UNIVERSITÉ LAVAL ÉCOLE D'ACTUARIAT

ACT 2003

Notes de cours Modèles linéaires en actuariat

David Beauchemin

Automne 2017

© 2017 David Beauchemin



Cette création est mise à disposition selon le contrat Attribution-Partage dans les mêmes conditions 4.0 International de Creative Commons. En vertu de ce contrat, vous êtes libre de :

- partager reproduire, distribuer et communiquer l'œuvre;
- remixer adapter l'œuvre;
- utiliser cette œuvre à des fins commerciales.

Selon les conditions suivantes :



Attribution — Vous devez créditer l'œuvre, intégrer un lien vers le contrat et indiquer si des modifications ont été effectuées à l'œuvre. Vous devez indiquer ces informations par tous les moyens possibles, mais vous ne pouvez suggérer que l'offrant vous soutient ou soutient la façon dont vous avez utilisé son œuvre.



Partage dans les mêmes conditions — Dans le cas où vous modifiez, transformez ou créez à partir du matériel composant l'œuvre originale, vous devez diffuser l'œuvre modifiée dans les mêmes conditions, c'est-à-dire avec le même contrat avec lequel l'œuvre originale a été diffusée.

Table des matières

1	Intr	oduct	ion		
2	Régression linéaire simple				
	2.1	Introd	<mark>luction</mark>		
		2.1.1	Regression linéaire simple		
		2.1.2	Regression linéaire multiple		
		2.1.3	Régression exponentielle		
			Régression quadratique		

Résumé

abstrat

Chapitre 1

Introduction

L'établissement de prévisions joue un rôle central dans notre vie de tous les jours (prévisions météorologique, horoscope, etc.), et plus particulièrement dans celle des actuaires.

Objectifs de la régression

Régulièrement en actuariat, on se questionne sur les effets de différentes variables sur d'autres. Par exemple,

- Quel est l'effet de l'âge sur la fréquence des sinistres automobiles?
- Quel est l'effet du sexe sur la mortalité?

On cherche à étuider et déterminer les relations entre des variables mesurables à partir de données.

Deux grandes classes de variables mesurables :

- Qualitatives : basées sur des opinions et/ou des intuitions.
- Quantitatives : basées sur des observations, un modèle et des arguments mathématiques.

Deux grandes étapes pour établir des prévisions quantitatives

- 1. Bâtir le modèle et estimer les paramètres :
 - ex : $F = M \times a$ Qui représente un modèle déterministe
 - ex : $Y = 3 \times X + 6 + \epsilon_t$; où $\epsilon_t \sim N(0, 10)$ Qui représente un modèle probabiliste
- 2. Calculer les prévisions à partir du modèle.

Dans le cadre du cours, seulement les modèles probabilistes linéaires seront étudiez.

Chapitre 2

Régression linéaire simple

2.1 Introduction

De façon générale, en régression, nous avons :

Y	Variable dépendante, ou de réponse	Output
$X_1, X_2,, X_n$	Soit n variables indépendantes ou explicatives, ou	Input
	exogènes ¹	
$\beta_0, \beta_1, \beta_n$	Les paramètres à estimer	

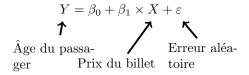
Voici une illustration du concept de régression linéaire

Étape 1 Observation Modèle de régression Prévision de Y $X_1 = X_2 = X_1 = X_2 = X_1 = X_2 = X_$

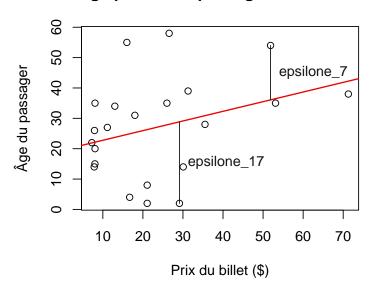
^{1.} Les variables X_i sont indépendante par rapport à y, mais pas nécessairement entre elles.

2.1.1 Regression linéaire simple

On cherche à prédire l'âge des passagers du Titanic selon le prix du billet à l'aide du modèle linéaire suivant,

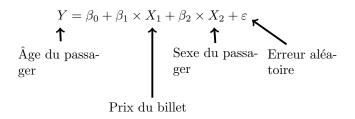


Âge prédit des passagers du Titanic

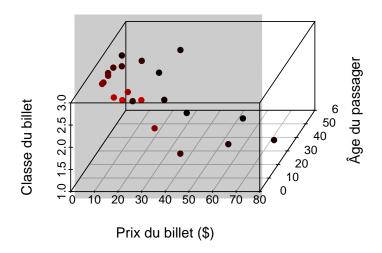


2.1.2 Regression linéaire multiple

On cherche à prédire l'âge des passagers du Titanic selon le prix du billet et son sexe à l'aide du modèle linéaire suivant,

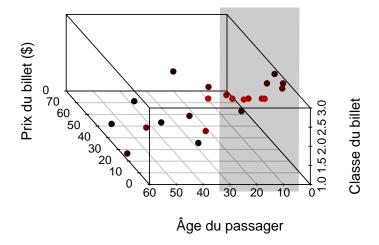


Âge predit des passagers du Titanic



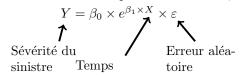
Voici la régression sous un autre angle, on voit la surface plane de régression.

Âge predit des passagers du Titanic

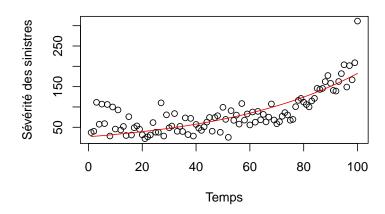


2.1.3 Régression exponentielle

On cherche à prédire la sévérité d'un sinistre automobile en fonction du temps à l'aide du modèle exponentielle suivant,



Modèle de prédiction de la sévérité des sinistres



Note

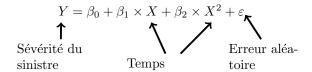
On remarque que la régression exponentielle est similaire à une régression linéaire simple.

$$\ln(Y) = \ln(\beta_0) + \beta_1 \times X + \ln(\varepsilon)$$
$$Y^* = \beta_0^* + \beta_1 \times X + \varepsilon^*$$

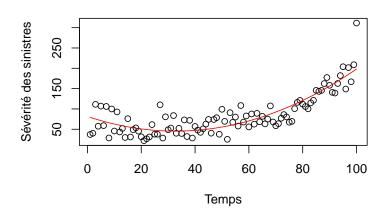
Qu'on appel aussi une régression multiplicative ou log-linéaire.

2.1.4 Régression quadratique

On cherche à prédire la sévérité d'un sinistre automobile en fonction du temps et du temps au carré à l'aide du modèle quadratique suivant,



Modèle de prédiction de la sévérité des sinistres



Note

On remarque que la régression quadratique est similaire à une régression linéaire multiple. En posant $X_1=X$ et $X_2=X^2$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 \times X_1 + \beta_2 \times X_2 + \varepsilon$$

Soit une régression linéaire multiple.

Dans le cadre du cours, seulement les modèles linéaires seront à l'étude car,

- Plus simples
- Plusieurs modèles peuvent se ramener à un modèle linéaire simple ou multiple. (voir 2.1.3 et 2.1.4)
- Constituent souvent une très bonne approximation de la réalité qui peut être très complexe, tel que l'assurance.
- Se généralisent faciment, tel que les Generalized Linear Models. Le principale problème de la modélisation linéaire est de trouver les différents paramètres $\beta_0, \beta_1, ..., \beta_n$ de tel sorte que

$$\varepsilon = Y - f(X_1, ..., X_n; \beta_0, \beta_1, ..., \beta_n)$$
(2.1)

soit minimiser.