

Expert ou machine ? Les deux !

scorelab

Votre expert en Data Science et Machine Learning

Finance, industrie, banque, santé, e-commerce, transport...
Libérez la valeur de vos données grâce à nos solutions sur mesure.



Who we are

scorelab



Guillaume Forcade

CEO & Co-founder



Jean-Baptiste
Pautrizel

PhD Physics &
Co-founder



Adrien Todeschini

PhD Stat ML & Chief
Data scientist



Kévin Baudin

MSc. Stat Finance &
Data scientist



Wassek Al Chahid

Full stack developer

What we do

scorelab



Credit scoring

Recommender systems

Betting fraud detection

Traffic prediction

Advertising targeting

Genomics meta-analysis



Buy/Sell signals

Algo trading

Technical/fundamental analysis

Commodities



GlobalWineScore.com

Noodle.vote

NIPS / ICML

What we use

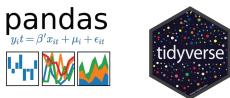
scorelab

Data Engineering

Data collection and storage



Data transformation



Data visualization



Machine Learning and Statistics

Supervised learning: classifiers, regressors
Unsupervised learning: dimensionality reduction, clustering
Trees and ensemble methods
Topic modeling
Latent factor models
Matrix factorization
Bayesian inference
Probabilistic programming
Non parametric statistics
Missing data imputation
Decision theory
Monte-Carlo simulation
Score aggregation



Programming

Languages and tools



Web development



Cloud computing



Search a wine

Rankings

Critics

Primeurs

Blog

Login

English 한국어



One single score, aggregated from critics.

Color: Red ▾

Score GWS 70 - 100

Country (optional): Choose a country ▾

Show Wine Ratings

LATEST GWS RANKINGS

Global Wine Score combines over 350,000 professional ratings into more than 26,000 Global Wine Scores for wines around the world.

Use Global Wine Score to search for your favorite wines or discover the best wines from new regions.

99.82

98.21

97.34

, 97.13

TOP AUSTRALIAN REDS 2013

1. Torbreck, Runrig Shiraz - Viognier, Barossa Valley 96.64
2. Vasse Felix, Tom Cullity, Margaret River 95.69
3. Hentley Farm, Clos Otto Shiraz, Barossa Valley 95.10
4. Clonakilla, Shiraz - Viognier, Canberra District 95.01
5. Torbreck, The Factor Shiraz, Barossa Valley 94.58

TOP RHONE REDS 2015

1. E. Guigal, La Turque, Cote Rotie 98.51
2. Paul Jaboulet Aine, La Chapelle, Hermitage 98.48
3. E. Guigal, La Mouline, Cote Rotie 98.40
4. Domaine Jamet, Cote Brune, Cote Rotie 98.30
5. Domaine Auguste Clape, Cornas 98.20

TOP ARGENTINE REDS 2012

1. Bodega Aleanna, Gran Enemigo Gualtallary' Cabernet Franc, Tupungato
2. Catena Zapata, Malbec Argentino, Valle De Uco
3. Bodega Aleanna, Gran Enemigo', Mendoza
4. Catena Zapata, Nicolas Catena Zapata', Mendoza
5. Terrazas De Los Andes, 'Cheval Des Andes'

Aide

NAME
Chateau Beau-Sejour Becot, Saint Emilion Grand Cru, 2015

COUNTRY France	APPELLATION Saint Emilion Grand Cru	COLOR Red
-------------------	--	--------------

GLOBAL WINE SCORE
93.68 /100 ↘

Updated: April 1, 2018 Share ▾

GWS CALCULATION BASED ON
19 Wine Critics

CONFIDENCE INDEX
A+ ⓘ

STATISTICS

RANKING	WINE	SCORE
16.	Chateau Canon La Gaffeliere, Saint Emilion Grand Cru	94.08
17.	Chateau Beau-Sejour Becot, Saint Emilion Grand Cru	93.68
18.	Chateau Pavie Macquin, Saint Emilion Grand Cru	93.56
19.	Chateau La Gaffeliere, Saint Emilion Grand Cru	93.54
20.	Chateau Trottevieille, Saint Emilion Grand Cru	93.49
21.	Chateau Pavie-Decesse, Saint Emilion Grand Cru	93.48
22.	Chateau Ausone, La Chapelle D'Ausone, Saint Emilion Grand Cru	93.17
23.	Chateau Bellevue Mondotte, Saint Emilion Grand Cru	92.83

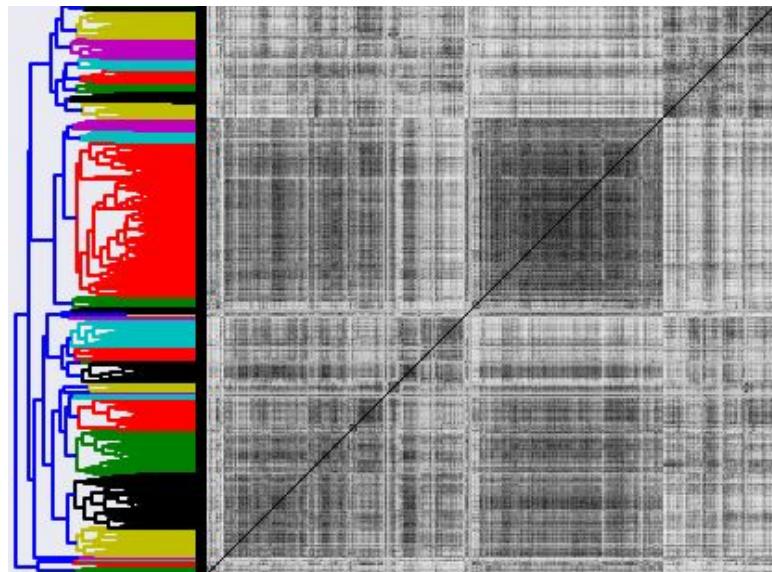
cellar TRACKER CT 93.6 ⓘ
11 user reviews

SCORE BY VINTAGE

GWS EVOLUTION

Genomics Meta-analysis

scorelab



[Back to search history](#)

Home > Bourgogne > Morgon > Domaine Louis Tête - Morgon Les Charmeuses 2016



DOMAINE LOUIS TÊTE - MORGON LES CHARMEUSES 2016

Domaine Louis Tête - Morgon - Red

8.2 € VAT incl.

Description: "Minéral, Boisé, Fruité"

Quantity 75 cl bottles

Add to cart

Inspired by your browsing history



Château Cantemerle - Les Allées de Cantemerle 2011
Haut-Médoc

13.6 €



Château de Briante 2015
Brouilly

7.5 €



Les Vignerons de Tautavel - Le Cirque - Rouge 2014
IGP Côtes Catalanes

6.0 €



M. Chapoutier - Les Meysonniers 2015
Crozes-Hermitage

14.65 €



Château de Lastours - Arnaud de Berre 2013
Corbières

9.0 €

You viewed

- Domaine Louis Tête - Morgon Les Charmeuses 2016
Morgon 8 €
- Charles Joguet - Cuvée de la Cure 2011 Chinon 16 €
- Domaine Louis Tête - Côte de Brouilly 2014 Côte de Brouilly 8 €
- La Fleur de Boüard 2011 Lalande de Pomerol 28 €

Cart

- Charles Joguet - Cuvée de la Cure 2011 Chinon 16 €
- Domaine Louis Tête - Côte de Brouilly 2014 Côte de Brouilly 8 €
- Domaine Louis Tête - Morgon Les Charmeuses 2016 Morgon 8 €

Past orders

 ID: 66675 35 y/o 13 orders

- Domaine Roque Sestiere - A l'Oree des Pins 2014 Corbières 7 €
- Trapiche Melodias 2015 Mendoza 10 €
- G de Chateau Guiraud 2016 BIO Bordeaux Sec 7 €
- Boutinot - Domaine de Vedilhan 2015 Vin de Pays d'Oc 7 €
- Boutinot - La Lisse Soie d'Ivoire 2015 Vin de Pays de l'Aude 7 €
- Neipperg Collection Rouge 2010 Bordeaux 7 €
- Les Jamelles - Merlot 2015 Vin de Pays d'Oc 5 €
- Chateau Coudray Montpensier - Tradition 2015 Chinon 6 €
- Maison Tardieu Laurent - Les Grandes Bastides Cotes du Rhone rouge 2014 Cotes-du-Rhone 7 €
- Decugnano Dei Barbi - Villa Barbi Rosso 2014 Ombrie 8 €
- Domaine Coudoulis - Evidence 2016 Lirac 8 €
- Domaine Louis Tete - Cote de Brouilly 2014 Cote-de-Brouilly 8 €

Nips17.ml

scorelab

Register

Which topics are you interested in?

- ✓ Optimization
- ✓ Theory
- ✓ Deep Learning
- ✓ RNNs
- ✓ Reinforcement Learning
- ✓ Supervised Learning
- ✓ Graphs
- ✓ Matrices

Schedule

Mon	Tue	Wed	Thu	Fri	Sat
09:00 AM	10:20 AM	01:50 PM	02:50 PM	06:30 PM	
02:50 PM - 03:05 PM • Hall A					
Oral					
ELF: An Extensive, Lightweight a...					
Yuandong Tian, Qucheng Gong, W...					
02:50 PM - 03:05 PM • Hall C					
Oral					
The Marginal Value of Adaptive G...					
Ashia C Wilson, Becca Roelofs, Mit...					
03:05 PM - 03:20 PM • Hall A					
Oral					
Imagination-Augmented Agents f...					
Seb Racanière, Theophane Weber, ...					
03:05 PM - 03:20 PM • Hall C					
Oral					
Can Decentralized Algorithms Ou...					
Xiangru Lian, Ce Zhang, Huan Zha...					
03:20 PM - 03:50 PM • Hall A					
Spotlight					
Reinforcement Learning, Deep Le...					
03:20 PM - 03:50 PM • Hall C					
Spotlight					
Optimization					

Library

Algo Representation

Hunt For The Unique, Stable, Sparse And Fast Feature Learning On Graphs
Saurabh Verma, Zhi-Li Zhang

BOOKMARK LIKE

Algo CollabFiltering

Mixture-Rank Matrix Approximation for Collaborative Filtering
Dongsheng Li, Kehan Chen, Wei Liu, Tun Lu, Ning Gu, Stephen Chu

BOOKMARK LIKE

Applied RecSys

Scalable Demand-Aware Recommendation

Explore

Theory Complexity RECOMMENDED

Near Optimal Sketching of Low-Rank Tensor Regression
Xingguo Li, Jarvis Haupt, David Woodruff

X DISMISS BOOKMARK LIKE

Algo Regression RECOMMENDED

A Unified Approach to Interpreting Model Predictions
Scott M Lundberg, Su-In Lee

X DISMISS BOOKMARK LIKE

Algo Sparsity CompressSensing RECOMMENDED

Parametric Simplex Method for Sparse Learning
Haotian Pang, Han Liu, Robert J Vanderbei, Tuo Zhao

X DISMISS BOOKMARK LIKE

Doodle for Notation

Evaluate and rate any contest in an easy manner.
In a few simple steps create your **Pitch Contest.**

[Create a contest](#)

How it works



1. Create a contest

In 2 clicks, create a secured contest and set your preferences.



2. Define items and criteria

Declare unlimited candidates or items and their evaluation criteria.



3. Invite participants to vote

Share your Noodle with your friends, colleagues or strangers!



4. And the winner is...

Once the votes are in, see the result! Share the outcome on social networks.



Overview

Welcome, Adrien

Evaluate all the items of *Soutenances de stage 2018*. If you prefer you can instead evaluate by criteria.

ITEMS	CRITERIA
<input type="radio"/> Yang	>
<input type="radio"/> Kevin	>
<input type="radio"/> Lauren	>
<input type="radio"/> Wassek	>
<input type="radio"/> Mirko	>
<input type="radio"/> Phi	>

[Edit the contest](#)



Lauren



Oral

4



Diapos

4



Respect du temps

5



Questions

3



Rapport

5



Good job!

Rate next item

Back to overview

Soutenances de stage 2018 results

1 voter | created 2018-12-04

[Share](#)

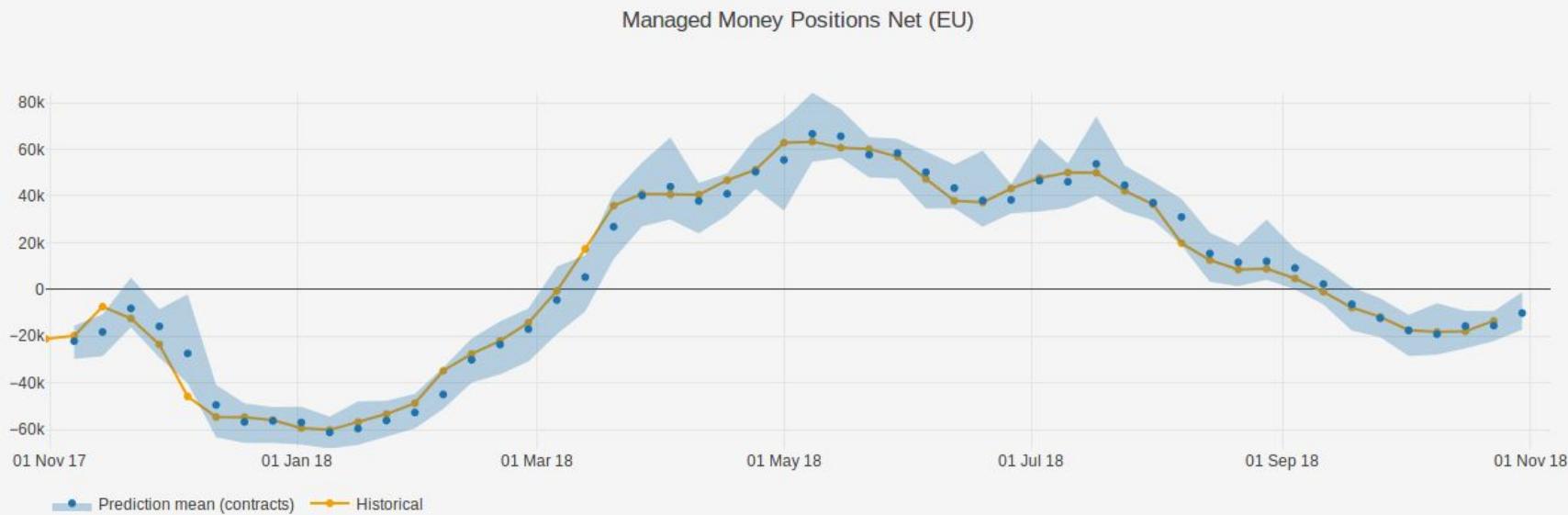
Name	Rank	Score
💡 Lauren	1	4.33
👤 Kevin	2	4.0
🔥 Wassek	3	4.0
Phi	4	3.83
Mirko	5	3.5
Yang	6	3.0

[Back to overview](#)

Market predictions

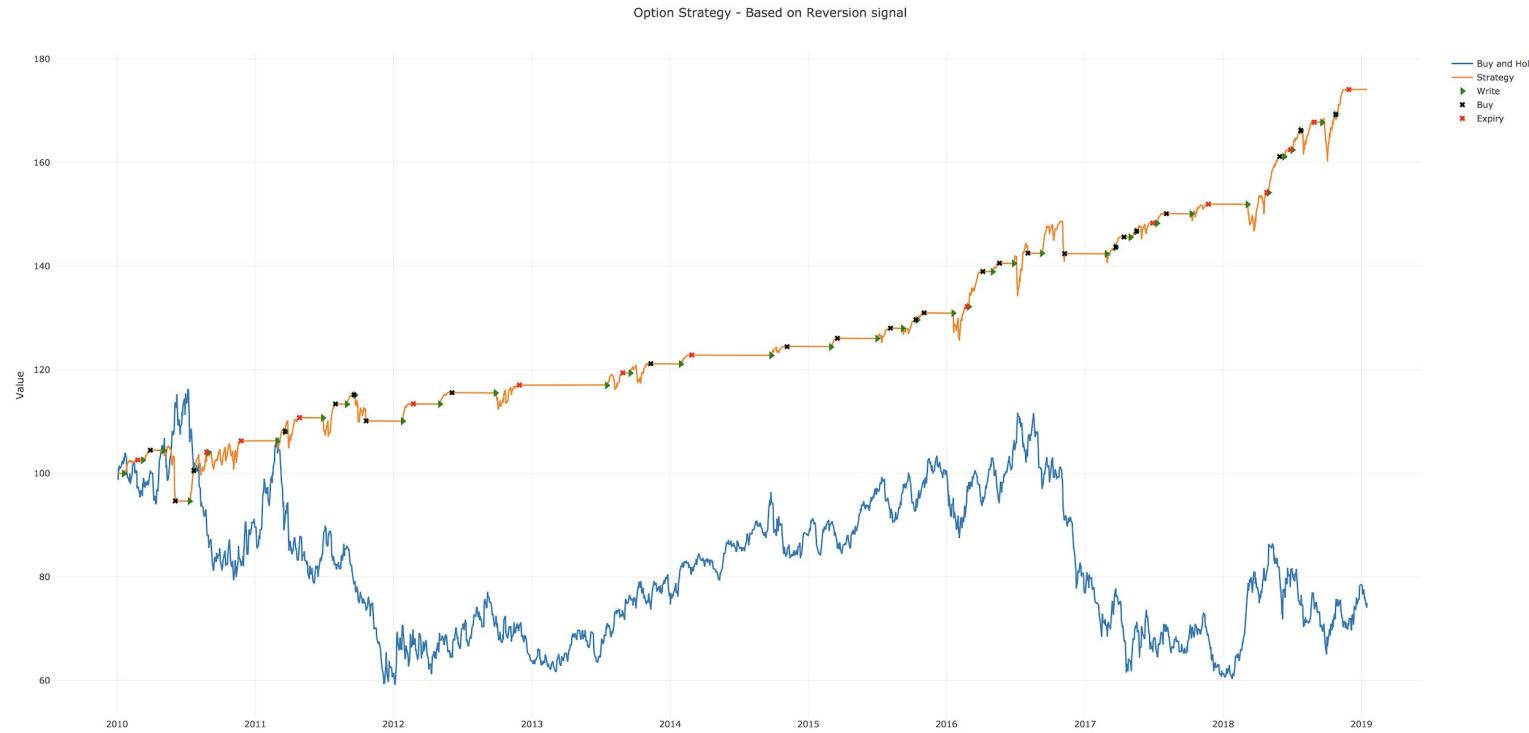
scorelab

Managed Money Positions Net (Europe)



Algo Trading

scorelab



scorelab

Preacor.fr

Votre accord en un temps record

Renseignez votre situation en seulement trois minutes afin de calculer votre pourcentage de chances d'obtenir un prêt immobilier.

[Commencer la simulation >](#)

Vous avez déjà un compte ? [Connectez-vous](#)



- État civil
- Revenus
- Comportement bancaire
- Charges & Patrimoine
- Plan de financement
- Résultat

Résultats



Vous avez obtenu un score de 83%

Votre projet ne semble présenter aucune difficulté particulière.

Mon projet immobilier

Prix du bien

300000  €

22500  €

Prix des travaux

60000  €

0  €

Frais divers

0  €

Prix du projet immobilier

382500  €

Etat Civil

scorelab

Projet

Résidence principale :

5 

Pourcentage d'endettement

Résidence secondaire :

2 

0 - 20 % :

30 

Achat locatif :

2 

20 - 25 % :

15 

Mixte: locatif et principal :

3 

25 - 30 % :

10 

Autre :

0 

30 - 33 % :

0 

Actuellement vous êtes

Propriétaire de votre résidence principale :

5 

33 - 38 % :

-10 

Locataire :

2 

38-50 :

-100 

Hébergé à titre gratuit :

1 

50-100 :

-200 

Logement de fonction :

1 

>100 :

-500 

Autre :

0 

Data

scorelab

~8 ans d'historique, ~35000 dossiers, ~70 colonnes

Dossier

numero_dossier
date_creation
etape_dossier
nb_emp

Revenus

revenu_alloc
revenu_mensuel
catpro
type_contrat
employeur
anciennete_job

Crédits

nb_prets_immo
crd_prets_immo
mensu_prets_immo
nb_prets_conso
crd_prets_conso
mensu_prets_conso

Charges

charge_pension
charge_imposts
charge_loyer
charge_garde_enfants
charge_autre
charge_autre_nature

(Co)Emprunteur

cp, ville
naissance
isproprio, isloc, isheberge
situ
nbenfants
banque
anciennete_banque

Patrimoine

mnt_epargne
nb_biens
valeur_biens
revenu_biens

Projet

cp_bien_projet
ville_bien_projet
surface_bien_projet
terrain_bien_projet
usage_projet
isprimoaccedant

Financement

mnt_terrain
mnt_logement
mnt_travaux
mnt_frais_agence
mnt_frais_notaire
honos_courtier
mnt_apport
mnt_finance
banque_pret
nb_prets_differe_partiel
duree_mois_financement
refus_motif

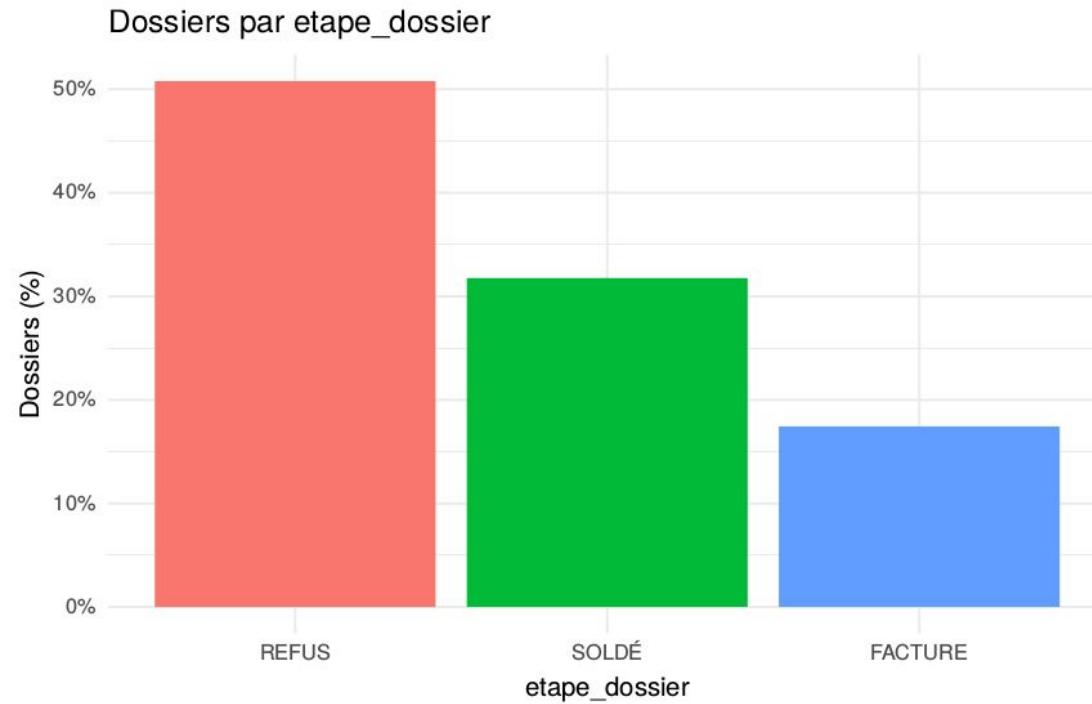
Variables absentes

scorelab

- Type profession libérale
- Comportement bancaire : solde moyen, découverts
- Taille de l'entreprise
- Liasses fiscales entrepreneurs
- Faire appel à un constructeur
- Assurance dommage ouvrage

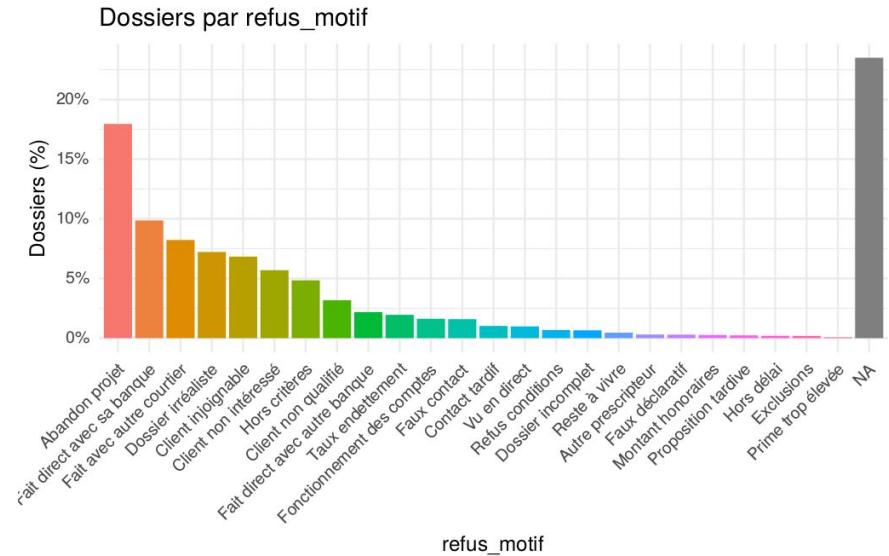
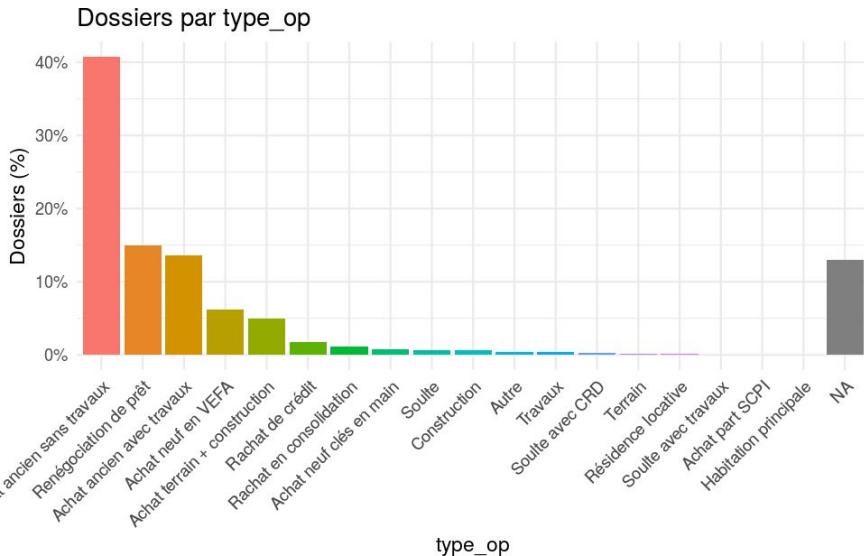
Variable à prédire

scorelab



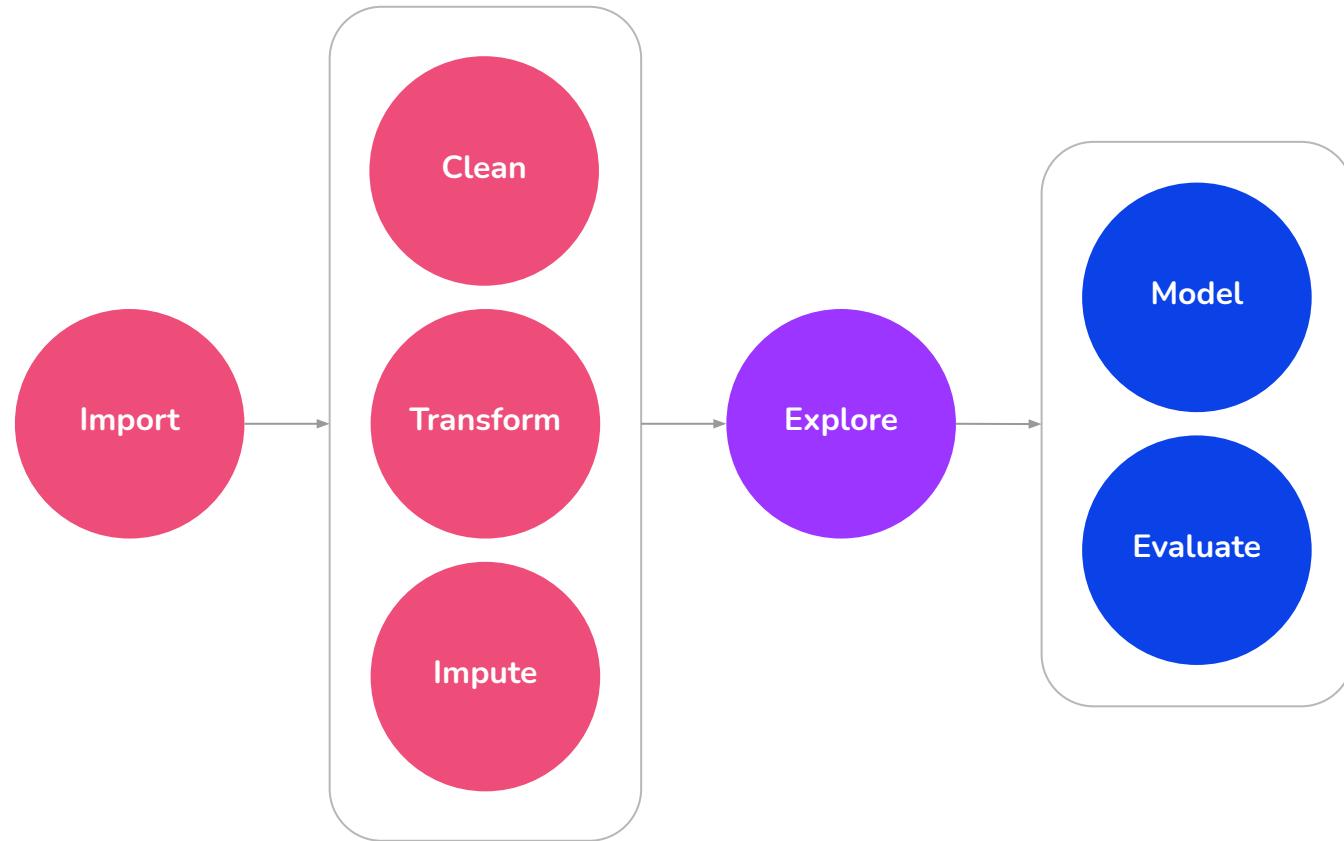
Filtrage des cas pertinents

- type_op = Achat ancien avec travaux, Achat ancien sans travaux, Achat neuf clés en main, Achat neuf en VEFA, Achat terrain + construction
- refus_motif = Fonctionnement des comptes, Taux endettement, Reste à vivre, Hors critères, Prime trop élevée
- On obtient **~13000 dossiers, ~8% de refus** (Déséquilibre)



Pipeline

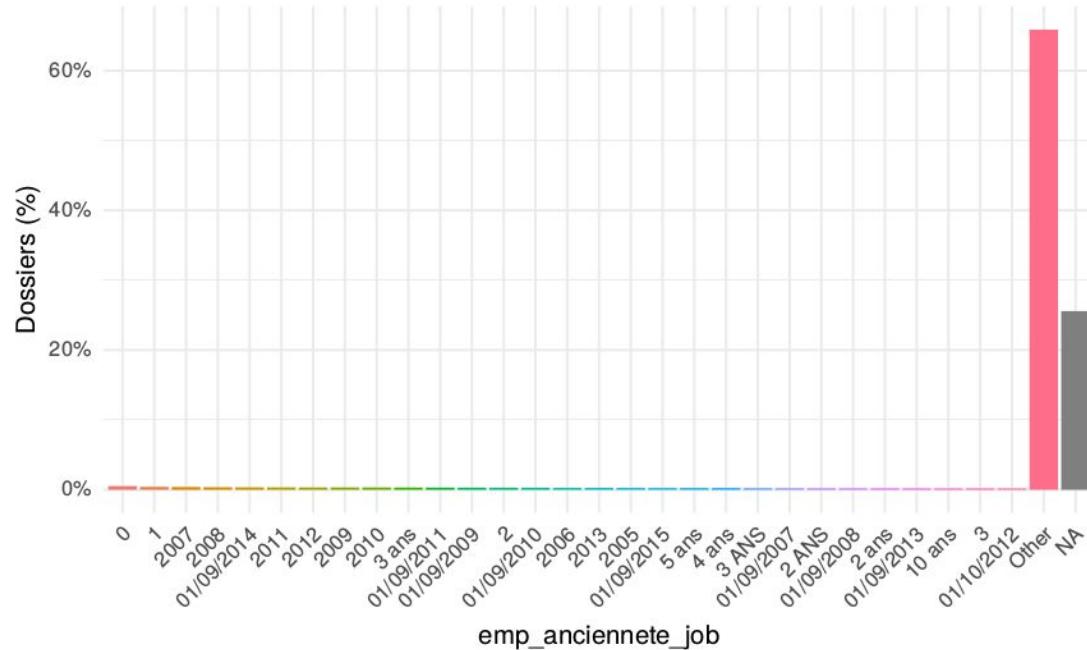
scorelab



Nettoyage

scorelab

Dossiers par emp_anciennete_job

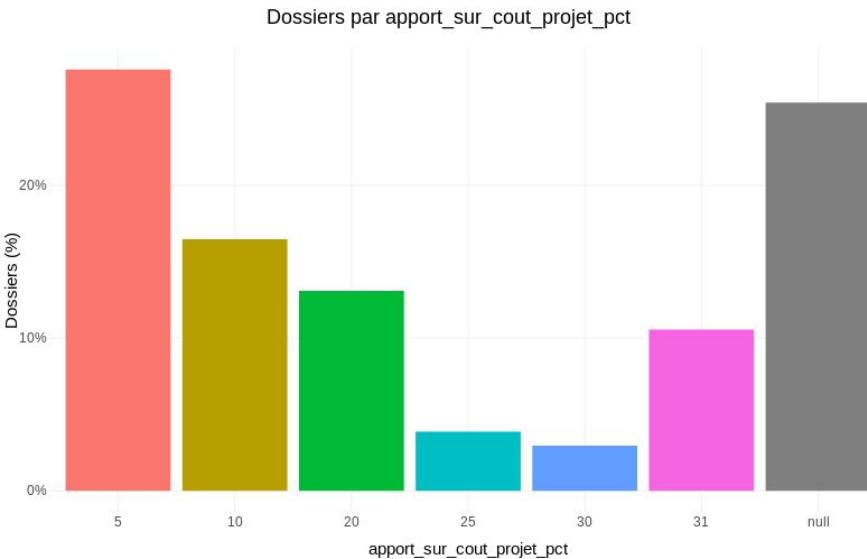


Transformation

scorelab

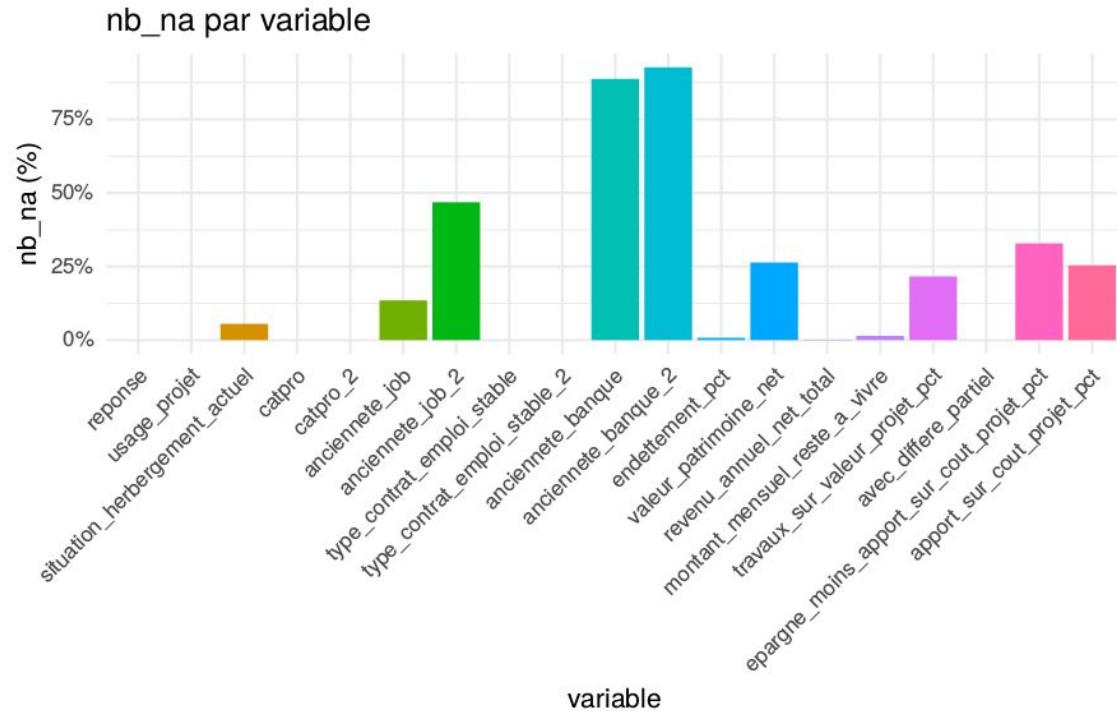
Feature engineering

- Pourcentage d'endettement
- Reste à vivre par personne
- Valeur patrimoine net
- Revenu annuel net total
- Pourcentage des travaux sur prix du bien
- Pourcentage d'apport sur coût du projet
- Epargne après opération sur coût du projet



Imputation

scorelab



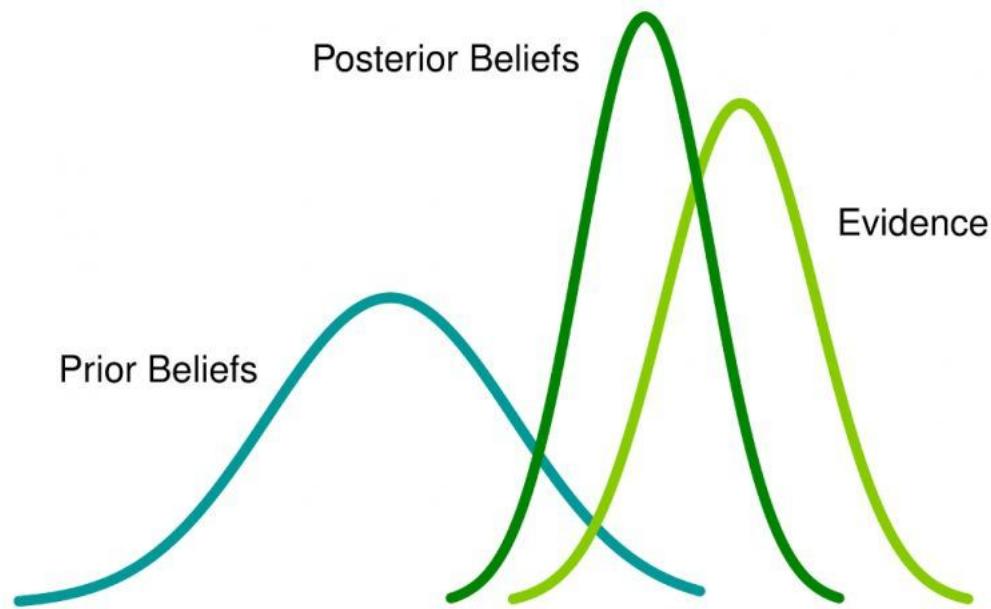
Problèmes rencontrés

scorelab

- Dossiers non pertinents → écartés
- Données aberrantes → seuillées
- Données non typées, mal encodées → parsing
- Données manquantes → imputation
- Classes déséquilibrées → oversampling
- Variables absentes ou sous-représentées → modèle bayésien

Inférence bayésienne

scorelab



Régression logistique bayésienne

scorelab

Vraisemblance

$$p(Y|\beta, X) \quad y_i|p_i \sim Ber(p_i)$$

$$\log\left(\frac{p_i}{1-p_i}\right) = \frac{1}{\sigma_i} \left(\beta_0 + \sum_{j=1}^p \beta_j x_{ij} \right)$$

A priori

$$p(\beta) \quad \beta_j \sim \mathcal{N}(\mu_j, \sigma_{c_j}^2)$$

A posteriori

$$p(\beta|Y, X) \propto p(Y|\beta, X)p(\beta)$$

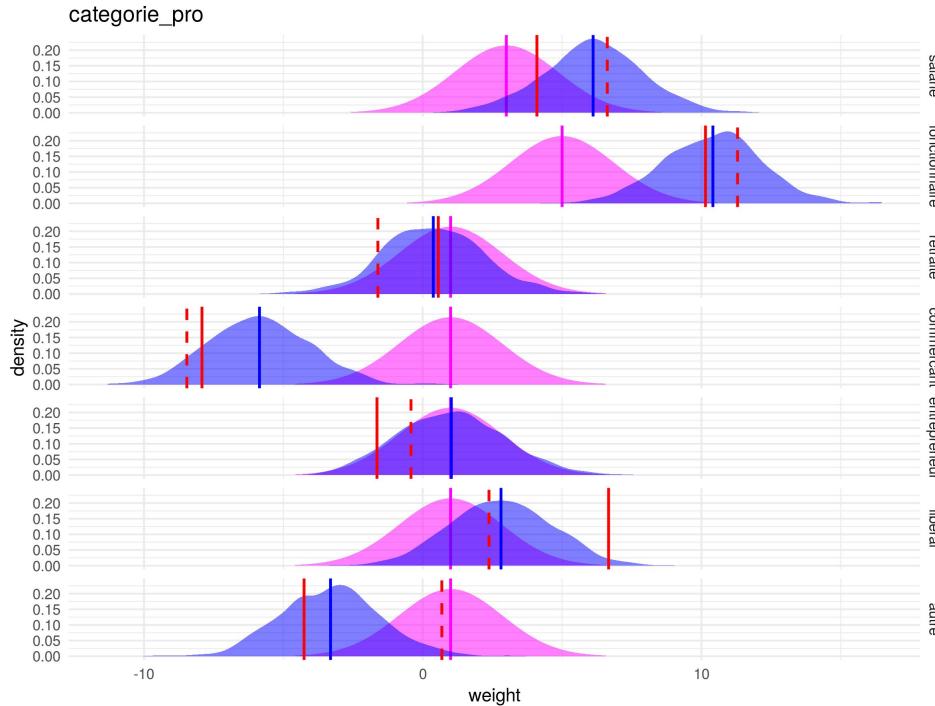
JAGS code

scorelab

```
model {  
  
    # likelihood  
    for (i in 1:n) {  
        y[i] ~ dbern(prob[i])  
  
        logit(prob[i]) <- ( beta_0 + inprod(X[i,], beta) + inprod(X_coemp[i,], beta[1:p_coemp] ) / scale[i]  
    }  
  
    # prior  
    beta_0 ~ dnorm(0, 1/sigma^2)  
  
    for (k in 1:n_var) {  
        for (j in from[v]:to[v]) {  
            beta[j] ~ dnorm(mu[j], 1/(sigma_var[k])^2)  
        }  
    }  
}
```

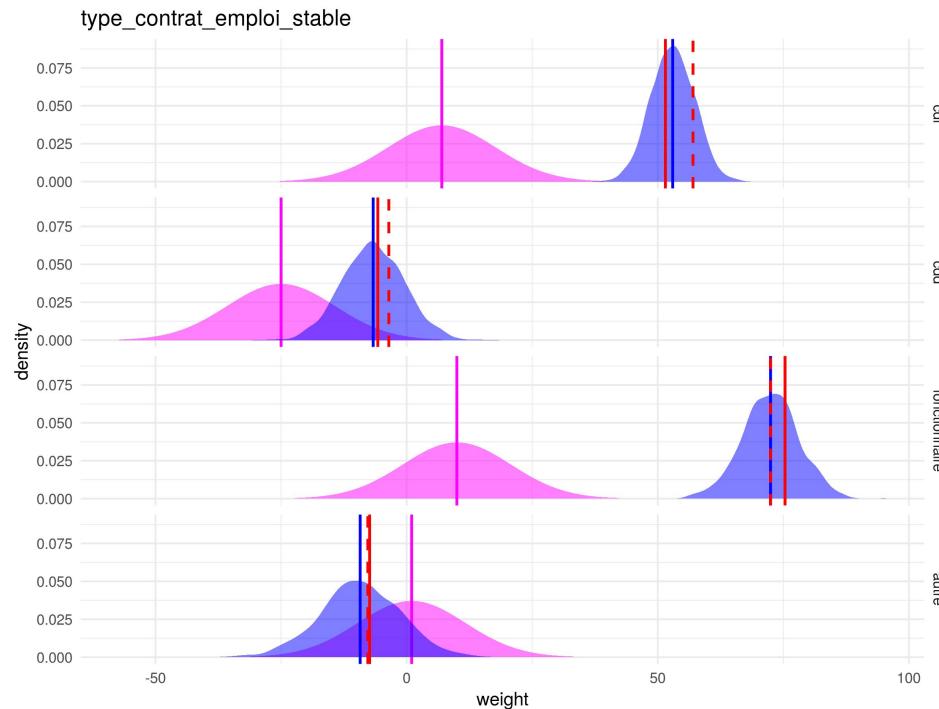
Coefficients

scorelab



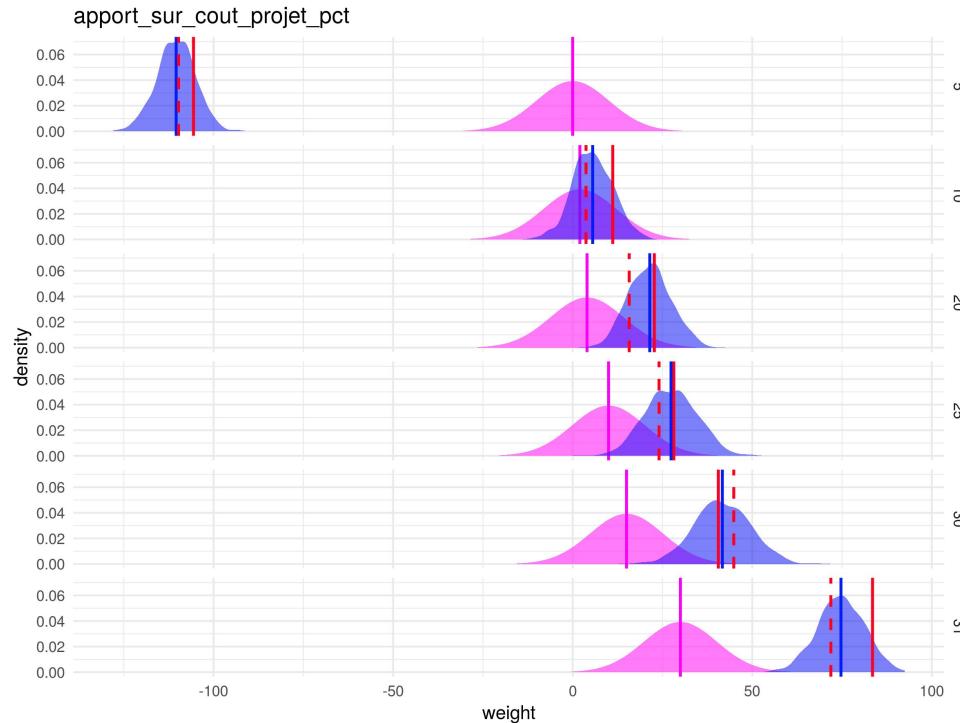
Coefficients

scorelab



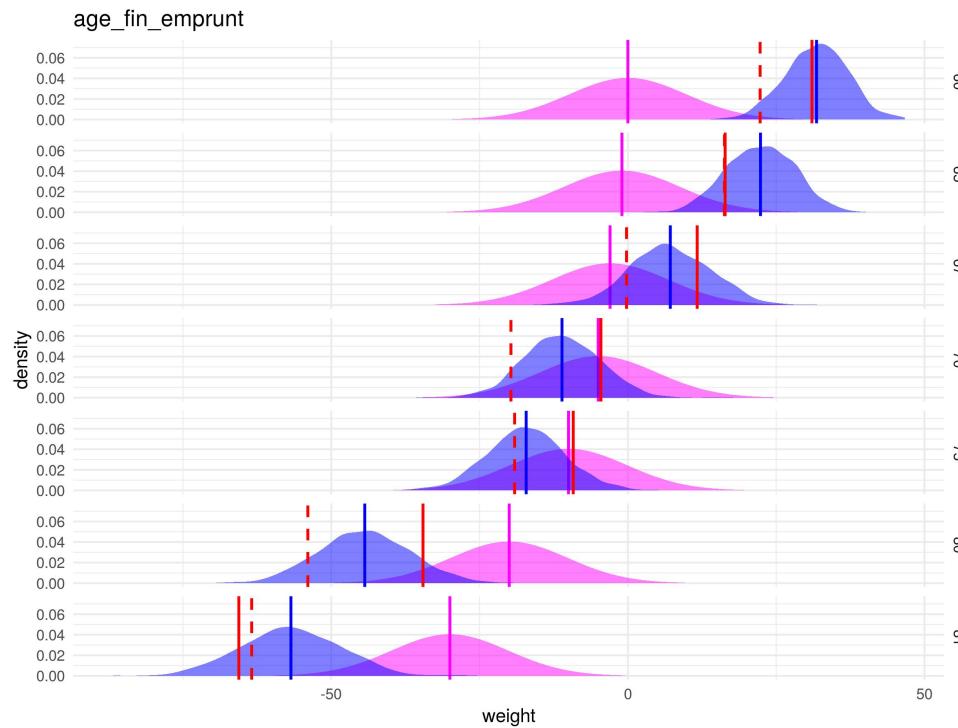
Coefficients

scorelab



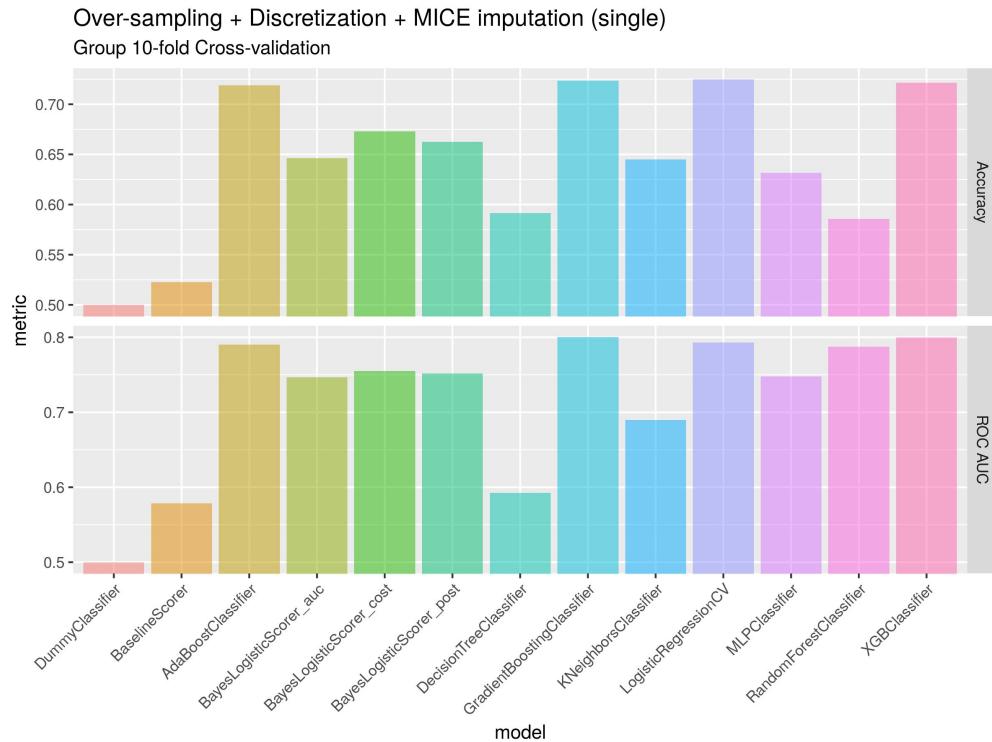
Coefficients

scorelab



Comparaison

scorelab





contact@scorelab.io

 @scorelab_io

