# TRAVAIL PRATIQUE

## Cours d'université ABC-1234

ÉQUIPE 55

# $\begin{array}{c} {\rm Rapport} \\ {\bf Nom~de~votre~TP} \end{array}$

Par Étudiant 1 Étudiant 2 Étudiant 3 Étudiant 4 Numéro d'identification XYZ XYZ XYZ YZX YZX YZX ZYX ZYX ZYX XYD XYD XYD

Travail présenté à Madame
PROF D'UNIVERSITÉ

32 AVRIL 2025



Faculté des sciences et de génie École d'actuariat

# Table des Matières

Titre 1 Sous-titre 1	2 2
Sélection des variables	2
Création de la nouvelle variable réponse	2
Titre 2	2

#### Titre 1

#### Sous-titre 1

#### Sélection des variables

La première étape du travail a consisté à réduire la dimension du jeu de données. En effet, celui-ci est constitué de 41 variables, dont une bonne partie n'étant pas utiles dans le contecte de l'analyse des montants de réclamation.

Sans effectuer aucune analyse statistique, nous avons jugé adéquat de retirer plusieurs variables du modèle, notamment, toutes les variables contenant beaucoup de valeurs manquantes, comme baseFlood-Elevation, basementEnclosureCrawlspace, elevationCertificateIndicator, elevationDifference, rateMethod et lowestAdjacentGrade. Ces variables sont aussi toutes issues de l'évaluation de quelques uns des bâtiments assurés, alors que plusieurs autres variables telles que numberOfFloorsInTheInsuredBuilding, originalConstructionDate ou encore lowestFloorElevation auront un impact probablement plus marqué sur le modèle sans devoir nécessiter un travail ardu et approximatif d'estimation d'une grande quantité de données manquantes.

Nous avons aussi pris la décision d'enlever les variables temporelles à l'exception de la date de construction du bâtiment (originalConstructionDate) et la date du sinistre (dateOfLoss), puisqu'elles sont les seules variables temporelles pertinentes à notre analyse selon nous.

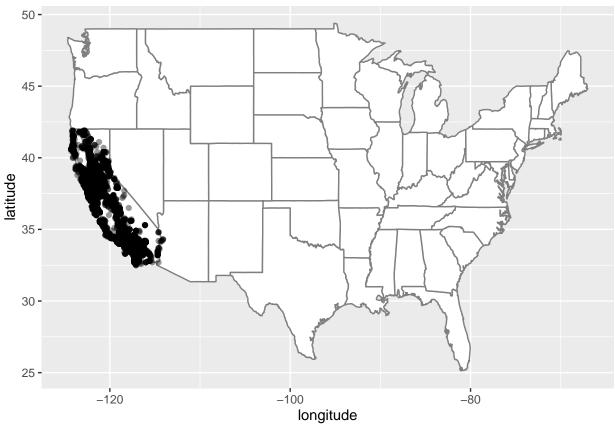
### Création de la nouvelle variable réponse

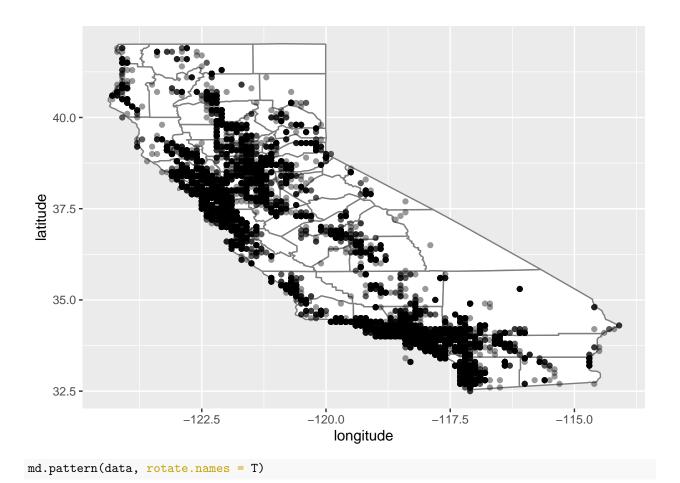
Dans le jeu de données se retrouvent trois colonnes contenant des informations sur les montants de prestations payés en lien avec le bâtiment (amountPaidOnBuildingClaim), les biens (amountPaidOnContentsClaim) et l'augmentation des coûts en lien avec la conformité (amountPaidOnIncreasedCostOfComplianceClaim).

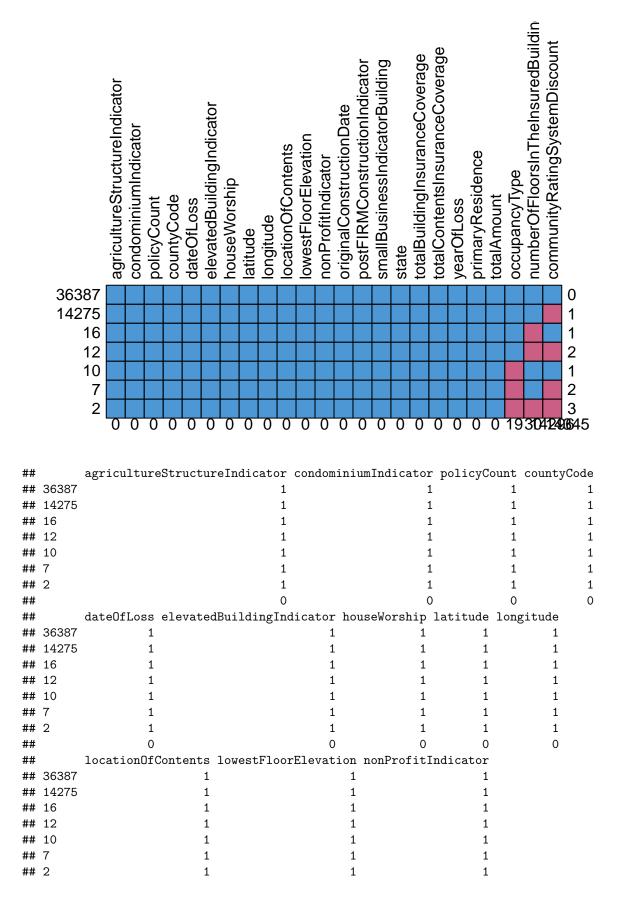
#### Titre 2

```
data.raw <- read.csv("Flood_California.csv")</pre>
## Retirer les variables inutiles
data.rm <- data.raw[, c(1, 3, 4, 5, 6, 13, 14, 15, 16, 21, 25, 28, 33, 39, 41)]
data <- data.raw[, -c(1, 3, 4, 5, 6, 13, 14, 15, 16, 21, 25, 28, 33, 39, 41)]
# Combiner les variables réponses (totalAmount)
data$amountPaidOnBuildingClaim[is.na(data$amountPaidOnBuildingClaim)] <- 0
data$amountPaidOnBuildingClaim <-
  abs(data$amountPaidOnBuildingClaim)
data$amountPaidOnContentsClaim[is.na(data$amountPaidOnContentsClaim)] <-0
data$amountPaidOnContentsClaim <-
  abs(data$amountPaidOnContentsClaim)
data$amountPaidOnIncreasedCostOfComplianceClaim[is.na(data$amountPaidOnIncreasedCostOfComplianceClaim)]
data$amountPaidOnIncreasedCostOfComplianceClaim <-
  abs(data$amountPaidOnIncreasedCostOfComplianceClaim)
data$totalAmount <- apply(data[, 17:19], 1, sum)</pre>
data \leftarrow data[, -c(17, 18, 19)]
# Retirer les lignes n'étant pas localisées en Californie
data <- data[!is.na(data$longitude),]</pre>
data <- data[data$longitude <= -110,]
```

```
xdf <- which(is.na(data$countyCode))</pre>
# Imputation par régression linéaire des codes de régions (countyCode)
mod.county <- lm(countyCode ~ latitude + longitude, data = data)</pre>
pred.county <- predict(mod.county, newdata = data[is.na(data$countyCode),], type = "response")</pre>
data$countyCode[is.na(data$countyCode)] <- pred.county</pre>
data <- data[data$countyCode != 32031,]</pre>
# Imputation par régression linéaire des codes de régions (countyCode)
# data$communityRatingSystemDiscount <- as.factor(data$communityRatingSystemDiscount)
 \#\ levels(data\$communityRatingSystemDiscount) <-\ c("A", "B", "C", "D", "E", "F", "G", "H", "I", "H") 
# mod.communityRating <- lm(communityRatingSystemDiscount ~ ., data = data)</pre>
# pred.CR <- predict(mod.communityRating, newdata = data[is.na(data$communityRatingSystemDiscount),], t
\# data\$communityRatingSystemDiscount[is.na(data\$communityRatingSystemDiscount)] <- pred.CR
mapUSA <- borders(database = "state",</pre>
                  colour="gray50", fill="white")
ggplot(data = data, aes(x = longitude, y = latitude)) +
    mapUSA + geom_point(alpha = .4)
```







##		0		0		0			
##		originalConstructionDate post	FI	IRMConstruct	ionIndicator				
##	36387	1			1				
##	14275	1			1				
##	16	1			1				
##	12	1			1				
##		1			1				
##		1			1				
##	2	1			1				
##		0		_	0		_		
##	0.0007	${\tt smallBusinessIndicatorBuildir}$			.BuildingInsura	nce			
	36387		1	1			1		
	14275		1	1			1		
##			1	1			1		
##	12		1	1 1			1		
##			1	1			1 1		
##			1	1			1		
##	2		0	0			0		
##		totalContentsInsuranceCoverage			primaryResiden	ce		t.	
	36387		1	1	primarywooraen	1		1	
	14275		1	1		1		1	
##			1	1		1		1	
	12		1	1		1		1	
##	10		1	1		1		1	
##	7		1	1		1	;	1	
##	2		1	1		1	;	1	
##			0	0		0	(	0	
##		occupancyType numberOfFloorsInTheInsuredBuilding							
	36387	1			1				
	14275	1			1				
##		1			0				
	12	1			0				
	10	0			1				
##		0			1				
## ##	2	0			0 30				
##		19 communityRatingSystemDiscount			30				
	36387	1 community tracing by seem bis country		0					
	14275	0		1					
	16	1		1					
	12	0		2					
##		1		1					
##		C	)	2					
##	2	C	)	3					
##		14296	3 1	14345					