

Dk V Výpočet střední hodnoty

Aplikace věty o přenosu integrace. ▣

Dk V Diskrétní a spojitá střední hodnota

Aplikace Radon-Nikodymovy věty. ▣

Dk V Pravidlo Liného statistika

Zobrazení $Y := \Lambda(X): (\Omega, \mathcal{A}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ je náhodná veličina, protože je to složení dvou měřitelných zobrazení $(\Lambda \circ X)$.

Potom
$$EY = E[\Lambda(X)] = \int_{\Omega} \Lambda[X(\omega)] dP(\omega) = \int_{\mathbb{R}} \Lambda(x) dP_X(x).$$

$\uparrow$ definice střední hodnoty $\uparrow$ věta o přenosu integrace ▣

Dk V Vyšší momenty, $0 < l \leq k \Rightarrow E|X|^l \leq E|X|^k < +\infty$

Počítejme:

$$\begin{aligned} E|X|^l &= \int_{\mathbb{R}} |x|^l dP_X(x) = \int_{|x| \leq 1} |x|^l dP_X(x) + \int_{|x| > 1} |x|^l dP_X(x) \leq \\ &\leq \int_{|x| \leq 1} dP_X(x) + \int_{|x| > 1} |x|^k dP_X(x) \leq 1 + E|X|^k < +\infty. \quad \square \end{aligned}$$

Dk V Linearita $E[\cdot]$

Důsledek věty o přenosu integrace a linearitě Lebesgueova integrálu. ▣

Dk V Násobení při nezávislosti

Uvažujme posloupnost fci $\{g_n: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}\}_{n \in \mathbb{N}}$ definovaných $g_n(x) = \prod_{l=1}^d |x_l| \mathbb{1}_{\{|x_l| \leq n\}}$.

Pak $g_n(x)$ je omezená a $E[g_n(X)] \in \mathbb{R}$. Navíc

$$\begin{aligned} E[g_n(X)] &= \int_{\mathbb{R}^d} \prod_{l=1}^d |x_l| \mathbb{1}_{\{|x_l| \leq n\}} d\left(\bigotimes_{l=1}^d P_{X_l}\right)(x) \stackrel{\text{Fubini}}{=} \int_{\mathbb{R}} \dots \int_{\mathbb{R}} \prod_{l=1}^d |x_l| \mathbb{1}_{\{|x_l| \leq n\}} \underbrace{dP_{X_1}(x_1) \dots dP_{X_d}(x_d)}_{=1} = \\ &\stackrel{\text{nezávislost}}{=} \prod_{l=1}^d E[|X_l| \mathbb{1}_{\{|X_l| \leq n\}}] \leq \prod_{l=1}^d E|X_l|. \end{aligned}$$

Linearita integrálu Navíc nezáporné fce $g_n(x) \uparrow \prod_{l=1}^d |x_l|$ na $\mathbb{R}^d$.

Takže z Leviho věty $E[g_n(X)] \uparrow E\left[\prod_{l=1}^d |X_l|\right]$. Potom $E\left[\prod_{l=1}^d |X_l|\right] \leq \prod_{l=1}^d E|X_l| < +\infty$.

Dále počítáme

$$E\left[\prod_{l=1}^d X_l\right] = \int_{\mathbb{R}^d} \prod_{l=1}^d x_l dP_X(x) \underset{\substack{\uparrow \\ \text{nezávislost}}}{=} \int_{\mathbb{R}^d} \prod_{l=1}^d x_l d\left(\bigotimes_{l=1}^d P_{X_l}\right)(x) \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Fubini } dx}}{=} \int \dots \int \prod_{l=1}^d x_l dP_{X_1}(x_1) \dots dP_{X_d}(x_d) \\ = \prod_{l=1}^d \int_{\mathbb{R}} x_l dP_{X_l}(x_l) \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Linearita integrálu}}}{=} \prod_{l=1}^d EX_l. \quad \blacksquare$$

Dle V Vlastnosti rozptylu

$$1) \text{var } X = \underbrace{E[X - EX]^2}_{\geq 0} \geq 0 \quad \& \quad \text{var } X = E[X - (EX)]^2 = E[X^2 - 2X(EX) + (EX)^2] =$$

$$\underset{\substack{\uparrow \\ \text{Linearita } E(\cdot)}}{=} E[X^2] - 2(EX)EX + (EX)^2 = EX^2 - (EX)^2$$

$$2) \text{var}(aX+b) = E[aX+b - E(aX+b)]^2 \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Linearita } E(\cdot)}}{=} E[a\{X - EX\}]^2 = a^2 E[X - EX]^2 =$$

$$= a^2 \text{var } X$$

$$3) \text{var}\left(\sum_{l=1}^d a_l X_l\right) = E\left[\sum_{l=1}^d a_l X_l - E\left(\sum_{l=1}^d a_l X_l\right)\right]^2 = E\left[\sum_{l=1}^d a_l (X_l - EX_l)\right]^2 =$$

$$= E\left[\sum_{l=1}^d a_l^2 (X_l - EX_l)^2 + 2 \sum_{1 \leq j < l \leq d} a_j a_l (X_j - EX_j)(X_l - EX_l)\right] =$$

$$= \sum_{l=1}^d a_l^2 \underbrace{E(X_l - EX_l)^2}_{\text{var } X_l} + 2 \sum_{1 \leq j < l \leq d} a_j a_l \underbrace{E(X_j - EX_j)(X_l - EX_l)}_{=0}$$

$$\begin{aligned} &= E[X_j X_l - (EX_l)EX_j - (EX_j)EX_l + (EX_j)(EX_l)] = \\ &= E(X_j X_l) - (EX_j)(EX_l) = 0 \end{aligned}$$

$\uparrow$
 $X_j \perp X_l \quad \blacksquare$

Dle V Vlastnosti kovariance a korelace

$$1) \text{cov}(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)] = E[XY - (EX)EY - (EY)EX + (EX)(EY)] =$$

$$= E(XY) - (EX)(EY)$$

$$2) g(a) := E(aX - Y)^2 \Rightarrow 0 \leq E(aX - Y)^2 = a^2 EX^2 - 2a E(XY) + EY^2$$

$$\underset{\mathbb{R}}{g(a)} \rightsquigarrow g'(a) = 2a EX^2 - 2 E(XY) \Rightarrow \underset{a \in \mathbb{R}}{\text{argmin}} g(a) = \frac{E(XY)}{EX^2}$$

Dosadíme: $g\left(\frac{E(XY)}{EX^2}\right) = \frac{(EXY)^2}{EX^2} - 2 \frac{(EXY)^2}{EX^2} + EY^2$ a to musí být ≥ 0 .

Pak $(EXY)^2 \leq (EX^2)(EY^2)$... Cauchy - Schwarzova nerovnost.

$$[\text{Corr}(X, Y)]^2 \leq 1$$

$$3) \Leftrightarrow \text{Cor}(X, Y) = \text{cor}(X, aX+b) = E[X(aX+b)] - (EX)(E(aX+b)) =$$

$$\begin{aligned} & \uparrow \\ & P[Y=aX+b]=1 \\ & = aEX^2 + bEX - a(EX)^2 - bEX = a \text{var} X \\ | \text{Cor}(X, Y) | &= \frac{| \text{Cor}(X, Y) |}{\sqrt{\text{var} X \text{var} Y}} = \frac{| a \text{var} X |}{\sqrt{(\text{var} X) a^2 \text{var} X}} = 1 \end{aligned}$$

$\Rightarrow$ Rovnost nastává, když $| \text{Cor}(X, Y) | = \sqrt{\text{var} X \text{var} Y}$. A to je právě když $[E(X-EX)(Y-EY)]^2 = [E(X-EX)^2][E(Y-EY)^2]$.

Doradíme $a = \frac{EXY}{EX^2}$ do $g(a) \geq 2$ a dostáváme

$$0 = E\left[\frac{EXY}{EX^2} \tilde{X} - \tilde{Y}\right]^2 \text{ a tedy musí platit } P[a\tilde{X} - \tilde{Y} = 0] = 1.$$

Pak s potí 1 platí $aX - aEX + EY = Y$.

$$4) \text{Cor}(X, Y) = EXY - \underbrace{(EX)(EY)}_{X \perp Y} = (EX)(EY) - (EX)(EY) = 0 \quad \square$$

Dk D Rozptyl součtu

Viz Dk V Vlastnosti rozptylu 3). $\square$

Dk V Vlastnosti varianční-kovarianční matice

Přímý výpočet. $\square$

Dk V Vlastnosti MGF, platí pro $h > 0$: $|x|^m \leq \frac{m! e^{|x|h}}{h^m}$, $\forall x \in \mathbb{R}, \forall m \in \mathbb{N}$

Definujeme fci $g(x) := (m!) \left(\frac{6}{e}\right)^m \left[\exp\left\{-\frac{\epsilon}{2}x\right\} + \exp\left\{+\frac{\epsilon}{2}x\right\} \right]$, $x \in \mathbb{R}$.
Potom platí $|x|^m \exp\{x\} \leq (m!) \left(\frac{6}{e}\right)^m \exp\left\{|x|\frac{\epsilon}{6}\right\} \exp\left\{|x|\frac{\epsilon}{3}\right\} \leq g(x)$, $\forall x \in \mathbb{R}$
 $\forall x \in [-\frac{\epsilon}{3}, \frac{\epsilon}{3}]$

Podle předpokladů věty máme

$$\int g(x) dP_X(x) = (m!) \left(\frac{6}{e}\right)^m \left[\psi_X\left(-\frac{\epsilon}{2}\right) + \psi_X\left(\frac{\epsilon}{2}\right) \right] < \infty \text{ a tedy}$$

dostáváme konvergentní majorantu. Pak můžeme zamenit derivaci a integrál

$$\frac{d}{dt} \psi_X(x) = \frac{d}{dt} \int \exp\{tx\} dP_X(x) = \int x \exp\{tx\} dP_X(x)$$

a doradíme $\psi'_X(0) = \int x e^0 dP_X(x) = \int x dP_X(x) = EX$. Zbytek indukce.

- Počítajme

$$\Psi_Y(t) = E[\exp\{it(aX+b)\}] = \exp\{itb\} E[\exp\{it(aX)\}] = e^{itb} \Psi_X(at)$$

- Z nezávislosti $\{X_1, \dots, X_d\}$ plyne $\perp \{e^{it_1 X_1}, \dots, e^{it_d X_d}\}$ (viz V Alternativní charakterizace nezávislosti)

$$\begin{aligned} \Psi_Y(t) &= E[\exp\{it \sum_{\ell=1}^d X_\ell\}] = E[\prod_{\ell=1}^d \exp\{it X_\ell\}] \stackrel{\downarrow}{=} \prod_{\ell=1}^d E \exp\{it X_\ell\} = \\ &= \prod_{\ell=1}^d \Psi_{X_\ell}(t) \quad \square \end{aligned}$$

Dk Vlastnosti CF

- (i) Víme, že $\forall x \forall t: |e^{itx}|^2 = \sin^2(tx) + \cos^2(tx) = 1$.

Pak $E|e^{itX}|^2 = 1$. Potom $E|e^{itX}| \leq \sqrt{E|e^{itX}|^2} = 1$ a tedy e^{itx} je integrovatelná.

- (ii) $\varphi_X(0) = E[\exp\{i \cdot 0 \cdot X\}] = E[1] = 1$.

- (iii) Plyne z (i).

- (iv) Položme $h := t - s$. Potom

$$\begin{aligned} |\varphi_X(t) - \varphi_X(s)| &= |E[\exp\{isX\}(\exp\{ihX\} - 1)]| \leq \\ &\leq E[|\exp\{isX\}(\exp\{ihX\} - 1)|] \leq \\ &\leq E[|\exp\{isX\}| |\exp\{ihX\} - 1|] \leq E|\exp\{ihX\} - 1|. \end{aligned}$$

≤ 1 dle (iii)

Víme, že $\exp\{ihX\} - 1 \rightarrow 0$ když $h \rightarrow 0$ a $|\exp\{ihX\} - 1| \leq 2$, což poslouží jako integrovatelná majoranta. Pak podle Lebesgueovy věty dostáváme $\lim_{h \rightarrow 0} E|\exp\{ihX\} - 1| = 0$.

Takže pro $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall t, s \in \mathbb{R}: |t - s| \leq \delta: |\varphi_X(t) - \varphi_X(s)| \leq \varepsilon$.

- (v) Z definice máme

$$\varphi_{a+bX}(t) = E[\exp\{it(a+bX)\}] = \exp\{it a\} E[\exp\{it bX\}] = e^{it a} \varphi_X(bt)$$

- (vi) Počítajme

$$\begin{aligned} \varphi_{-X}(t) &= E[\exp\{it(-X)\}] = E[\cos(tX) + i \sin(-tX)] = E[\cos(tX) - i \sin(tX)] = \\ &= \overline{E[\cos(tX) + i \sin(tX)]} = \overline{\varphi_X(t)}. \end{aligned}$$

následující věta

- (vii) X má symetrické rozdělení kolem 0 $\Leftrightarrow X \stackrel{d}{=} -X \Leftrightarrow \varphi_{-X}(t) = \varphi_X(t) \quad \forall t$
(ale dle (vi) $\varphi_{-X}(t) = \overline{\varphi_X(t)}$) $\Leftrightarrow \varphi_X(t) = \overline{\varphi_X(t)} \Leftrightarrow \varphi_X(t) \in \mathbb{R} \quad \forall t \in \mathbb{R}$

(viii) z nezávislosti $X \perp Y$ máme $e^{i\lambda X} \perp e^{i\lambda Y} \nparallel$
 $\varphi_{X+Y}(\lambda) = E[\exp\{i\lambda(X+Y)\}] = E[\exp\{i\lambda X\} \exp\{i\lambda Y\}] = \varphi_X(\lambda) \varphi_Y(\lambda) \nparallel$

Dk V inverzní formule

(Δ): omezení (majoranta) $|e^{i\lambda} - 1| \leq \frac{3}{2}|\lambda|$

Uvažujme integrál $\forall a < b$

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-i\lambda a} - e^{-i\lambda b}}{i\lambda} \varphi_X(\lambda) d\lambda = \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-i\lambda a} - e^{-i\lambda b}}{i\lambda} \int_{\mathbb{R}} e^{i\lambda x} dP_X(x) d\lambda =$$

$$= \int_{-T}^T \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{i\lambda(x-a)} - e^{i\lambda(x-b)}}{2\pi i\lambda} dP_X(x) d\lambda \stackrel{\text{Fubini}}{=} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-T}^T \frac{e^{i\lambda(x-a)} - e^{i\lambda(x-b)}}{2\pi i\lambda} d\lambda dP_X(x).$$

Všimneme si, že $\forall c \in \mathbb{R}$:

$$\int_{-T}^T \frac{e^{i\lambda c}}{2i\lambda} d\lambda = \int_0^T \frac{\sin(\lambda c)}{\lambda} d\lambda.$$

Potom

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-i\lambda a} - e^{-i\lambda b}}{i\lambda} \varphi_X(\lambda) d\lambda = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\pi} \left\{ \int_0^T \frac{\sin[\lambda(x-a)]}{\lambda} d\lambda - \int_0^T \frac{\sin[\lambda(x-b)]}{\lambda} d\lambda \right\} dP_X(x).$$

"integrál sinu"

Když $T \rightarrow \infty$, pak vime

$$\frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin[\lambda(x-a)]}{\lambda} d\lambda \rightarrow \begin{cases} -\frac{1}{2}, & x < a \\ +\frac{1}{2}, & x > a \\ 0, & x = a \end{cases}$$

Pak

$$\frac{1}{\pi} \left\{ \int_0^T \frac{\sin[\lambda(x-a)]}{\lambda} d\lambda - \int_0^T \frac{\sin[\lambda(x-b)]}{\lambda} d\lambda \right\} \xrightarrow{T \rightarrow \infty} \begin{cases} \frac{1}{2}, & x = a \\ \frac{1}{2}, & x = b \\ 1, & a < x < b \\ 0, & \text{jinak} \end{cases}$$

Substitujeme do (*) a užitíme Lebesgueovu větu o majorantě: (Δ)

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-i\lambda a} - e^{-i\lambda b}}{i\lambda} \varphi_X(\lambda) d\lambda = P[a < X < b] + \frac{P[X=a] + P[X=b]}{2} \quad \square$$

Dk D jednoznačné charakterizace rozdělení

Jelikož pravé strana předchozí věty platí $\forall a < b$, pak φ_X musí existovat jednoznačně pro X .

Dk V Markovova nerovnost

$X \geq 0 \Rightarrow P[X \geq 0] = 1 \Rightarrow \int_{\{\omega \in \Omega: X(\omega) < 0\}} dP(\omega) = 0$. Proto $\forall \varepsilon > 0$ máme

$$P[X \geq \varepsilon] = \int_{\{\omega \in \Omega: X(\omega) \geq \varepsilon\}} dP(\omega) \leq \int_{\{\omega: X(\omega) \geq \varepsilon\}} \frac{X(\omega)}{\varepsilon} dP(\omega) \leq \int_{\{\omega: X(\omega) \geq 0\}} \frac{X(\omega)}{\varepsilon} dP(\omega) =$$

$$= \frac{1}{\varepsilon} \int_{\Omega} X(\omega) dP(\omega) = \frac{EX}{\varepsilon} \quad \blacksquare$$

Dk D zobecněná Markovova nerovnost,

Uvažujme Markovovu nerovnost pro $\{X^n > \varepsilon^n\}$. $\blacksquare$

Dk V Čebyševova nerovnost,

Aplikujeme předchozí důsledek na $|X - EX|$ a $r=2$. $\blacksquare$

Dk V Cauchy - Schwarzova nerovnost,

Viz V vlastnosti kovariance a korelace 2).

Dk V Jensenova nerovnost,

Nechť je $L(x) = a + bx$ tečna k fci $g(x)$ v bodě EX .
Když g je konvexní, pak $L(x) \leq g(x) \forall x \in \mathbb{R}$ a $L(EX) = g(EX)$.

Potom $E[g(X)] \geq E[L(X)] = E[a + bX] = a + bEX = L(EX) = g(EX)$.

Analogicky pro g konkávní. $\blacksquare$

Pozn $\kappa \in \mathbb{C} : |\kappa| \leq \frac{1}{2} \Rightarrow \frac{1}{2} |\kappa| \leq |e^{\kappa} - 1| \leq \frac{3}{2} |\kappa|$

$$\begin{aligned} \text{Dk } e^{\kappa} - 1 - \kappa &= \sum_{n=2}^{\infty} \frac{\kappa^n}{n!} \Rightarrow |e^{\kappa} - 1 - \kappa| = \left| \sum_{n=2}^{\infty} \frac{\kappa^n}{n!} \right| \leq \sum_{n=2}^{\infty} \left| \frac{\kappa^n}{n!} \right| \leq \\ &\leq \sum_{n=2}^{\infty} \frac{|\kappa|^n}{2} = \frac{1}{2} \frac{|\kappa|^2}{1-|\kappa|} \leq \frac{1}{2} |\kappa| \quad (\text{pro } |\kappa| \leq \frac{1}{2}). \end{aligned}$$

$$\Delta\text{-ner.} \Rightarrow \frac{1}{2} |\kappa| \leq |e^{\kappa} - 1| \leq \frac{3}{2} |\kappa| \quad \blacksquare$$