

MNOHORozměRNÉ NORMÁLNÍ RozDĚLENÍ

1. CVIČENÍ S ŘEŠENÍM

DEFINICE: Necht' $\mathbf{Z} = (Z_1, \dots, Z_r)^T$, kde $Z_i \sim N(0, 1)$ jsou nezávislé náhodné veličiny. Necht' $\boldsymbol{\mu} \in \mathbb{R}^n$ a $\mathbf{A}_{n \times r} \in \mathbb{R}^{n \times r}$ je matice. Pak řekneme, že $\mathbf{X} = \boldsymbol{\mu} + \mathbf{AZ}$ má n -**rozměrné normální rozdělení** $N_n(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$, kde $\boldsymbol{\Sigma} = \mathbf{AA}^T$.

DISKUZE K DEFINICI:

- Je-li $\boldsymbol{\Sigma}_{n \times n}$ pozitivně semidefinitní matice s hodnotí $h(\boldsymbol{\Sigma}) = r \leq n$, pak existuje matice $\mathbf{A}_{n \times r}$ taková, že $h(\mathbf{A}) = r$ a $\mathbf{AA}^T = \boldsymbol{\Sigma}$.
- Rozdělení $\boldsymbol{\mu} + \mathbf{AZ}$ z definice nezávisí na konkrétní volbě \mathbf{A} , závisí pouze na $\boldsymbol{\Sigma} = \mathbf{AA}^T$.

Ukažte první bod (např. pomocí spektrálního rozkladu nebo Choleského rozkladu). Druhý bod zdůvodněte pomocí vhodné vlastnosti níže pro případ, kdy je \mathbf{A} regulární (tj. pozitivně definitivní).

VLASTNOSTI: Ukažte, že platí:

1. Má-li $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$, pak $E\mathbf{X} = \boldsymbol{\mu}$, $\text{Var}\mathbf{X} = \boldsymbol{\Sigma}$.
2. Je-li $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{k \times n}$, $\boldsymbol{\mu}_2 \in \mathbb{R}^k$, pak $\mathbf{BX} + \boldsymbol{\mu}_2$ má rozdělení $N_k(\mathbf{B}\boldsymbol{\mu} + \boldsymbol{\mu}_2, \mathbf{B}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{B}^T)$.

Poznámka: Dokonce platí, že \mathbf{X} má mnohorozměrné normální rozdělení $\Leftrightarrow \mathbf{c}^T\mathbf{X}$ má normální rozdělení pro každé $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$.

3. Existence hustoty:

- Je-li $\boldsymbol{\Sigma}$ regulární, pak existuje hustota vzhledem k Lebesgueově míře a je tvaru

$$f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} \sqrt{\det \boldsymbol{\Sigma}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\}, \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n.$$

- Je-li $\boldsymbol{\Sigma}$ singulární, pak hustota vzhledem k Lebesgueově míře neexistuje.

4. Necht' $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ a označme $\mathbf{X} = (\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2)^T$, kde \mathbf{X}_1 tvoří prvních k složek \mathbf{X} .

(i) Marginální rozdělení \mathbf{X}_1 i \mathbf{X}_2 je normální, speciálně $\mathbf{X}_1 \sim N_k(\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\Sigma}_{11})$, kde $\boldsymbol{\mu} = (\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\mu}_2)^T$

$$\text{a } \boldsymbol{\Sigma} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma}_{11} & \boldsymbol{\Sigma}_{12} \\ \boldsymbol{\Sigma}_{12}^T & \boldsymbol{\Sigma}_{22} \end{pmatrix}.$$

(ii) Je-li $\boldsymbol{\Sigma}_{12} = \mathbf{0}$, pak jsou \mathbf{X}_1 a \mathbf{X}_2 nezávislé.

5. Necht' $X \sim N(0, 1)$ a necht' $1/2 = P(Z = 1) = P(Z = -1)$ jsou nezávislé náhodné veličiny. Definujme $Y = Z \cdot X$. Ukažte, že

- (a) X i Y mají rozdělení $N(0, 1)$,

Riešenie: Nájďme distribučnú funkciu Y . Pre $y \in \mathbb{R}$ môžeme písať

$$\begin{aligned} P(Y \leq y) &= P(X \cdot Z \leq y) \\ &= P(X \cdot Z \leq y \mid Z = 1) P(Z = 1) + P(X \cdot Z \leq y \mid Z = -1) P(Z = -1) \\ &= \frac{1}{2} (P(X \leq y) + P(-X \leq y)) = \frac{1}{2} (P(X \leq y) + (1 - P(X < -y))) \\ &= P(X \leq y), \end{aligned}$$

kde sme využili symetriu a absolútnu spojitosť rozdelenia X .

(b) veličiny X a Y jsou nekorelované, ale závislé,

Riešenie: Máme

$$E(X \cdot Y) = E(X^2 \cdot Z) = E X^2 E Z = 0,$$

a tiež $E X = 0$ a $E Z = 0$, teda X a Y sú nekorelované. Sú však závislé, pretože napríklad pre obdĺžnik $[1, 2] \times [-1, 1] \subset \mathbb{R}^2$ platí

$$0 = P(X \in [1, 2], Y \in [-1, 1]) \neq P(X \in [1, 2]) P(Y \in [-1, 1]) > 0.$$

(c) sdružené rozdelení X a Y není normální.

Riešenie: Ak by združené rozdelenie X a Y bolo normálne, z príkladu 5, časť (ii) by už musela z nekorelovanosti plynúť nezávislosť. Tým by sme boli v spore s časťou (b).

6. Nechť $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$, kde $\boldsymbol{\Sigma}$ je regulární. Pak

$$(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu}) \sim \chi_n^2.$$

Riešenie: Opäť použijeme reprezentáciu $\mathbf{X} = \boldsymbol{\mu} + \mathbf{AZ}$ pre \mathbf{Z} nezávislé $N(0, 1)$ veličiny a \mathbf{A} čtvorcovou a regulárnú. Dostaneme

$$(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu}) = (\mathbf{AZ})^T (\mathbf{AA}^T)^{-1} (\mathbf{AZ}) = \mathbf{Z}^T \mathbf{A}^T (\mathbf{A}^T)^{-1} \mathbf{A}^{-1} \mathbf{AZ} = \mathbf{Z}^T \mathbf{Z},$$

kde vpravo je súčet štvorcov n nezávislých $N(0, 1)$ náhodných veličín. To je definícia χ_n^2 rozdelenia.

DOPLŇUJÍCÍ PŘÍKLADY K PROCVIČENÍ

D1. Nechť $\mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{0}, \boldsymbol{\Sigma})$. Pak náhodná veličina $\|\mathbf{X}\|^2 = \mathbf{X}^T \mathbf{X} = \sum_{i=1}^n X_i^2$ má stejné rozdelení jako $\sum_{i=1}^n \lambda_i Z_i^2$, kde Z_i jsou iid veličiny s $N(0, 1)$ rozdelením a $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ jsou vlastní čísla $\boldsymbol{\Sigma}$. Speciálně pak platí, že

$$- E \|\mathbf{X}\|^2 = \text{tr}(\boldsymbol{\Sigma}),$$

- pokud má Σ vlastní čísla pouze 0 nebo 1, pak má veličina $\|\mathbf{X}\|^2$ rozdělení χ^2 se stupni volnosti rovnými $h(\Sigma) = \text{tr}(\Sigma)$.

Riešenie: Použijeme reprezentáciu $\mathbf{X} = \mathbf{AZ}$ pre \mathbf{Z} nezávislé $\mathbf{N}(0, 1)$ veličiny, a spektrálny rozklad matice $\Sigma = \mathbf{Q}\Lambda$, kde \mathbf{Q} je ortonormálna a Λ diagonálna. Pre $\mathbf{A} = \mathbf{Q}\Lambda^{1/2}$

$$\mathbf{X}^T \mathbf{X} = (\mathbf{AZ})^T (\mathbf{AZ}) = \mathbf{Z}^T (\mathbf{A}^T \mathbf{A}) \mathbf{Z} = \mathbf{Z}^T \Lambda^{1/2} \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} \Lambda^{1/2} \mathbf{Z} = \sum_{i=1}^n \lambda_i Z_i^2,$$

kde λ_i sú diagonálne členy matice Λ , teda vlastné čísla matice Σ .

- D2. Nalezněte asymptotickou aproximaci rozdělení χ_n^2 pro velké n pomocí normálního rozdělení.

Riešenie: Vieme, že rozdelenie χ_n^2 môžeme reprezentovať ako súčet n nezávislých náhodných veličín s rozdelením Z_i^2 , kde $Z_i \sim \mathbf{N}(0, 1)$. Označme $Y_i = Z_i^2$. Potom Y_i sú nezávislé, rovnako rozdelené náhodné veličiny so strednou hodnotou $\mathbb{E} Y_i = \mathbb{E} Z_i^2 = 1$ a rozptylom $\text{Var} Y_i = \mathbb{E} Z_i^4 - 1 = 2$. Centrálna limitná veta dáva

$$\sqrt{n} \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i - 1 \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} \mathbf{N}(0, 2).$$

To môžeme prepísať ako

$$\frac{\sum_{i=1}^n Z_i^2 - n}{\sqrt{2n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} \mathbf{N}(0, 1),$$

čo znamená že pre n veľké, χ_n^2 bude rozdelenie blízke $\mathbf{N}(n, 2n)$.

- D3. Pro $n = 2$ ukažte, jak lze generovat náhodný vektor z rozdělení $\mathbf{N}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$ pro nějaké zadané $\boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \mu_2)^T \in \mathbb{R}^2$ a $\Sigma_{2 \times 2} = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix}$ pozitivně semidefinitní, umíme-li generovat náhodné veličiny z $\mathbf{N}(0, 1)$.

Riešenie: Stačí nájsť maticu \mathbf{A} takú, že $\mathbf{AA}^T = \Sigma$ a použiť reprezentáciu $\mathbf{X} = \boldsymbol{\mu} + \mathbf{AZ}$. Spektrálny rozklad Σ vedie k symetrickej odmocninovej matici $\mathbf{A} = \Sigma^{1/2}$, ktorá má ale všeobecne pomerne zložitý tvar. Jednoduchšia (nesymetrická) matica s danou vlastnosťou je napr.

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ \rho\sigma_2 & \sqrt{1 - \rho^2}\sigma_2 \end{pmatrix}.$$

Je jednoduché overiť, že platí $\mathbf{AA}^T = \Sigma$. Môžeme teda voliť

$$\begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix} + \mathbf{A} \begin{pmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{pmatrix},$$

čiže

$$X_1 = \mu_1 + \sigma_1 Z_1,$$

$$X_2 = \mu_2 + \sigma_2 \left(\rho Z_1 + \sqrt{1 - \rho^2} Z_2 \right).$$

OPAKOVÁNÍ

SPEKTRÁLNÍ ROZKLAD MATICE. Necht' $\Sigma_{n \times n}$ je symetrická reálná matice. Pak existuje \mathbf{Q} ortho-normální a $\mathbf{\Lambda}$ diagonální matice takové, že

$$\Sigma = \mathbf{Q}\mathbf{\Lambda}\mathbf{Q}^T.$$

χ^2 ROZDĚLENÍ. Necht' Z_1, \dots, Z_n jsou nezávislé náhodné veličiny s rozdělením $N(0, 1)$. Pak $Y = \sum_{i=1}^n Z_i^2$ má χ^2 rozdělení s n stupni volnosti.

VÝZNAM NORMÁLNÍHO ROZDĚLENÍ: MNOHOROZMĚRNÁ CENTRÁLNÍ LIMITNÍ VĚTA.

Mějme náhodný výběr $\mathbf{X}_1, \dots, \mathbf{X}_n$ z p -rozměrného rozdělení se střední hodnotou $\boldsymbol{\mu}$ a konečnou rozptylovou maticí Σ . Pak platí

$$\sqrt{n}(\bar{\mathbf{X}}_n - \boldsymbol{\mu}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} N_p(\mathbf{0}, \Sigma).$$