

de matrice des covariances  $\Gamma$  (de rang  $n$ ) et de vecteur moyenne  $m = (E(X_1), \dots, E(X_n))$ . Alors:

(18)

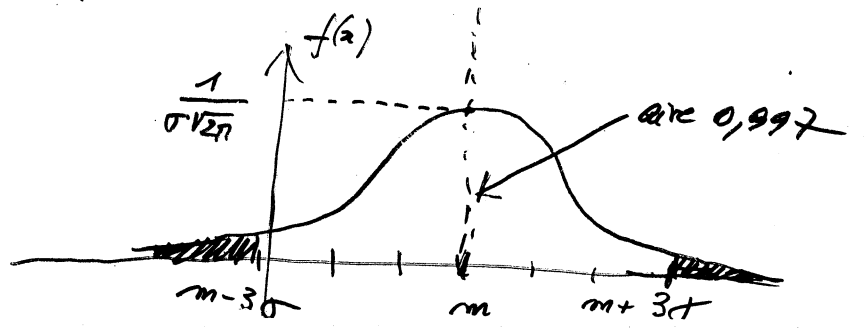
Corollaire (densité de  $X$ ):  $X$  a une densité de la forme

$$f_X(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} \frac{1}{\sqrt{\det \Gamma}} e^{-\frac{1}{2} \langle x-m, \Gamma^{-1}(x-m) \rangle}$$

dém:  $X-m$  est un vecteur gaussien centré de matrice des covariances  $\Gamma$ ; le résultat découle immédiatement du théorème par changement de variable trivial CQFD.

(F) Représentation graphique de la densité gaussienne dans  $\mathbb{R}^n$ :

1) si  $n=1$   $f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(x-m)^2}{\sigma^2}}$  est la densité de la loi  $N(m, \sigma^2)$ :



Si  $X$  est une v.a. de loi  $N(m, \sigma^2)$ , on a  $P(m-3\sigma \leq X \leq m+3\sigma)$

(19)

$$= \int_{m-3\sigma}^{m+3\sigma} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{x-m}{\sigma}\right)^2} dx = \int_{-3}^3 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} t^2} dt = 0,997.$$

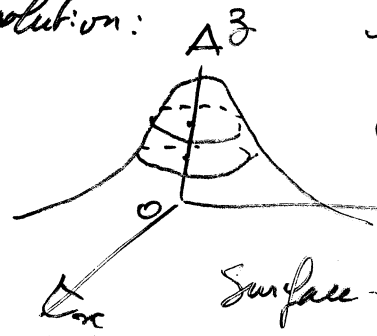
Cette remarque est très importante car bien qu'une v.a. normale puisse prendre a priori toute valeur réelle, il y a une probabilité 0,997 (donc proche de 1) pour qu'elle se trouve dans l'intervalle  $[m-3\sigma, m+3\sigma]$ .

2) Cas où  $n=2$ : La densité  $f$  d'un vecteur gaussien de  $\mathbb{R}^2$  peut être représentée graphiquement par la surface d'équation cartésienne  $z = f(x,y)$  dans  $\mathbb{R}^3$

Par exemple:

Exemple 1 Le vecteur gaussien  $(X, Y)$  de  $\mathbb{R}^2$  centré de matrice de covariance  $\Gamma = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  de densité

$f(x,y) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}(x^2+y^2)}$  est représenté par la surface de révolution:



Les coupes par des plans  $z=c$  sont des cercles centrés sur l'axe  $Oz$ .

Surface en forme de "cloche"

(2)

Exemple 2: Considérons le vecteur gaussien  $(x_1, x_2)$  de  $\mathbb{R}^2$  centré et de matrice de covariances

$\Gamma = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ . Calculons sa densité. Compte tenu du fait que  $\Gamma^{-1} = \begin{pmatrix} 2/3 & -1/3 \\ -1/3 & 2/3 \end{pmatrix}$ , on a:

$$\langle x, \Gamma^{-1} x \rangle = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} \frac{2}{3}x_1 - \frac{1}{3}x_2 \\ -\frac{1}{3}x_1 + \frac{2}{3}x_2 \end{pmatrix} = \frac{2}{3}x_1^2 - \frac{1}{3}x_1x_2 - \frac{1}{3}x_1x_2 + \frac{2}{3}x_2^2$$

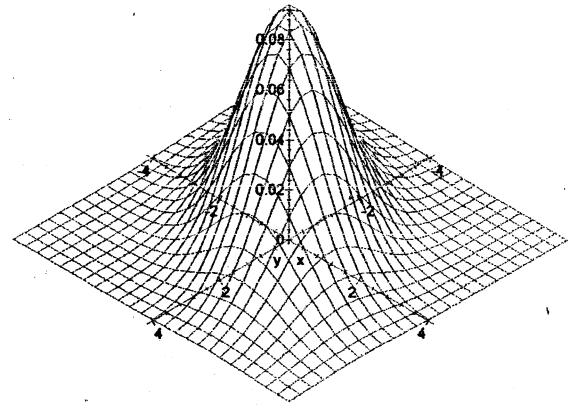
$$= \frac{2}{3}x_1^2 + \frac{2}{3}x_2^2 - \frac{2}{3}x_1x_2,$$

La densité  $f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sqrt{3}} e^{-\frac{1}{3}(x_1^2 + x_2^2 - x_1x_2)}$

La surface  $z = f(x, y)$  représentant cette densité est en core une surface en forme de cloche (voir figure 1) mais ce n'est pas une surface de révolution autour de l'axe  $oz$ :

les coupes de la surface par des plans  $z = c$  ne sont pas des cercles mais des ellipses (voir figures 2 et 3: la figure 3 montre mieux que les coupes sont des ellipses). la figure 4 montre les projections sur le plan  $xoy$  de ces ellipses: les vecteurs propres de  $\Gamma$  donnent les directions des axes de ces ellipses.

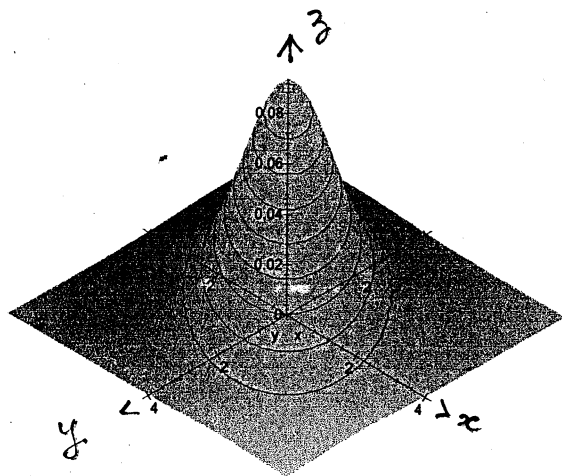
```
STUDENT >
STUDENT > plot3d((1/(2*Pi*sqrt(3)))*exp((-1/3)*(x^2+y^2-x*y)), x=-4
..4, y=-4..4, axes=normal, color=black, thickness=1);
```



STUDENT >

Figure 1

Surface d'équation  $z = \frac{1}{2\pi\sqrt{3}} e^{-\frac{1}{3}(x^2 + y^2 - xy)}$   
 représentation de la densité du couple gaussien  
 centré de matrice des covariances  $\Gamma = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$



```
STUDENT > plot3d((1/(2*Pi*sqrt(3)))*exp((-1/3)*(x^2+y^2-x*y)), x=-4
..4, y=-4..4, axes=normal, view=0..0.04, style=patchcontour)
```

figure 2

Coupes de la surface  $z = \frac{1}{2\pi\sqrt{3}} e^{-\frac{1}{3}(x^2+y^2-xy)}$   
par des plans  $z = cte.$

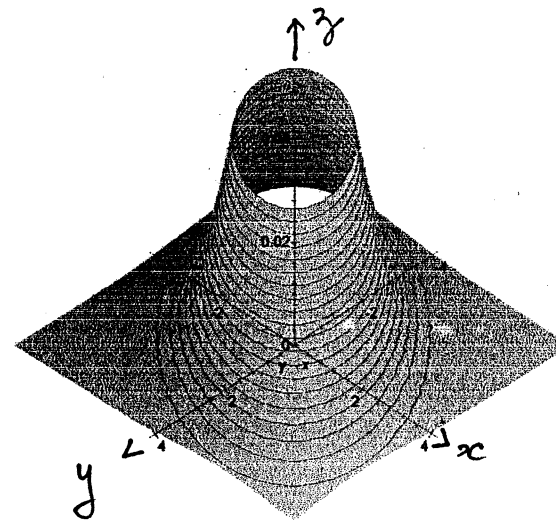


figure 3

Surface précédente tronquée à  $z = 0,04$   
où l'on observe que la coupe est une ellipse  
dont les axes sont les droites  $y = x$  et  $y = -x$

```
STUDENT > implicitplot(x^2+y^2-x*y-4, x=-3..3, y=-3..3);
implicitplot(x^2+y^2-x*y-4, x=-3..3, y=-3..3)
STUDENT > with(plots, implicitplot):
STUDENT > implicitplot({x^2+y^2-x*y-2, x^2+y^2-x*y-3, x^2+y^2-x*y-4},
x=-3..3, y=-3..3, thickness=2, color=black);
```

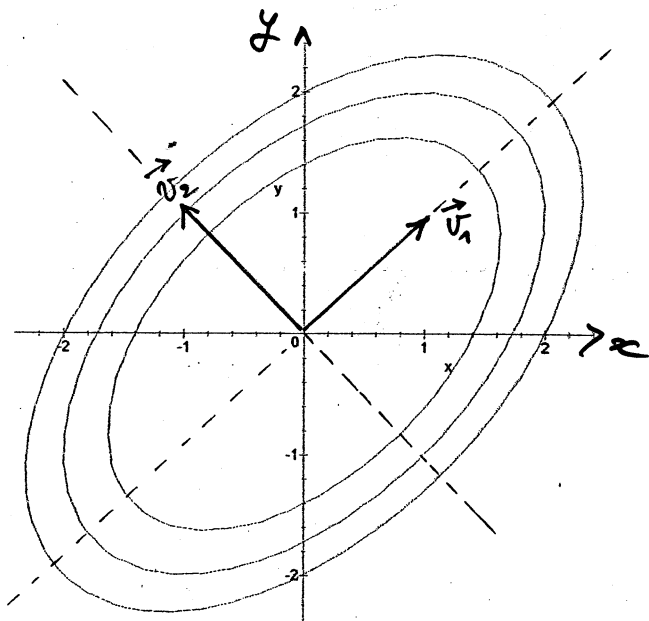


Figure 4.

STUDENT >

On notera que les axes de ces ellipses sont donnés par les vecteurs propres  $v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  et  $v_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  de la matrice des covariances  $\Gamma$  comme il résulte de la théorie des formes quadratiques :

$q = (x, y) \Gamma^{-1} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  est une forme quadratique en  $(x, y)$

dont les lignes de niveau  $q = cte$

ont pour axes les vecteurs propres de  $\Gamma$  (ou de  $\Gamma^{-1}$ , ce sont les mêmes)

#### ④ Le théorème limite central dans $\mathbb{R}^m$ ( $m \in \mathbb{N}^*$ , fixe)

Le théorème de continuité de Paul-Lévy peut être facilement généralisé à la convergence en loi des suites de vecteurs aléatoires de  $\mathbb{R}^m$  :

Soit  $(X_k)_{k \geq 1}$  une suite de vecteurs aléatoires de  $\mathbb{R}^m$

soit  $\varphi_k(t)$  la fonction caractéristique de  $X_k$

$$\varphi_k(t) = \mathbb{E}(e^{i \langle t, X_k \rangle}) \quad (t \in \mathbb{R}^m).$$

Théorème (Paul-Lévy) On suppose que pour tout  $t \in \mathbb{R}^m$ ,

$$\lim_{k \rightarrow +\infty} \varphi_k(t) = \varphi(t) \quad (\in \mathbb{C}) \text{ existe}$$

et que la fonction  $\varphi$  est continue en  $t=0$ .

Alors il existe un v.a.  $X$  de  $\mathbb{R}^m$  de fonction caractéristique  $\varphi_X(t) = \varphi(t)$  et  $X_k$  converge en loi vers  $X$  quand  $k \rightarrow +\infty$ .

#### ④ Le théorème limite central :

Soit  $(X_k)_{k \geq 1}$  une suite de vecteurs aléatoires de  $\mathbb{R}^m$ , indépendants et de même loi, centrée et ayant un moment d'ordre 2.

Soit  $\Gamma$  la matrice des covariances des vecteurs

aléatoires  $X_k$  (c'est la même pour tous les  $X_k$  car ils sont supposés de même loi).

Théorème sous les hypothèses précédentes, la suite des vecteurs

$$Y_m = \frac{1}{\sqrt{m}} \sum_{k=1}^m X_k$$

converge en loi quand  $m \rightarrow +\infty$  vers la loi gaussienne  $N_m(0, \Gamma)$  de  $\mathbb{R}^m$  centre et de matrice des covariances  $\Gamma$ .

dém<sup>n</sup>: on aura besoin du lemme suivant

Lemme (développement de la fonction caractéristique)

Soit  $X$  un vecteur aléatoire de  $\mathbb{R}^m$ . On suppose qu'il a un moment d'ordre  $k$  (au sens suivant:

$E(\|X\|^k) < +\infty$  où  $\|\cdot\|$  est la norme euclidienne de  $\mathbb{R}^m$ ). Alors pour tout  $t \in \mathbb{R}^m$ :

$$\varphi_X(t) = \sum_{j=0}^k \frac{(i)^j}{j!} E(\langle t, X \rangle^j) + \|t\|^k E(t)$$

où  $\lim_{t \rightarrow 0} E(t) = 0$

dém<sup>n</sup> du lemme: écrivons  $e^u = \sum_{j=0}^k \frac{u^j}{j!} + u^k E(u)$ .  
On remplace  $u$  par  $i\langle t, X \rangle$  et on prend

l'espérance des deux membres. Le résultat en découle CQFD.

Dém<sup>n</sup> du TLC: Notons  $X = X_1$ . On a

$$\begin{aligned} \varphi_{Y_m}(t) &= E(e^{i\langle t, Y_m \rangle}) \\ &= E(e^{i\langle t, \frac{1}{\sqrt{m}}(X_1 + \dots + X_m) \rangle}) = \\ &= E(e^{i\langle \frac{t}{\sqrt{m}}, X_1 \rangle} e^{i\langle \frac{t}{\sqrt{m}}, X_2 \rangle} \dots e^{i\langle \frac{t}{\sqrt{m}}, X_m \rangle}) \\ &= \prod_{j=1}^m E(e^{i\langle \frac{t}{\sqrt{m}}, X_j \rangle}) \quad (\text{indépendance des } X_j) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= \left( \varphi_X\left(\frac{t}{\sqrt{m}}\right) \right)^m \\ &= \left( 1 - \frac{1}{2m} E(\langle t, X \rangle^2) + \frac{\|t\|^2}{m} E\left(\frac{t}{\sqrt{m}}\right) \right)^m \quad (\text{Lemme avec } k=2) \end{aligned}$$

$$\rightarrow \exp\left(-\frac{1}{2} E(\langle t, X \rangle^2)\right) \quad \text{si } m \rightarrow +\infty$$

Mais  $E(\langle t, X \rangle^2) = \langle t, \Gamma t \rangle$  (voir p. 2 et 3).

Donc  $\varphi_{Y_m}(t) \xrightarrow{(m \rightarrow +\infty)} e^{-\frac{1}{2} \langle t, \Gamma t \rangle}$

mais  $e^{-\frac{1}{2} \langle t, \Gamma t \rangle}$  est la f.c. d'un vecteur gaussien  $N_m(0, \Gamma)$ . D'où le résultat du thm d'après le Théorème de continuité de P. Lévy CQFD.