

Diskrétní pravděpodobnostní prostor (Ω, P) : Ω – libovolná konečná/ spočetná množina, $\omega \in \Omega$ – elementární jev

$\Omega = \cup \omega$ – jistý jev, \emptyset – nemožný jev; $P: \Omega \rightarrow [0, 1]$, $P(\Omega) = 1$, $P(\emptyset) = 0$; $A \subseteq \Omega$ – náhodné jevy

Podmíněná pravděpodobnost (Ω, P) : $P(A|B) = P(A \cap B) / P(B)$, $P(B) > 0$ – $P(A)$, pokud nastane i B

Jev A nezávisí na B , pokud $P(A|B) = P(A) \Rightarrow$ jevy A, B , nezávislé, pokud $P(A \cap B) = P(A)P(B)$

Jevy $A_i \in \Omega$ jsou vzájemně nezávislé, pokud $\forall k \ 1 < k \leq n \ P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_n}) = \prod P(A_{i_j})$

Jevy $A_i \in \Omega$ jsou vzájemně nezávislé po $k=2, 3, \dots, n$, jestliže $\forall A_{i_j} \ P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_n}) = \prod P(A_{i_j})$

Věta o úplné pravděpodobnosti: jestliže jevy H_i tvoří Ω a navzájem mají \emptyset průnik, pak $P(A) = \sum P(A|H_i)P(H_i)$

Bayersova věta: $H_i, A \in \Omega, \cup H_i = \Omega, H_i \cap H_j = \emptyset. P(H_i|A) = P(A \cap H_i) / P(A) = P(A|H_i)P(H_i) / \sum P(A|H_j)P(H_j)$

Náhodná veličina: $X: (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (R, \mathcal{B})$; X nabývá x_i ; $[X=x_i] = \{\omega | X(\omega) = x_i\}$; $p_i = P(X=x_i) = P\{\omega | X(\omega) = x_i\}$; $\sum p_i = 1$

Rozdělení pravděpodobnosti v X : $\{x_i \text{ nad } p_i\}$ kde x_i jsou hodnoty, jichž lze nabýt a p_i příslušné pravděpodobnosti

Distribuční fce: $F(x) = P(X \leq x)$ – neklesající, $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$, $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$; zprava spojitá; jednoznačně určuje pst

Střední hodnota dny: $EX = \sum X(\omega)P(\omega) = \sum x_i p_i$; $Ea = a$; $E(a+X) = a + EX$; $E(a+bX+cY) = a + bEX + cEY$; $Eg(X) = \sum p_i g(x_i)$

Složky vektoru X_1, \dots, X_n jsou nezávislé, pokud sdužené rozdělení $P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) = \prod P(X_i \leq x_i)$

Věta o konvoluci: $X \sim (x_i \text{ nad } p_i)$, $Y \sim (y_j \text{ nad } q_j)$ a X a Y nezávislé, pak $Z = X + Y \sim (z_k \text{ nad } r_k)$, kde r_k je konvolucí z p_i, q_j

Vytvořující funkci k n. v. X nazveme $A(x) = \sum p_i x^i$; $A'(1) = EX$, $A'(0) = p_1$

Vytvořující funkce jednoznačně definuje distribuci (rozdělení) n. v. $X - p_n = A^{(n)}(0) / n!$

Nechť X a Y jsou n. v. ne nutně nezávislé, potom $E(X+Y) = EX + EY$

Nechť X je n. v., potom rozptylem nazveme $var X = E(X-EX)^2$; $var(c) = 0$, $var(c+X) = var X$, $var(cX) = c^2 var X$ (blbě)

$var(X+Y) = var X + var Y + 2E(X-EX)(Y-EY)$; $E(X-EX)(Y-EY) = cov(X, Y) = E(XY) - EX \cdot EY$, pro X, Y nezávislé $= 0$

Čebyševova nerovnost: n. v. X , $var X$ existuje, $\varepsilon > 0$. Pak platí $P(|X-EX| \geq \varepsilon) \leq var X / \varepsilon^2$ Dk: $var X = \sum (x_i - \mu)^2 p_i = \dots$

X_1, \dots, X_n nezávislé, $EX_i = \mu$, $var X_i = \sigma^2$, $\bar{X}_n = (X_1 + \dots + X_n) / n$ (výběrový průměr), $E \bar{X}_n = \mu$, $var \bar{X}_n = \sigma^2 / n$

X_1, \dots, X_n konverguje k n. v. X v pravdě $X_n \rightarrow X$, pokud $\forall \varepsilon > 0$ platí $\lim P(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0$

Slabý zákon velkých čísel: X_1, \dots, X_n nezávislé, $EX_i = \mu$, $var X_i = \sigma^2$, $\bar{X}_n = (X_1 + \dots + X_n) / n$ platí $\bar{X}_n \rightarrow \mu$ Dk: Čebyš.

n. v. X má spojité rozdělení s hustotou f když $\forall a \leq b \in R: P(X \in (a, b)) = \int_a^b f(x)$; $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)$; $f(x) = F'(x)$; $EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x)$

Centrální limitní věta 1: X_i stejně rozdělené nezávislé n. v. $EX_i = \mu$, $var X_i = \sigma^2$: $P((\sum X_i - n\mu) / \sqrt{(n\sigma^2)} < x) \approx F(x)$ z $N(0, 1)$

$X \dots f(x)$, $F(x)$, potom kvantilovou funkcí n. v. X rozumíme $F^{-1}(t)$, $t \in (0, 1)$, pokud existuje

Zobecněná kvantilová funkce – $\sup \{x | F(x) < t\}$ $\inf \{x | F(x) > t\}$

Testování hypotéz – $P(\text{zamítnu } H | H \text{ platí})$ – chyba prvního druhu; $P(H \text{ přijmu} | H \text{ neplatí})$ – chyba druhého dr.

X_1, \dots, X_n n. v. a $TR_n \rightarrow R_p$, $p \geq 1$, potom $T(X_1, \dots, X_n)$ nazveme statistikou, je zřejmé, že je také náhodná veličina

Je-li T_n odhad parametru θ a $ET_n = \theta$, říkáme, že odhad je nestranný/ nevychýlený

Odhad s nejmenším rozptylem v dané třídě odhadů se nazývá nejlepší

konzistence: $P(|T_n - \theta| > \varepsilon) \rightarrow 0$; robustnost: necitlivost na změnu předpokladů

Metoda maximální věrohodnosti: hledám pro jaké θ to je nejpravděpodobnější arg max $\prod p(X_i = x_i)$

n -tice X_1, \dots, X_n náhodný výběr; $\bar{X}_n = 1/n \sum x_i$ výběrový průměr; $S_n^2 = 1/(n-1) \sum (X_i - \bar{X}_n)^2$ výběrový rozptyl

Intervalový odhad θ o spolehlivosti $1-\alpha$ $P(L, \theta, P) = 1-\alpha$; X_β takové, že $F(X_\beta) = \beta$ je β -kvantil, F spojitá...

Oboustrané odhady $(\bar{X}_n - \mu_{1-\alpha/2} \sigma / \sqrt{n}, \bar{X}_n + \mu_{1-\alpha/2} \sigma / \sqrt{n})$; $(\bar{X}_n \mp t_{1-\alpha/2, n-1} S_n / \sqrt{n})$; $(S_n^2(n-1) / \chi_{1-\alpha/2, n-1}^2; S_n^2(n-1) / \chi_{\alpha/2, n-1}^2)$

Kritický obor – interval, kde hypotézu zamítnu; hladina testu – pravděpodobnost chyby prvního druhu

Síla testu – doplněk k pravděpodobnosti chyby druhého druhu

Dvojvýběrový test $|\bar{X}_n - \bar{Y}_m| > \mu_{1-\alpha/2} \sigma \sqrt{(n+m)/nm}$; $|\bar{X}_n - \bar{Y}_m| > \mu_{1-\alpha/2, n+m-2} S^* \sqrt{(n+m)/nm}$; $F_{1-\alpha/2, n-1, m-1} < S_n^2 / S_m^2 < F_{\alpha/2, n-1, m-1}$

$S^{*2} = 1/(n+m-2) [(n-1)S_{1,n}^2 + (m-1)S_{1,m}^2]$

Párový test (Y_i, Z_i) , z nich X_i a tu zkoumám...

Regrese zkoumá závislost veličin na jiných. O chybě předpokládáme $N(0, \sigma^2)$; arg min $\sum p(Y_i - a - bX_i)$ (...) rezidua

Náhodná veličina se řídí Alternativním rozdělením $Alt(p)$, pokud nabývá 0, 1 s pstí $1-p=q$ a p ; $EX = p$, $var X = pq$

N. v. se řídí Binomickým rozdělením $Bi(n, p)$, nabývá-li 1, 2, ..., n s pstí $(n \text{ nad } k) p^k (1-p)^{n-k}$; $EX = np$, $var X = npq$

N. v. se řídí Geometrickým rozdělením $Ge(p)$: pq^{n-1} (čekání na 1. zdar); $EX = q/p$, $var X = q/p^2$

N. v. se řídí Negativním binomickým rozdělením $NBi(r, p)$: $(n-1 \text{ nad } r-1) p^r q^{n-r} = \sum Ge_r(p)$; $EX = rq/p$, $var X = rq/p^2$

N. v. se řídí Hypergeometrickým rozdělením $HGe(A, B, n)$: $(A \text{ nad } k)(B \text{ nad } n-k) / (A+B \text{ nad } n)$ (# tažených)

$EX = nA/(A+B)$, $var X = nA/(A+B) B/(A+B) (A+B-n)/(A+B-1)$

N. v. se řídí Rovnoměrným rozdělením $R(n)$, nabývá-li hodnot z $\{1, \dots, n\}$ s pravděpodobností $1/n$

N. v. se řídí Poissonovým rozdělením $Po(\lambda)$, nabývá-li hodnot $\{0, 1, 2, \dots\}$ s pstí $e^{-\lambda} \lambda^i / i!$; $EX = \lambda$, $var X = \lambda$

N. v. se řídí Multinomickým rozdělením $M(k, n_i, p_i)$ $n! / n_0! n_1! \dots n_k!$ $p_0^{n_0} p_1^{n_1} \dots p_k^{n_k}$ (pro $k=1 \sim Bi$)

$X \sim U(a, b)$ Rovnoměrné na (a, b) – tam stejné, jinde 0; $EX = (a+b)/2$; $var X = (b-a)^2 / 12$; $\alpha X + \beta \sim U(\alpha a + \beta, \alpha b + \beta)$

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ Normální rozdělení – $f(x) = 1/\sqrt{2\pi\sigma^2} e^{-(x-\mu)^2 / 2\sigma^2}$; $EX = \mu$; $var X = \sigma^2$; $N(0, 1)$ standartní/ normalizované

$\alpha X + \beta \sim N(\alpha\mu + \beta, \alpha^2\sigma^2)$; $X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ (z věty o konvoluci)

$X \sim Exp(\lambda)$ Exponenciální – $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$, $x > 0$; $f(x) = 0$, $x < 0$; $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$; $EX = 1/\lambda$; $var X = 1/\lambda^2$; $\alpha X \sim Exp(\lambda/\alpha)$

„rozdělení bez paměti“ – $P(X < t + \Delta t | X > t) = P(X < \Delta t)$; $|X| \sim Ge(1 - e^{-\lambda})$; nezávislá X_1, X_2 – $\min\{X_1, X_2\} \sim Exp(\lambda_1 + \lambda_2)$