

MATH-H204 - Calcul des probabilités et statistiques

Yves DE SMET

Résumé du cours

Rodrigue VAN BRANDE

18 juillet 2015

Table des matières

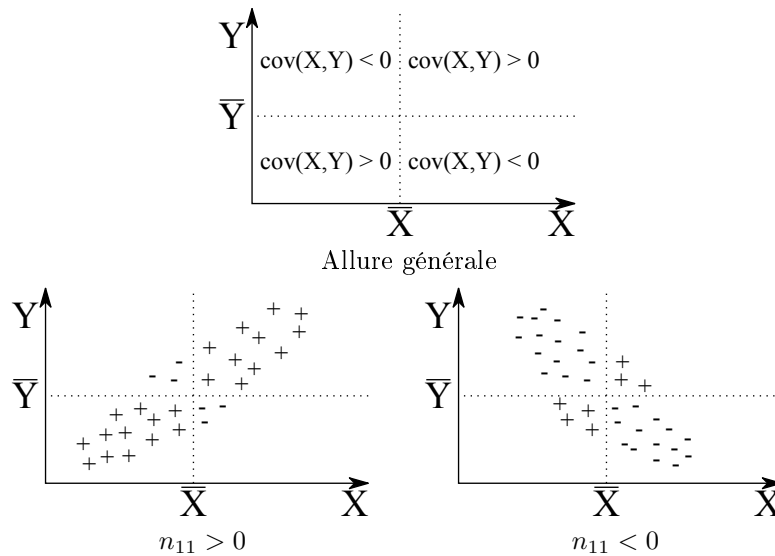
1	Première partie	3
1.1	Statistique descriptive en 1D	3
1.2	Statistique descriptive en 2D	3
1.2.1	Covariance	3
1.2.1.1	La covariance $ m_{11} \leq s_1 s_2$	3
1.2.1.2	La covariance maximale $ m_{11} = s_1 s_2$	3
1.2.2	Le coefficient de corrélation	4
1.2.3	Les droites de régression	4
2	Deuxième partie	7
2.1	Probabilités	7
2.1.1	Axiomes de la théorie des probabilités	7
2.1.2	Probabilité conditionnelle et indépendance	7
2.1.3	Formule de Bayes	7
2.2	Variables aléatoires	7
2.2.1	Opérations sur les variables aléatoires	7
2.2.1.1	Distribution d'une fonction monotone d'une variable aléatoire	7
2.2.1.2	Distribution de la somme de deux variables aléatoires	7
2.2.1.2.1	Cas discret	7
2.2.1.2.2	Cas continu	8
2.2.1.3	Distribution du produit de deux variables aléatoires	8
2.2.1.3.1	Cas continu	8
3	Autres aides	10
3.1	Tableau du formulaire	10
3.2	Densité et répartition	10
3.3	Distributions	11

1 Première partie

1.1 Statistique descriptive en 1D

1.2 Statistique descriptive en 2D

1.2.1 Covariance



1.2.1.1 La covariance $|m_{11}| \leq s_1 s_2$

La covariance est le moment d'ordre (1,1) :

$$\begin{aligned}
 m_{11} &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} (x_i - \bar{x})(y_j - \bar{y}) \\
 \alpha &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} \underbrace{((x_i - \bar{x})(y_j - \bar{y}))^2}_{\substack{2 \text{ car toujours } \geq 0}} \\
 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} (u^2(x_i - \bar{x})^2 + 2a(x_i - \bar{x})(y_j - \bar{y}) + (y_j - \bar{y})^2) \\
 &= u^2 s_1^2 + 2u m_{11} + s_2^2
 \end{aligned}$$

Équation du second degré, on calcule son Δ :

$$\begin{aligned}
 \Delta &\leq 0 \\
 m_{11}^2 - s_1^2 s_2^2 &\leq 0 \\
 m_{11}^2 &\leq s_1^2 s_2^2 \\
 |m_{11}| &\leq s_1 s_2
 \end{aligned}$$

1.2.1.2 La covariance maximale $|m_{11}| = s_1 s_2$

La valeur absolue de la covariance est maximale et vaut $|m_{11}| = s_1 s_2$.

Si les points observés se trouvent sur une droite $ax + by + c = 0$, on a $ax_i + by_i + c = 0$.

On multiplie par $\frac{n_{ij}}{n}$ et on somme sur ij .

$$\begin{aligned}
0 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q \frac{n_{ij}}{n} (ax_i + by_j + c) \\
&= a \frac{1}{n} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i + b \frac{1}{n} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} y_j + c \frac{1}{n} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} \\
&= a\bar{x} + b\bar{y} + c
\end{aligned}$$

On soustrait $ax_i + by_j + c = 0$ par $a\bar{x} + b\bar{y} + c = 0$.

$$= a(x_i - \bar{x}) + b(y_j - \bar{y})$$

On utilise $u_0 = \frac{a}{b}$

$$\begin{aligned}
&= u_0 b(x_i - \bar{x}) + \frac{a}{u_0} (y_j - \bar{y}) \\
&= u_0 b(x_i - \bar{x}) + \frac{u_0 b}{u_0} (y_j - \bar{y}) \\
&= u_0 (x_i - \bar{x}) + (y_j - \bar{y})
\end{aligned}$$

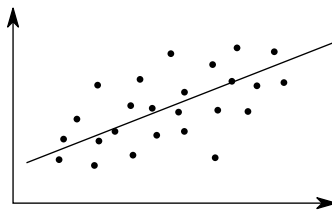
L'équation a la même forme que α , du coup...

$$\begin{aligned}
0 &= \Delta \\
&= m_{11}^2 - s_1^2 s_2^2 \\
m_{11}^2 &= s_1^2 s_2^2 \\
|m_{11}| &= s_1 s_2
\end{aligned}$$

1.2.2 Le coefficient de corrélation

$$r = \frac{m_{11}}{s_1 s_2}$$

1.2.3 Les droites de régression



La droite de régression de y en x est la droite qui minimise la somme des carrés des écarts (parallèles à l'axe y) des points observés à cette droite.

$$g(a, b) = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} (y_j - a x_i - b)^2$$

Dérivée par rapport à a .

$$\begin{aligned}
 0 &= g(a, b)|_a \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} 2(y_j - a x_i - b)(-x_i) \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q -2n_{ij} x_i (y_j - a x_i - b) \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i (-y_j + a x_i + b) \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q -n_{ij} x_i y_j + \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} a x_i^2 + \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} b x_i \\
 &= -1 \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i y_j + a \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i^2 + b \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i \\
 \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i y_j &= a \underbrace{\sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i^2 + b \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i}_{\text{Il n'existe aucun terme en } j} \\
 &\quad \text{Donc on peut supprimer la somme } \sum_{j=1}^q \\
 \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i y_j &= a \sum_{i=1}^p n_i. x_i^2 + b \sum_{i=1}^p n_i. x_i
 \end{aligned}$$

$$\boxed{\sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i y_j = a \sum_{i=1}^p n_i. x_i^2 + b \sum_{i=1}^p n_i. x_i}$$

Dérivée par rapport à b .

$$\begin{aligned}
 0 &= g(a, b)|_b \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} 2(y_j - a x_i - b)(-1) \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q -2n_{ij} (y_j - a x_i - b) \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} (-y_j + a x_i + b) \\
 &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q -n_{ij} y_j + \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} a x_i + \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} b \\
 &= -1 \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} y_j + a \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i + b \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} \\
 \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} y_j &= a \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i + b \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} \\
 n \bar{y} &= a n \bar{x} + b n
 \end{aligned}$$

$$\boxed{n \bar{y} = a n \bar{x} + b n}$$

On a obtenu ces deux réponses

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q n_{ij} x_i y_j = a \sum_{i=1}^p n_{i.} x_i^2 + b \sum_{i=1}^p n_{i.} x_i \quad (1) \\ n \bar{y} = a n \bar{x} + b n \quad (2) \end{array} \right.$$

$$\bar{x} \text{ (2)} : n \bar{y} \bar{n} = a n \bar{x}^2 + b n \bar{n}$$

$$(1) - \bar{x} \text{ (2)} :$$

2 Deuxième partie

2.1 Probabilités

2.1.1 Axiomes de la théorie des probabilités

$$\begin{cases} P(A) \geq 0 \\ P(E) = 1 \\ A \cap B = \emptyset \Rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B) \end{cases}$$

2.1.2 Probabilité conditionnelle et indépendance

Probabilité conditionnelle de A sous la condition B ("sachant B ") :

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Si A est indépendant de B :

$$P(A|B) = P(A)$$

alors

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

2.1.3 Formule de Bayes

$$\begin{aligned} B &= (A_1 \cap B) \cup (A_2 \cap B) \cup \dots \cup (A_m \cap B) \\ P(B) &= P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + \dots + P(A_m \cap B) \\ &= P(B|A_1)P(A_1) + P(B|A_2)P(A_2) + \dots + P(B|A_m)P(A_m) \end{aligned}$$

$$P(A_k|B) = \frac{P(A_k \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B|A_k)P(A_k)}{\sum_{j=1}^m P(B|A_j)P(A_j)}$$

2.2 Variables aléatoires

2.2.1 Opérations sur les variables aléatoires

2.2.1.1 Distribution d'une fonction monotone d'une variable aléatoire

		$W = G(V)$	
		croissante	décroissante
$F_W(x)$	=	$P(W \leq x)$	
	=	$P(G(V) \leq x)$	
	=	$P(V \leq G^{-1}(x))$	$P(V \geq G^{-1}(x))$
	=	$F_V(G^{-1}(x))$	$1 - F_V(G^{-1}(x))$
$F'_W(x)$	=	$F'_V(G^{-1}(x)) \frac{1}{G'(G^{-1}(x))}$	$F'_V(G^{-1}(x)) \frac{-1}{G'(G^{-1}(x))}$
$f_W(x)$	=	$f_V(G^{-1}(x)) \frac{1}{G'(G^{-1}(x))}$	$f_V(G^{-1}(x)) \frac{-1}{G'(G^{-1}(x))}$

2.2.1.2 Distribution de la somme de deux variables aléatoires

$$Z = V + W$$

2.2.1.2.1 Cas discret

$$\begin{aligned}
 F_Z(x) &= \sum_i \sum_j p_{ij} \\
 &= \sum_i \sum_j P(V \leq v_i, W \leq w_i)
 \end{aligned}$$

2.2.1.2.2 Cas continu

$$\begin{aligned}
 F_Z(x) &= P(Z \leq x) \\
 F_{V+W}(x) &= P(V \leq x, W \leq x) \\
 &= \iint_{\xi+\eta \leq x} f_{(V,W)}(\xi, \eta) \, \delta\xi \, \delta\eta
 \end{aligned}$$

On remplace par
$$\begin{cases} \xi &= u \\ \eta &= v - u \\ J &= \begin{pmatrix} \frac{\delta\xi}{\delta u} & \frac{\delta\xi}{\delta v} \\ \frac{\delta\eta}{\delta u} & \frac{\delta\eta}{\delta v} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = 1.1 - 0.(-1) = 1 \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
 &= \iint_{v \leq x} f_{(V,W)}(u, v - u) |1| \, \delta u \, \delta v \\
 &= \int_{-\infty}^x \delta v \int_{-\infty}^{+\infty} f_{(V,W)}(u, v - u) \, \delta u
 \end{aligned}$$

$$f_Z(x) = \frac{\delta F_z(x)}{\delta x} = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{(V,W)}(u, x - u) \, \delta u$$

ou si indépendant

$$f_Z(x) = \frac{\delta F_z(x)}{\delta x} = \int_{-\infty}^{+\infty} f_V(u) \cdot f_W(x - u) \, \delta u$$

2.2.1.3 Distribution du produit de deux variables aléatoires

$$\boxed{Z = VW}$$

2.2.1.3.1 Cas continu

$$\begin{aligned}
 F_Z(x) &= P(Z \leq x) \\
 F_{V.W}(x) &= P(V \leq x, W \leq x) \\
 &= \iint_{\xi.\eta \leq x} f_{(V,W)}(\xi, \eta) \, \delta\xi \, \delta\eta
 \end{aligned}$$

On remplace par
$$\left\{ \begin{array}{l} \xi = u \\ \eta = \frac{v}{u} \\ J = \begin{pmatrix} \frac{\partial \xi}{\partial u} & \frac{\partial \xi}{\partial v} \\ \frac{\partial \eta}{\partial u} & \frac{\partial \eta}{\partial v} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{-1}{u^2} & \frac{1}{u} \end{pmatrix} = 1 \cdot \frac{1}{u} - 0 \cdot \frac{-1}{u^2} = \frac{1}{u} \end{array} \right.$$

$$\begin{aligned} &= \iint_{v \leq x} f_{(V,W)}(u, v-u) \, \delta u \, \delta v \\ &= \int_{-\infty}^x \delta v \int_{-\infty}^{+\infty} f_{(V,W)}(u, v-u) \, \delta u \end{aligned}$$

$$f_Z(x) = \frac{\delta F_Z(x)}{\delta x} = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{(V,W)}\left(u, \frac{x}{u}\right) \cdot \left|\frac{1}{u}\right| \, \delta u$$

ou si indépendant

$$f_Z(x) = \frac{\delta F_Z(x)}{\delta x} = \int_{-\infty}^{+\infty} f_V(u) \cdot f_W\left(\frac{x}{u}\right) \cdot \left|\frac{1}{u}\right| \, \delta u$$

3 Autres aides

3.1 Tableau du formulaire

	μ	σ^2	$\psi(t)$
$\mathcal{B}(n, p)$	np	$np(1-p)$	$(pe^t + q)^n$
\mathcal{P}_λ	λ	λ	$e^{\lambda(e^t - 1)}$
Exp_λ	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$\frac{\lambda}{\lambda - t}$
Indicatrice(p)	p	$p(1-p)$	$1 + p(e^t - 1)$
Uniforme[a, b]	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	$\frac{1}{t} \frac{e^{tb} - e^{ta}}{b-a}$
$\mathcal{N}(\mu, \sigma)$	μ	σ^2	$e^{\mu t + (\sigma^2 t^2)/2}$
$\chi_{(n)}^2$	n	$2n$	$(1 - 2t)^{-n/2}$
t_n	$0 \quad n > 1$	$\frac{n}{n-2} \quad n > 2$	aucun
$\mathcal{F}_{(m,n)}$	$\frac{n}{n-2} \quad n > 2$	$\frac{2n^2(n+m-2)}{m(n-2)^2(m-4)} \quad n > 2$	aucun

Tableau dans le formulaire disponible à l'examen écrit (**en rouge à connaître**)

3.2 Densité et répartition

	Fonction de densité $f(x)$	Fonction de répartition $F(x)$
$\mathcal{B}(n, p)$	$P[B(n, p) = k]$	$\sum_{k=0}^x P[B(n, p) = k]$
\mathcal{P}_λ	$P[\mathcal{P}_\lambda = k] = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$	$\sum_{k=0}^x P[\mathcal{P}_\lambda = k]$
Exp_λ	$\begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$	$\begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$
Indicatrice(p)	$V_A \Rightarrow \begin{cases} P(V_A = 1) = p \\ P(V_A = 0) = 1 - p \end{cases}$	$\begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - p & 0 \leq x < 1 \\ 1 & x \geq 1 \end{cases}$
Uniforme[a, b]	$\begin{cases} \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$	$\begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x < b \\ 1 & x \geq b \end{cases}$
$\mathcal{N}(\mu, \sigma)$	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(u-\mu)^2}{2\sigma^2}} du$
$\chi_{(n)}^2$	$\begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x e^{-\frac{u^2}{2}} du$
t_n	Densité indépendante de σ	
$\mathcal{F}_{(m,n)}$	Densité indépendante de σ	

3.3 Distributions

