

$Z \sim N(0,1)$ $f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{z^2}{2}}$
 $EZ = \int_{-\infty}^{\infty} z \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{z^2}{2}} dz = \dots = 0$

5 4-14:10

Momenty normálního rozdělení
 Prímý výpočet střední hodnoty a rozptylu normovaného normálního rozdělení není triviální. S využitím momentové vytvořující funkce je ale poměrně jednoduchý.
 Necht $Z \sim N(0,1)$. Pak *hustota*
 $E\left(\frac{t^2}{2}\right) = M_Z(t) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz =$
 $= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2 - 2tz + t^2 - t^2}{2}\right) dz =$
 $= \exp\left(\frac{t^2}{2}\right) \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(z-t)^2}{2}\right) dz = \exp\left(\frac{t^2}{2}\right).$
 Poslední integrál je roven 1 díky tomu, že na místě integrované funkce je funkce s vlastností hustoty.

5 4-14:12

Střední hodnota a rozptyl normálního rozdělení
 S využitím předchozího výpočtu $M_Z(t) = \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$ snadno spočítáme, že
 $M'_Z(t) = t \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$
 $M''_Z(t) = t^2 \exp\left(\frac{t^2}{2}\right) + \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$ *$\Rightarrow \mu_2 = e^0 = 1$*
 Dosazením $t = 0$ pak dostaneme *$D(Z) = \mu_2 - \mu_1^2 = 1 - 0^2 = 1$*
 $E(Z) = 0, D(Z) = 1.$
 $M_Z(t) = \mu_0 \cdot \frac{t^0}{0!} + \mu_1 \cdot \frac{t^1}{1!} + \mu_2 \cdot \frac{t^2}{2!} + \mu_3 \cdot \frac{t^3}{3!} + \dots$
 $M_Z(t) = \mu_0 + \mu_1 \cdot \frac{t}{1} + \mu_2 \cdot \frac{t^2}{2}$

5 4-14:16

Příklad
 Určete rozdělení součtu nezávislých náhodných veličin $X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2), Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2).$
Řešení
 Z vlastností momentové vytvořující funkce dostáváme
 $M_{X+Y}(t) = \exp(\mu_X t + \sigma_X^2 \frac{t^2}{2}) \exp(\mu_Y t + \sigma_Y^2 \frac{t^2}{2}) =$
 $= \exp((\mu_X + \mu_Y)t + (\sigma_X^2 + \sigma_Y^2) \frac{t^2}{2}).$
 Proto $X + Y \sim N(\mu_X + \mu_Y, \sigma_X^2 + \sigma_Y^2).$

5 4-14:20

Pomocí Čebyševovy nerovnosti můžeme odhadovat pravděpodobnost, s jakou se náhodná veličina s neznámým rozdělením odchýlí od své střední hodnoty o více než k -násobek směrodatné odchylky (zřejmě je totiž $P(|X - E(X)| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$).
Příklad
 Necht $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2.$
 1. Odhadněte $P(|X - \mu| \geq 3\sigma).$
 2. Vypočítejte $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$, jestliže navíc víte, že $X \sim N(0,1).$
Řešení
 1. $1/9,$
 2. $0,0027 \approx 1 - (\Phi(3) - \Phi(-3)) = 2(1 - \Phi(3))$

5 4-14:40

Příklad
 Mezi matematiky v ČR je jich 10% s příjmem přesahujícím celostátní průměr. Kolik matematiků je třeba pozvat na konferenci, aby s pravděpodobností aspoň 0,95 mezi nimi bylo 8 až 12 procent s nadprůměrným příjmem?
Řešení
 $Y_n \sim \text{Bi}(n; 0,1), E(Y_n) = 0,1 \cdot n, D(Y_n) = 0,1 \cdot 0,9 \cdot n.$ Pak *$2\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) - 1$*
 $0,95 \leq P(0,08n \leq Y_n \leq 0,12n) =$
 $= P\left(\frac{0,08 - 0,1}{\sqrt{0,09n}} \leq \frac{Y_n - 0,1n}{\sqrt{0,09n}} \leq \frac{0,12 - 0,1}{\sqrt{0,09n}}\right) = 4$
 $= P\left(\frac{-\sqrt{n}}{15} \leq \frac{Y_n - 0,1n}{\sqrt{0,09n}} \leq \frac{\sqrt{n}}{15}\right) \approx \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) - \Phi\left(-\frac{\sqrt{n}}{15}\right)$
 Je tedy $\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) \geq 0,975$, což je ekvivalentní $\sqrt{n}/15 \geq 1,96$, tj.
 $n \geq 865.$
 $2\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) - 1 \geq 0,95$
 $\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) \geq 0,975$
 $n_{0,975} \approx 1,96$

5 4-15:04

$$E \left[\frac{(X - E(X)) \cdot (X - E(X))^T}{n} \right] = \text{var}(X)$$

$$E \begin{pmatrix} X_1 - EX_1 \\ X_2 - EX_2 \\ \vdots \\ X_n - EX_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 - EX_1 & \dots & X_n - EX_n \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} E(X_1 - EX_1)(X_1 - EX_1) & \dots & E(X_1 - EX_1)(X_n - EX_n) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ E(X_n - EX_n)(X_1 - EX_1) & \dots & E(X_n - EX_n)(X_n - EX_n) \end{pmatrix} = C(X_i, X_j)$$

5 4-15:15

Normální rozdělení a rozdělení odvozená Limitní věty a odhady Populární statistika **Náhodný vektor** Náhodný výběr

Ukážeme na příkladech, že pravděpodobnostní struktura náhodného vektoru (X, Y) není určena pouze marginálními rozděleními veličin X a Y . Podstatný je rovněž pravděpodobnostní vztah mezi X a Y , který je částečně popsán např. prostřednictvím korelačního koeficientu.

Příklad

Jsou-li X a Y náhodné veličiny, nabývající hodnot 0 a 1, pak

$$P(X=1, Y=1) - P(X=1)P(Y=1) = E(XY) - E(X)E(Y) = \text{cov}(X, Y) = 0 \Rightarrow P(X=1, Y=1) = P(X=1) \cdot P(Y=1)$$

Odtud je snadno vidět, že pokud jsou X a Y nekorelované, jsou i nezávislé (což obecně neplatí).

$$E(X \cdot Y) = 0 \cdot P(X=0, Y=0) + 0 \cdot P(X=0, Y=1) + 0 \cdot P(X=1, Y=0) + 1 \cdot P(X=1, Y=1) = P(X=1, Y=1)$$

$$E(X) = 0 \cdot P(X=0) + 1 \cdot P(X=1) = P(X=1)$$

$$E(Y) = P(Y=1)$$

5 4-15:19

od 1. X_1, \dots, X_n náhodný výběr z rozdělení se střední hodnotou μ

$M = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$... výběr průměr

$$E(M) = E\left(\frac{X_1 + \dots + X_n}{n}\right) = \frac{1}{n}(E(X_1) + \dots + E(X_n))$$

$$= \frac{1}{n}(\mu + \mu + \dots + \mu) = \mu$$

od 3. $\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 = \sum (X_i^2 - 2\mu X_i + \mu^2) =$

$$= \sum X_i^2 - 2\mu \sum X_i + n \cdot \mu^2$$

$$= \sum X_i^2 - 2n\mu M + n\mu^2$$

$$\sum (X_i - M)^2 + n \cdot (M - \mu)^2 =$$

$$= \sum (X_i^2 - 2MX_i + M^2) + n \cdot (M - \mu)^2 =$$

$$= \sum X_i^2 - 2M \cdot n \cdot M + nM^2 + nM^2 - 2nM\mu + n\mu^2$$

dále vis slidy

5 4-15:33