

# GCB140 – Statistiques en ingénierie

## Chapitre 12

Nasser Sadeghkhanian<sup>1</sup>

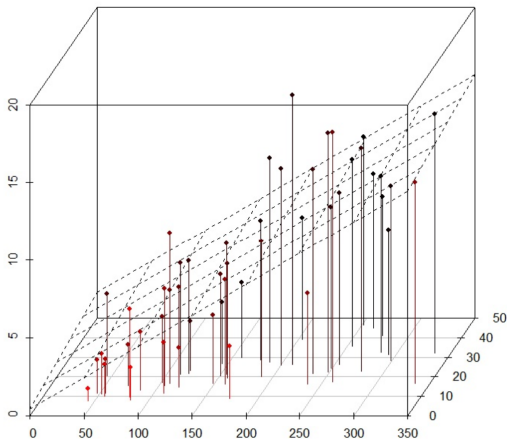
<sup>1</sup>a.sadeghkhanian@usherbrooke.ca

Mars 2017

# Outline

## 1 Régression linéaire Multiple

A la suite de la régression linéaire simple, cette vignette introduit le modèle linéaire multidimensionnel dans lequel une variable quantitative continue  $Y$  est expliquée, modélise, par plusieurs variables quantitatives  $X_j$  pour  $j = 1; \dots; p$ .



Cas particulier de **modèle linéaire**, il constitue la généralisation naturelle de la régression simple.

## Exemple 1



# Première écriture du modèle

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + \epsilon \quad (1)$$

**L'objectif :** estimer les  $k + 1$  paramètres  $\beta_0; \beta_1; \dots; \beta_k$ .

**Remarque :**  $\epsilon$  est un autre paramètre inconnu à estimer.

Ici, dans Exemple 1, Pour estimer les paramètres, on utilisera la méthode des moindres carrés, qui consiste à minimiser l'erreur au carré.

Pour le moment, nous acceptons que (avec le logiciel)

► Revision de l'algebre lineaire. Pages 1{22



# Modèle matriciel

Le Modèle (1) s'écrit :

on peut bien voir que

Donc, l'estimateur des moindres carés ordinaires (emco) d(c'est une matrice  $p = k + 1$  par 1) est :

$$\hat{\beta} = (X^0 X)^{-1} X^0 Y; \quad (2)$$

alors

$$\hat{Y} = X \hat{\beta} \quad (3)$$

# Vérification la régression **linéaire** sous forme de matrice



## Exemple 2 (La droite de régression utilisant la forme matricielle)

Note	10	5	8	1	3	5	9	7	2	4
Heures d'étude	10	3	7	1	2	4	4	5	1	2

# ANOVA, Regression lineaire Multiple

$$SSE = Y^0 Y - \hat{X}^0 Y; \quad SST = \sum Y_i^2 - nY^2, \quad SSR = SST - SSE.$$

On conclut qu'une regression est significative si (on rejette  $H_0$ )

$$F_0 > F(k; n - k - 1; \alpha)$$

# Exemple

L'objectif de cette étude est de modéliser la note obtenue par des échantillons de fromage (Cheddar) lors de tests gustatifs opérés par un jury. Ce test concerne  $n = 30$  échantillons de fromage dont la note moyenne doit être modélisée par  $p = 3$  variables explicatives :

- GoutM : note moyenne de juges
- Acetic : log concentration en acide acétique
- H2S : log concentration en H2S
- Lactic : concentration en acide lactique

Analyse de régression : GoutM en fonction de Acetic; H2S; Lactic

Analyse de variance

Source	DL	SC	CM	F	P
Régression	3	4994,5	1664,8	16,22	0,000
Erreur résid	26	2668,4	102,6		
Total	29	7662,9			

L'équation de régression est

$$\text{GoutM} = -28,9 + 0,33 \text{ Acetic} + 3,91 \text{ H2S} + 19,7 \text{ Lactic}$$

Régresseur	Coef	Er-T coef	T	P
Constante	-28,88	19,74	-1,46	0,155
Acetic	0,328	4,460	0,07	0,942
H2S	3,912	1,248	3,13	0,004
Lactic	19,671	8,629	2,28	0,031

S = 10,13

R-carré = 65,2%

R-carré (ajust) = 61,2%

## Exercices

**12.4** An experiment was conducted to determine if the weight of an animal can be predicted after a given period of time on the basis of the initial weight of the animal and the amount of feed that was eaten. The following data, measured in kilograms, were recorded:

<b>Final Weight, <math>y</math></b>	<b>Initial Weight, <math>x_1</math></b>	<b>Feed Weight, <math>x_2</math></b>
95	42	272
77	33	226
80	33	259
100	45	292
97	39	311
70	36	183
50	32	173
80	41	236
92	40	230
84	38	235

- (a) Fit a multiple regression equation of the form

$$\mu_{Y|x_1, x_2} = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2.$$

- (b) Predict the final weight of an animal having an initial weight of 35 kilograms that is given 250 kilograms of feed.



Given the data

$x$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$y$	9.1	7.3	3.2	4.6	4.8	2.9	5.7	7.1	8.8	10.2

fit a regression curve of the form  $\mu_{Y|x} = \beta_0 + \beta_1x + \beta_2x^2$  and then estimate  $\mu_{Y|2}$ .

