



UNIVERSITAT DE BARCELONA

U

B

Distribució normal bivariant i multivariant

Diplomatura d'Estadística

Estadística Matemàtica I

Jordi Ocaña Rebull

Departament d'Estadística

Divisió de Ciències Experimentals i
Matemàtiques

Punts que tractarem:

- 📄 Construcció de la distribució normal multivariant.
- 📄 Funció de densitat normal multivariant.
- 📄 Propietats. Marginals. Condicionades. Independència i incorrelació.
- 📄 Distribució normal bivariant. Propietats.
- 📄 Distribució de combinacions lineals de les components.

Construcció de la normal multivariant. Idea bàsica.

📄 Idea guia: al cas univariant, a partir de $N(0,1)$ podem tenir qualsevol $N(\mu, \sigma)$:

$$Z \sim N(0,1) \Rightarrow X = \sigma Z + \mu \sim N(\mu, \sigma)$$

$$(o X \sim N(\mu, \sigma) \Rightarrow Z = \sigma^{-1}(X - \mu) \sim N(0,1))$$

📄 Què seria la σ multivariant? Mètode de Cholesky permet la descomposició matricial amb \mathbf{C} triangular inferior. \mathbf{C} fa el paper de $\Sigma^{1/2}$.

$$\Sigma = \mathbf{C} \mathbf{C}'$$

La matriu \mathbf{C} fa el paper d'una “desviació típica matricial”

Partim de $\mathbf{Z} = (Z_1, \dots, Z_k)'$, Z_i *iid*

amb $E(\mathbf{Z}) = \mathbf{0}$ $\text{cov}(\mathbf{Z}) = \mathbf{I}_k$.

Si $\boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \dots, \mu_k)'$ vector de mitjanes i $\boldsymbol{\Sigma} = \mathbf{C}\mathbf{C}'$


fem el canvi $\mathbf{X} = \mathbf{C}\mathbf{Z} + \boldsymbol{\mu}$ i tenim:

$$E(\mathbf{X}) = E\{\mathbf{C}\mathbf{Z} + \boldsymbol{\mu}\} = \mathbf{C}E\{\mathbf{Z}\} + \boldsymbol{\mu} = \mathbf{0} + \boldsymbol{\mu} = \boldsymbol{\mu}$$

$$\text{cov}(\mathbf{X}) = E\{(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})'\} = E\{(\mathbf{C}\mathbf{Z})(\mathbf{C}\mathbf{Z})'\}$$

$$= E\{\mathbf{C}\mathbf{Z}\mathbf{Z}'\mathbf{C}'\} = \mathbf{C}E\{\mathbf{Z}\mathbf{Z}'\}\mathbf{C}' = \mathbf{C}\mathbf{I}_k\mathbf{C}' = \mathbf{C}\mathbf{C}' = \boldsymbol{\Sigma}$$

“Tipificat” multivariant

 Per tant, l'operació amb vectors aleatoris equivalent a “reduir” o “tipificar” una v.a. és:

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathbf{X} \\ E(\mathbf{X}) = \boldsymbol{\mu} \\ \text{cov}(\mathbf{X}) = \boldsymbol{\Sigma} \end{array} \right\} \begin{array}{c} \xrightarrow{C^{-1}(\mathbf{X}-\boldsymbol{\mu})} \\ \xleftarrow{C\mathbf{Z}+\boldsymbol{\mu}} \end{array} \left\{ \begin{array}{l} \mathbf{Z} \\ E(\mathbf{Z}) = \mathbf{0} \\ \text{cov}(\mathbf{Z}) = \mathbf{I}_k \end{array} \right\}$$

$$\boldsymbol{\Sigma} = C C' \quad C = \boldsymbol{\Sigma}^{\frac{1}{2}}$$

Normal multivariant

Si les Z_i fossin $N(0, 1)$, quina seria la distribució de $\mathbf{X} = \mathbf{CZ} + \boldsymbol{\mu}$?

La distribució que surt d'aquest canvi de variable, de densitat conjunta

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{k}{2}} |\boldsymbol{\Sigma}|^{\frac{1}{2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\}$$

s'anomena normal multivariant, i l'indicarem

$$\mathbf{X} \sim \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$$

Distribució normal multivariant

Propietats i comentaris

Definició anterior solament vàlida per $|\Sigma| \neq 0$ (existeix inversa de Σ).

Existeix definició més general,

$$\mathbf{X} \sim \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{B}^{-1})$$

per forma quadràtica de matriu \mathbf{B} (cal el concepte de g-inversa):

$$f(\mathbf{x}) = \frac{|\mathbf{B}|^{\frac{1}{2}}}{(2\pi)^{\frac{k}{2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})' \mathbf{B} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\}$$

Distribució normal multivariant

Propietats i comentaris

Funció característica:

$$\begin{aligned} \varphi_{\mathbf{X}}(\mathbf{t}) &= E \left\{ e^{i(\mathbf{t}'\mathbf{X})} \right\} = \exp \left\{ i\boldsymbol{\mu}'\mathbf{t} - \frac{1}{2}\mathbf{t}'\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{t} \right\} \\ &= \exp \left\{ i \sum_{j=1}^k \mu_j t_j - \frac{1}{2} \sum_{j=1}^k \sum_{l=1}^k t_j t_l \sigma_{jl} \right\} \end{aligned}$$

Marginals: són normals $N(\mu_j, \sigma_j)$

$$\varphi(0, \dots, 0, t_j, 0, \dots, 0) = \varphi_{X_j}(t_j) = e^{i\mu_j t_j - \frac{1}{2}t_j^2 \sigma_j^2}$$

Estabilitat de la distribució sota transformacions lineals.

Distribució normal multivariant

Propietats i comentaris

- La distribució marginal per un subvector qualsevol (un subconjunt de m variables, $m < k$) també és normal multivariant.
- La condicionada d'un subvector a un altre és normal multivariant.
- Per aquesta distribució, independència equival a incorrelació:

$$\Sigma \text{ diagonal} \Leftrightarrow X_1, \dots, X_k \text{ est. indep.}$$

Distribució normal bivariant

☞ Pel cas bivariant, $k=2$, s'indica

$$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2, \rho)$$

amb densitat

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}Q(x, y)\right\}$$

on

$$Q(x, y) =$$

$$\frac{1}{1-\rho^2} \left(\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 - 2\rho \left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right) \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right) + \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \right)$$

Normal bivariant propietats. I.

Funció característica:

$$\varphi(t_1, t_2) = \exp \left\{ i(\mu_1 t_1 + \mu_2 t_2) - \frac{1}{2}(\sigma_1^2 t_1^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 t_1 t_2 + \sigma_2^2 t_2^2) \right\}$$

Marginals:

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1) \quad Y \sim N(\mu_2, \sigma_2)$$

Condicionades:

$$Y|X = x \sim N(\mu_x, \sigma)$$

$$\mu_x = \mu_2 + \frac{\rho\sigma_2}{\sigma_1}(x - \mu_1) \quad \sigma = \sigma_2\sqrt{1 - \rho^2}$$

Normal bivariant

propietats. i II.

☞ Tota combinació lineal de X i Y és normal (encara que siguin dependents):

$$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2, \rho) \Rightarrow \beta_1 X + \beta_2 Y + \alpha \sim N(\mu, \sigma) \quad (\beta_1 \text{ o } \beta_2 \neq 0)$$

$$\mu = \beta_1 \mu_1 + \beta_2 \mu_2 + \alpha$$

$$\sigma = \sqrt{\beta_1^2 \sigma_1^2 + \beta_2^2 \sigma_2^2 + 2\beta_1 \beta_2 \sigma_1 \sigma_2 \rho}$$

☞ Incorrelació equival a independència:

$$\rho = 0 \Leftrightarrow f(x, y) = f_1(x) f_2(y)$$