(modèle simplifié). Validation croisée : entrainement du modèle

#### pihat2 pihattest pihat ## 1 0.006354070 0.04379226 0.02884434

	##	5	0.0	675	09146	0.064862	31	0.11447684		
	##	6	0.0	097	21446	0.044759	39	0.03003198		
En divisant nos données en deux groupes (groupe d'entrair										
prédire la variable cible (décès) en fonction des autres varia										

## 2 0.013815600 0.04596269 0.04377114 ## 3 0.084628554 0.07227690 0.04128715 ## 4 0.185713329 0.13399200 0.15419065

nement et groupe de test) nous pouvons entrainer notre modèle afin qu'il puisse ables de l'ensemble d'entraînement. Une fois le modèle entrainé, nous pouvons voir sa capacité à généraliser et à prédire. Ici, nous voyons que nous obtenons des valeurs de prédictions très proches entre les prédictions du modèlecalculer auparavant et les nouvelles prédictions (pihattest) réalisé par la validation croisée.

# précis et prédits bien les données.

Conclusion Cette étude a permis d'examiner les facteurs de risque associés au décès des patients admis en unité de soins intensifs. En utilisant des techniques d'analyse statistique, telles que la régression logistique, nous avons pu identifier les variables les plus influentes dans la prédiction du risque de décès. L'analyse des variables a révélé que des facteurs cliniques tels que l'âge, la tension artérielle systolique et l'admission en

urgence jouent un rôle crucial dans le pronostic des patients en soins intensifs. Les patients âgés, nécessitant une admission en urgence,

présentent un risque significativement plus élevé de décéder. Cependant, une tension artérielle systolique élevée diminue fortement ce risque.

Enfin, ce modèle n'a que 12 valeurs dont les résidus sont supérieurs à 1,9 parmis les 255 patients. Nous pouvons en conclure que ce modèle est