

Testování statistických hypotéz

Statistická hypotéza

Statistická hypotéza je tvrzení, které je možno na základě dat (náhodného výběru) přijmout nebo zamítnout (vyloučit).

Pravidlo, podle kterého hypotézu přijmeme nebo zamítneme se nazývá test hypotézy.

Princip: Prostřednictvím vhodné výběrové statistiky $T(\vec{X})$ sledujeme odchylku dat od hypotézy a pokud je náhodný vznik tak velké odchylky málo pravděpodobný, hypotézu zamítneme.

Typické úlohy

- Je měřena hodnota (náhodným výběrem), o které teorie (výrobce, ...) tvrdí, že má hodnotu x . Na základě výsledků náhodného výběru lze někdy tuto hypotézu zamítnout, a to pokud by naměřená data byla v případě platnosti hypotézy velmi málo pravděpodobná. Takovou hypotézu nelze nikdy potvrdit. Pokud je hypotéza přijata, znamená to, že data nejsou s hypotézou v rozporu.
- Statistická přejímka zboží - Výrobce garantuje, že v dodávce N výrobků je maximálně n vadných výrobků. Pokud chci dodávku úspěšně reklamovat, musím tuto hypotézu vyloučit. Naopak, pokud by chtěl výrobce prokázat své tvrzení, musel by vyloučit hypotézu "v dodávce je více než n vadných výrobků".
- Jsou 2 metody přípravy vzorků, zajímá nás nějaký parametr a . Chtěl bych ukázat, že nová metoda je lepší, tj. vede hodnotě a_n větší než je hodnota a_s pro starou metodu. Hypotézu potvrdíme, pokud dokážeme vyloučit hypotézu $a_n \leq a_s$. Pokud je hypotéza potvrzena, znamená to, rozdíl je statisticky významný. Takové tvrzení nic neříká o tom, jak je takový rozdíl velký. Při velkém rozsahu výběru a malém rozptylu dat mohou být i relativně malé změny dat statisticky významné.
- Hypotéza o korelace dat - data jsou nekorelovaná. Alternativní hypotéza "korelace dat je statisticky významná".

Testy pro výběry z normálního rozdělení

Tyto testy jsou velmi rozšířené a najdou se ve všech učebnicích a příručkách.

Hypotézy o střední hodnotě - Studentův t-test

Hypotéza - Byl proveden výběr z normálního rozdělení s neznámou disperzí. Hypotéza tvrdí – střední hodnota $EX = \mu$. Máme ji zamítнуть nebo přijmout?

Určíme průměr \bar{x} , výběrový rozptyl S^2 a odtud vypočteme parametr

$$t = \frac{\bar{x} - \mu}{S} \sqrt{n}$$

Pokud hypotéza platí, veličina t má Studentovo rozdělení. Ptám se, jaká je pravděpodobnost, že tak velká nebo větší odchylka mohla vzniknout náhodně, tedy jaká je pravděpodobnost $P(t'; |t'| \geq |t|)$

$$P(t'; |t'| \geq |t|) = \int_{-\infty}^{-|t|} + \int_{|t|}^{\infty} f(t') dt' = 2 \frac{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)}{\sqrt{\pi(n-1)\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)}} \int_{|t|}^{\infty} \frac{dt'}{\left(1 + \frac{t'^2}{n-1}\right)^{n/2}}$$

Tato pravděpodobnost je tabelována a lze ji vyjádřit pomocí "neúplné β funkce"

$$P(t'; |t'| \geq |t|) = I_{\frac{\nu}{\nu+t^2}}\left(\frac{\nu}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

kde počet stupňů volnosti je $\nu = n - 1$ a neúplná β funkce je

$$I_x(a, b) = \frac{1}{B(a, b)} \int_0^x t^{a-1} (1-t)^{b-1} dt$$

kde pro $\forall a, b$ $I_0(a, b) = 0$, $I_1(a, b) = 1$.

Jestliže $P(t'; |t'| \geq |t|) \leq \alpha$, hypotézu zamítнем na hladině významnosti α . Hladina významnosti se obvykle volí 5 % nebo 1 %.

Příklad Předpokládáme, že výška člověka odpovídá normálnímu rozdělení. Hypotéza tvrdí $EX = \mu = 166$. Náhodně byla změřena výška 10 lidí a získány hodnoty: 160, 160, 167, 170, 173, 176, 178, 178, 181, 181.

Řešení Průměr je $\bar{x} = 172.4$, výběrový rozptyl

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{x})^2 = 62.93 \quad \Rightarrow \quad S = 7.93$$

Výběrová směrodatná odchylka průměru je tedy $S_{\bar{x}} = S/\sqrt{n} = 2.51$. Hodnota t při $\nu = n-1 = 9$ stupních volnosti je

$$t_9 = \frac{\bar{x} - \mu}{S_{\bar{x}}} = \frac{172.4 - 166}{2.51} = 2.55 \quad P(|t_9| \geq 2.55) = 0.031$$

Hranice pro 5 % hladinu významnosti je $|t_9| = 2.26$ ($P(|t_9| \geq 2.26) = 0.05$). Zjištěná hodnota t je tedy statisticky významná při 5 % hladině významnosti a hypotézu při 5 % hladině hladině významnosti zamítneme.

Kdybychom zvolili přísnější požadavek na statistickou významnost, např. 1 % hladinu významnosti, hranice významnosti by byla $|t_9| = 3.24$ ($P(|t_9| \geq 3.24) = 0.01$). Zjištěná hodnota t není statisticky významná při této hladině významnosti a hypotézu je při 1 % hladině významnosti nutno přijmout (nelze ji zamítnout).

Souvislost testování hypotéz s intervalovým odhadem

Jako konfidenční interval hodnot μ s parametrem spolehlivosti $1-\alpha$, vezmeme oblast μ takových, kde hypotézu $EX = \mu$ nelze zamítnout při hladině významnosti α .

Aby nedošlo k zamítnutí hypotézy při hladině významnosti $\alpha = 0.05$, musí být

$$-2.26 < t_9 = \frac{\bar{x} - \mu}{S_{\bar{x}}} < 2.26$$

Vyřešíme-li tyto dvě nerovnosti vzhledem k μ , dostáváme 95 % konfidenční interval $\mu \in (166.7, 178.1)$. Často se pak uvádí, že μ leží s pravděpodobností 0.95 v uvedeném intervalu.

Srovnání střední hodnoty dvou souborů

Studujeme rozdíly mezi 2 základními soubory x a y reprezentovanými náhodnými výběry X_i, Y_j . Chceme například prokázat, že soubor y má větší střední hodnotu.

Alternativní hypotéza je tvrzení "soubor Y má střední hodnotu menší nebo rovnu střední hodnotě souboru X ". Pokud alternativní hypotézu zamítнемo, prokážeme platnost původní hypotézy.

Předpokládáme nekorelované hodnoty X_i, Y_i , předpokládáme, že výběrové rozptyly se podstatně neliší a tedy $\sigma_x = \sigma_y$. Pak výběrový rozptyl je

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n_x} (X_i - \bar{x})^2 + \sum_{i=1}^{n_y} (Y_i - \bar{y})^2}{n_x + n_y - 2}$$

Označme $R = \bar{y} - \bar{x}$, pak

$$S_{\bar{x}}^2 = \frac{S^2}{n_x} \quad S_{\bar{y}}^2 = \frac{S^2}{n_y} \quad \Rightarrow \quad S_R^2 = S_{\bar{y}}^2 + S_{\bar{x}}^2 = S^2 \left(\frac{1}{n_x} + \frac{1}{n_y} \right)$$

Pak

$$t_{n_x+n_y-2} = \frac{\bar{y} - \bar{x}}{S_R}$$

Pokud $P(t' \geq t_{n_x+n_y-2}) \leq \alpha$, alternativní hypotézu zamítнемo při hladině významnosti α .

Pozn. Zda se rozptyly S_X^2 a S_Y^2 podstatně neliší, lze určit testem hypotézy $S_X^2 = S_Y^2$. Orientačně – pokud platí $S_X^2 < 2S_Y^2 \wedge S_Y^2 < 2S_X^2$ pro $n_x, n_y \approx 10$, pak se rozptyly x a y podstatně neliší. Existuje modifikovaný postup testu, pokud se rozptyly podstatně liší.

Pozn. Pokud jsou hodnoty výběrů korelované (X_i, Y_i jsou naměřeny na i-tém vzorku), označme rozsah výběru n a $R = \bar{y} - \bar{x}$. Pak

$$S_R^2 = \frac{S_X^2 + S_Y^2 - 2S_{XY}}{n} \quad t_{n-1} = \frac{\bar{y} - \bar{x}}{S_R}$$

kde S_{XY} je výběrová kovariance a $(n - 1)$ je počet stupňů volnosti.

Teorie testování hypotéz

2 prvky v rozhodovacím procesu - hypotézu H přijmout, hypotézu H zamítnout

2 typy chyb – Chyba I.druhu - zamítnout správnou hypotézu
Chyba II.druhu - přijmout nesprávnou hypotézu

Alternativní hypotéza A - tvrzení, které platí právě tehdy, pokud H neplatí. Pokud A zamítneme, potvrďme platnost H . To je silnější než tvrzení, že H nelze zamítnout.

Test hypotézy – Pravidlo, podle kterého rozhodujeme o přijetí, resp. zamítnutí hypotézy. Je určeno testovou statistikou $T(\vec{X})$ a kritickým oborem \mathcal{T} – množinou hodnot z R takových, že hypotézu zamítneme právě tehdy, když $T(\vec{X}) \in \mathcal{T}$.

Hladina významnosti Pravděpodobnost chyby I. druhu, tj. pravděpodobnost zamítnutí správné hypotézy.

2 druhy hypotéz – oboustranná – hypotéza o rovnosti - sčítáme pravděpodobnosti velkých odchylek na obě strany
jednostranná – hypotéza o nerovnosti - pravděpodobnost velké odchylky na jednu stranu

2 druhy hypotéz – parametrické - známý typ rozdělení s neznámými parametry $\vec{\theta}$, hypotéza se týká některého parametru θ_h nebo funkce $g(\vec{\theta})$
neparametrické - obecnější, nemusí předpokládat typ rozdělení, často nepoužívá přímo sledovaného znaku

Parametrická hypotéza – prostor Ω parametrů $\vec{\theta}$ se dělí na 2 podprostory
 ω – platí H , $(\Omega - \omega)$ – platí A

Testy parametrických hypotéz lze konstruovat nejen pro normální rozdělení.

Silofunkce testu - Funkce přiřazující $\forall \vec{\theta} \in \Omega$ podmíněnou pravděpodobnost $P[T(\vec{X}) \in \mathcal{T} | \vec{\theta}]$

Test hypotézy o mediánu - znaménkový test

Hypotéza $MeX = x_{0.5}$ - oboustranná neparametrická hypotéza

Ve výběru o rozsahu n je m hodnot $X_i \neq x_{0.5}$, n_1 hodnot menších než $x_{0.5}$ a $n_2 = m - n_1$ větších než $x_{0.5}$. Nechť např. $n_2 > m/2$. Pokud hypotéza platí, je pravděpodobnost, že počet hodnot X_i větších než $x_{0.5}$ bude $n'_2 \geq n_2$ je

$$P(n'_2 \geq n_2) = \sum_{k=n_2}^m \binom{m}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^m$$

Hypotézu vyloučíme, pokud pravděpodobnost tak velké odchylky bude $\leq \alpha$

$$\begin{aligned} P(|n'_2 - m/2| \geq n_2 - m/2) &= P(n'_2 \geq n_2) + P(n'_2 \leq m - n_2) = \\ &= 2P(n'_2 \geq n_2) = 2 \sum_{k=n_2}^m \binom{m}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^m \leq \alpha \end{aligned}$$

Další použití znaménkového testu

Nechť je sledována dvojice znaků (x, y) . Hypotéza tvrdí, že u většiny prvků základního souboru je $y > x$. Alternativní hypotéza "u většiny prvků je $y \leq x$ ". Jde o jednostrannou neparametrickou hypotézu, stačí testovat alternativní hypotézu pro případ rovnosti $P(y \leq x) = P(y = x)$. Zamítneme-li rovnost, tím spíše bychom zamítli jakýkoliv zápornou hodnotu rozdílu $y - x$. Z náhodného výběru o rozsahu n je pro n_+ prvků $Z_i = Y_i - X_i > 0$. Pokud

$$P(n' \geq n_+) = \sum_{k=n_+}^n \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^n \leq \alpha$$

pak alternativní hypotézu zamítneme a prokážeme tím původní hypotézu.

Hypotézy o statistickém rozdělení – testy dobré shody

Odpovídá pravděpodobnostní rozdělení základního souboru teorii? Mají dva soubory stejná rozdělení pravděpodobnosti?
(2 typy rozdělení – diskrétní a spojité)

Diskrétní rozdělení – χ^2 test

i -tou hodnotu má n_i prvků výběrového souboru o rozsahu n , podle teorie má být $m_i = n p_i$ (m_i nemusí být celé). Počet prvků výběru, které mají i -tou hodnotu, má binomické rozdělení $Bi(n, p_i)$ se střední hodnotou $\mu_i = m_i$ a s rozptylem $\sigma_i^2 = m_i$. Pokud $m_i \geq 5$, lze binomické rozdělení nahradit normálním rozdělením (buňky s $m_i < 5$ sdružíme do skupin). Pak

$$h = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - m_i)^2}{m_i}$$

má přibližně rozdělení

$$h \sim \chi_\nu^2 \quad \nu = k - 1 - p$$

kde k je počet hodnot (skupin), p je počet parametrů teoretického rozdělení získaných z dat, počet stupňů volnosti je snížen o 1 vzhledem k podmínce $\sum_{i=1}^k n_i = n$. Pravděpodobnost, že náhodou vznikne $h' \geq h$ je

$$P(h' \geq h) = \int_h^\infty \chi_\nu^2(h') dh' = Q\left(\frac{\nu}{2}, \frac{h}{2}\right)$$

Pokud $P(h' \geq h) \leq \alpha$, hypotézu o shodě rozdělení s teorií zamítneme.

Spojitá rozdělení – Kolmogorov-Smirnovův test

Nechť hypotéza určuje rozdělení včetně jeho parametrů, nechť $F(x)$ je jeho distribuční funkce, $\tilde{F}_n(x)$ je empirická distribuční funkce výběrového souboru. Pak test je založen na statistice

$$D = \sup_{-\infty < x < \infty} |\tilde{F}_n(x) - F(x)|$$

Hypotézu zamítneme na hladině významnosti α , pokud

$$D \geq D_n(1 - \alpha) \simeq \sqrt{-\frac{1}{2n} \ln\left(\frac{\alpha}{2}\right)}$$

kde přibližná rovnost platí pro $n > 100$. Pro shodu 2 empirických rozdělení výraz $n_1 n_2 / (n_1 + n_2)$ nahradí n .

Testy korelace a nezávislosti

Test nekorelovanosti (nezávislosti) pro normální rozdělení

Pro parametrický test nekorelovanosti lze využít lineární korelační koeficient r_{XY} , ale častěji se využívá veličina

$$T = \frac{r_{XY} \sqrt{n-2}}{\sqrt{1 - r_{XY}^2}}$$

Pokud (X_i, Y_i) je výběr z dvouozměrného normálního rozdělení s korelačním koeficientem $\rho_{XY} = 0$, pak veličina T má Studentovo t rozdělení o $(n-2)$ stupních volnosti. Pokud $P(|t'| \geq |T|) \leq \alpha$, hypotéza o nekorelovanosti je zamítnuta na hladině významnosti α .

Neparametrický test nezávislosti

Test založený na pořadí – pro libovolné sdružené rozdělení (X, Y) – založen na Spearmanově korelačním koeficientu r_{XY}^S .

Hypotézu o nezávislosti zamítneme na hladině významnosti α , pokud

$$|r_{XY}^S| \geq k_n(\alpha)$$

kde kritické hodnoty $k_n(\alpha)$ jsou tabelovány pro malé rozsahy výběru ($n \leq 30$) a pro větší n lze approximovat $k_n(\alpha) \simeq \Phi^{-1}(1-\alpha/2)/\sqrt{n-1}$, kde Φ je distribuční funkce rozdělení $N(0, 1)$ a její inverzní funkce Φ^{-1} je kvantilová funkce.

Test nezávislosti dat v kontingenční tabulce

Prostý náhodný výběr o rozsahu n , náhodný vektor (X, Y) , X může nabývat hodnot (A_1, A_2, \dots, A_K) , Y hodnot (B_1, B_2, \dots, B_L) . Označme n_{ij} četnost pozorování (A_i, B_j) , $n_{i\cdot}$ marginální četnost A_i , $n_{\cdot j}$ marginální četnost B_j .

Četnosti lze reprezentovat pomocí kontingenční tabulky

třída	B_1	B_2	...	B_l	marg. X
A_1	n_{11}	n_{12}	...	n_{1L}	$n_{1\cdot}$
A_2	n_{21}	n_{22}	...	n_{2L}	$n_{2\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots	...	\vdots	\vdots
A_K	n_{K1}	n_{K2}	...	n_{KL}	$n_{K\cdot}$
marg. Y	$n_{\cdot 1}$	$n_{\cdot 2}$...	$n_{\cdot L}$	n

Označme $m_{ij} = n_{i\cdot} \cdot n_{\cdot j} / n$. Test nezávislosti X a Y je založen na statistice

$$\chi^2_\nu = \sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^L \frac{(n_{ij} - m_{ij})^2}{m_{ij}} \quad \nu = (K-1)(L-1)$$

Za předpokladu nezávislosti má tato statistika χ^2 rozdělení. Pokud $P(\tilde{\chi}_\nu^2 \geq \chi_\nu^2) \leq \alpha$, hypotézu o nezávislosti zamítne.

Zamítnutí hypotézy o nezávislosti znamená, že závislost je statisticky významná (statisticky prokazatelná), nic však neříká o síle závislosti.

Sílu závislosti charakterizuje Cramerovo V

$$V = \sqrt{\frac{\chi^2}{n \min(K-1, L-1)}} \quad 0 \leq V \leq 1$$

nebo míry asociace založené na entropii.