

Základy zpracování geologických dat

testování statistických hypotéz
neparametrické testy

R. Čopjaková

Neparametrické testy

- Používají se, i pokud nejsou předpoklady normality dat splněné
- Tedy i pro jiné typy rozdělení pravděpodobností než normální
- V případě souboru dat s normálním rozdělením jsou vhodnější, když v souboru jsou některé hodnoty výrazně odlehlé

Wilcoxonův test pro párované hodnoty

- Jedná se o **neparametrickou obdobu t-testu na párové hodnoty**
- Při ověřování, zda dva výběrové soubory lze považovat za výběry z jednoho základního souboru
- Pro dva závislé soubory dat, kde $n_1 = n_2$
- Jedná se o **test pořadový** - srovnává soubory dat pomocí seřazení souborů dat podle pořadí, nikoli přes průměry
- Lze využít i pro soubory dat s jiným než normálním rozdělením pravděpodobností, zatímco t-test na párové hodnoty lze využít pouze pro soubory dat s normálním rozdělením

Nulová hypotéza versus alternativní hypotéza

- H_0 : Není systematická diference uvnitř párů
- (medián rozdílů M je nulový).
- H_A : Je systematická diference uvnitř párů (medián rozdílů M je různý od nuly).

Wilcoxonův test pro párované hodnoty

Výpočet testovacího kritéria

Počítá s rozdíly mezi naměřenými hodnotami, které tvoří pár. Testovací kritérium se počítá ze součtu rozdílů v pořadí párovaných hodnot.

Absolutní hodnoty rozdílů mezi páry se seřadí podle velikosti, jednotlivým členům se přiřadí pořadové číslo (páry s rozdílem 0 vyloučíme před přidělením pořadí). Přidělená pořadová čísla se rozdělí do dvou sloupců, do sloupce + (u rozdílu kladného) a do sloupce - (u rozdílu záporného). Zvláště se dělá součet kladných rozdílů v pořadí párovaných hodnot a zvláště záporných. Výsledkem jsou testovací statistiky T_+ a T_-

Jako testovací kritérium se uvažuje hodnota menšího z těchto dvou součtů.

Stanovení kritické hodnoty

Kritické hodnoty získám z tabulek pro příslušnou hladinu významnosti α a n (počet párů s nenulovým rozdílem) - $T_k(\alpha;n)$

Rozhodnutí

Je-li menší z obou T_+ a T_- menší nebo rovno T_k , tedy $\min(T_+, T_-) \leq T_k$, pak zamítáme H_0

Existuje i obdoba tohoto testu pro jeden výběrový soubor a jeho srovnání s deklarovanou hodnotou

Wilcoxonův test pro párované hodnoty - příklad

Porovnejme koncentrace Th (ppm) v horninách stanovené dvěma různými analytickými metodami pomocí Wilcoxonova testu pro párované hodnoty na 5% α .

H_0 : není rozdíl mezi obsahy Th stanového s použitím dvou různých přístrojů

H_A : je rozdíl mezi obsahy Th stanového s použitím dvou různých přístrojů

Th1	Th2	di	IdiI	vyloučení nul	RANK.AVG		minus	plus
					pořadí	IdiI		
9.3	11.3	-2	2	2	13	13	0	
11	11	0	0			0	0	
10	10.2	-0.2	0.2	0.2	2	2	0	
10.1	9.6	0.5	0.5	0.5	4.5	0	4.5	
9.6	10.1	-0.5	0.5	0.5	4.5	4.5	0	
7.8	9.7	-1.9	1.9	1.9	12	12	0	
9.5	9.6	-0.1	0.1	0.1	1	1	0	
7.9	8.8	-0.9	0.9	0.9	9	9	0	
9.2	11.3	-2.1	2.1	2.1	14	14	0	
9.7	10.5	-0.8	0.8	0.8	8	8	0	
9.6	10.6	-1	1	1	10	10	0	
8.7	10.3	-1.6	1.6	1.6	11	11	0	
9.4	9.7	-0.3	0.3	0.3	3	3	0	
11.1	10.5	0.6	0.6	0.6	6	0	6	
9.3	10	-0.7	0.7	0.7	7	7	0	
test krit (menší z hodnot)							94.5	10.5
krit hodnota (n=počet nenulových párů)								21

Pro nové MS Office použijí funkci RANK.AVG

Pro starší verze MS Office použijí funkci RANK - nutná úprava pořadí pro hodnoty se stejným pořadím

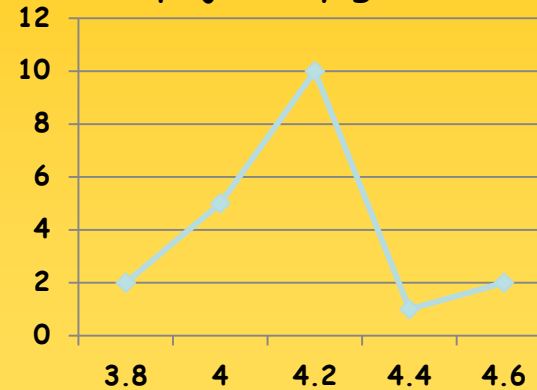
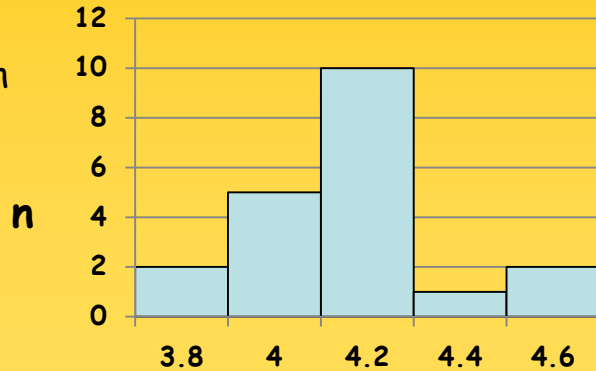
Testovací kritérium $T = 10,5$
Kritická hodnota $T_k = 21$
 $T 10,5 < T_k 21$ H_0 zamítám

obsahy Th stanového s použitím dvou různých přístrojů, se statisticky významně liší

Kolmogorov-Smirnovův test shody - opakování

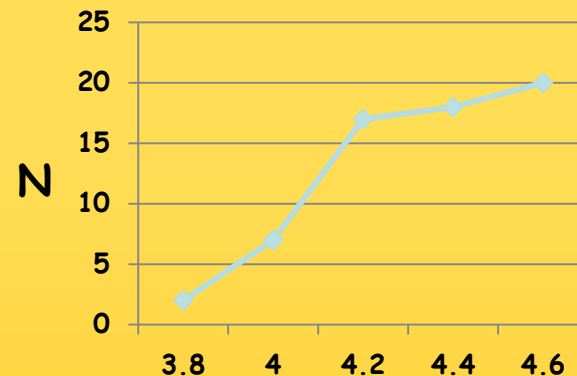
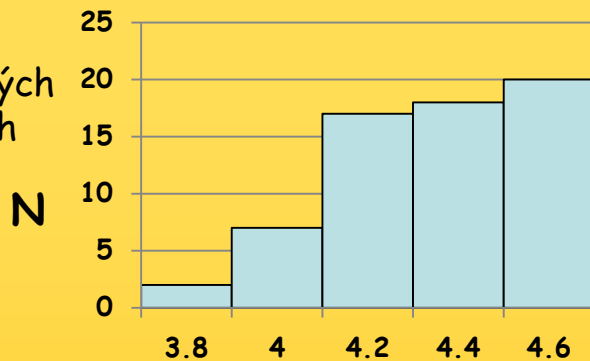
Vztah mezi histogramem a polygonem četností
sloupcový graf spojnicový graf

Histogram
absolutních
četností



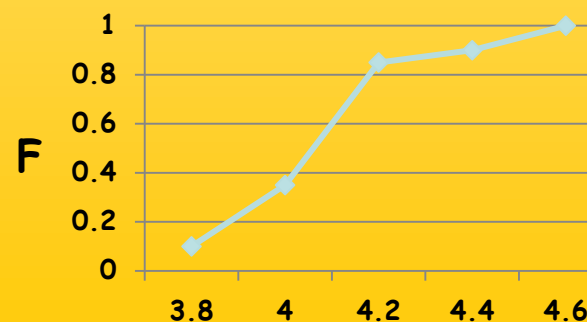
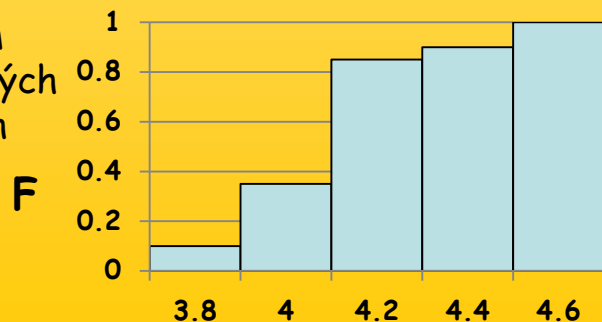
Polygon
absolutních
četností

Histogram
kumulovaných
absolutních
četností



Polygon
kumulovaných
absolutních
četností

Histogram
kumulovaných
relativních
četností



Polygon
kumulovaných
relativních
četností

Kolmogorov-Smirnovův test shody

nejprve varianta pro jeden výběr

Pro **testování shody rozdělení pravděpodobnosti** náhodného výběru **s** teoretickým, **očekávaným** rozdělením pravděpodobností.

Tedy ptáme-li se na otázku?

Má soubor dat normální rozdělení?

Má soubor dat logaritmicko-normální rozdělení?

Má soubor dat rovnoměrné rozdělení?

Obdobné využití jako chí-kvadrát test

Lze použít i v případech, kdy se nedoporučuje χ^2 test

Tedy i pokud více než 20% intervalových četností je menších než 5, či když přítomné intervaly s nulovou četností

H_0 : $p_{e1} = p_{o1}, \dots, p_{ek} = p_{ok}$ pro všechny intervaly

H_A : $p_{ej} \neq p_{oj}$ alespoň pro některý interval

Kolmogorov-Smirnovův test shody

nejprve varianta pro jeden výběr

Provedeme n nezávislých opakování pokusu. Výsledky rozdělíme do tříd a utvoříme kumulované četnosti nebo relativní kumulované četnosti pro experimentální data.

Namodelujeme kumulované četnosti nebo relativní kumulované četnosti pro teoretické rozdělení pravděpodobnosti, podle něhož očekáváme, že se naměřený soubor dat má chovat.

Najdeme maximální rozdíl mezi hodnotami kumulovaných četností N_{1e}, \dots, N_{ke} (kde k představuje označení třídy) empirického souboru dat a očekávaného, teoretického rozdělení N_{1o}, \dots, N_{ko} . Nebo maximální rozdíl mezi hodnotami relativních kumulovaných četností F_{1e}, \dots, F_{ke} empirického souboru dat a očekávaného, teoretického rozdělení F_{1o}, \dots, F_{ko} .

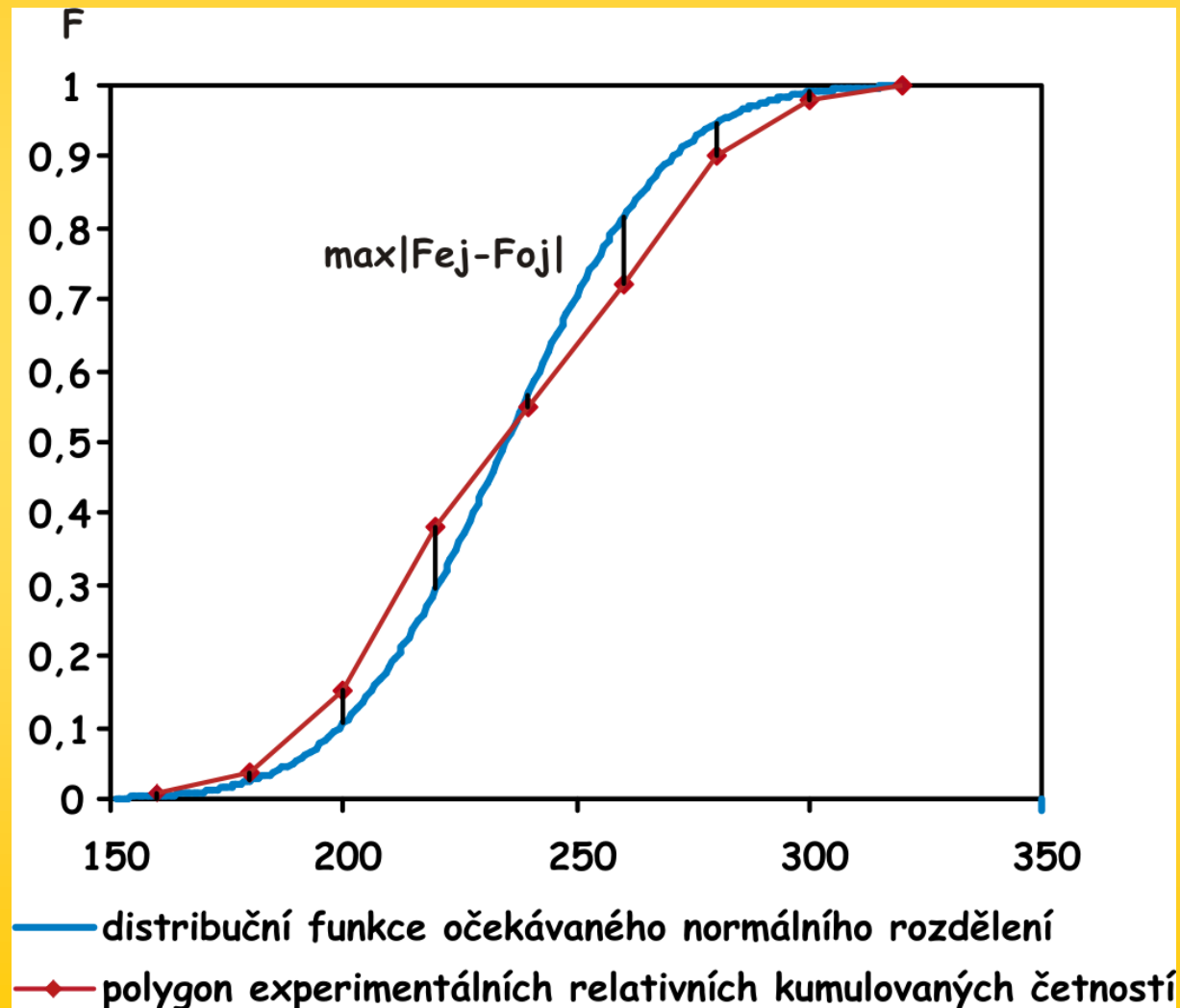
$$\begin{array}{ccc} \text{Tedy:} & N_{1e} - N_{1o} & \text{nebo} & F_{1e} - F_{1o} \\ & N_{2e} - N_{2o} & & F_{2e} - F_{2o} \\ & \vdots & & \vdots \\ & N_{ke} - N_{ko} & & F_{ke} - F_{ko} \end{array}$$

Testovací kritérium: $D_1 = \max |N_{ej} - N_{oj}|$, čili $D_1 = \max |F_{ej} - F_{oj}|$, kde N_{ej} (F_{ej}) = experimentální kumulativní absolutní (relativní) četnost v j -tém řádku

N_{oj} (F_{oj}) = očekávaná kumulativní absolutní (relativní) četnost v j -tém řádku

Kolmogorov-Smirnovův test shody

nejprve varianta pro jeden výběr
grafické vyjádření stanovení testovacího kritéria



Kolmogorov-Smirnovův test shody

nejprve varianta pro jeden výběr

Stanovení kritické hodnoty D_k

pro $n \leq 40$ určíme ze statistických tabulek

pro $n > 40$ dopočteme ze vztahu:

pro hladinu významnosti α 0,05 a 0,01



Pokud $D_1 \leq D_k$ pak přijmu H_0

Pokud $D_1 > D_k$ pak zamítnu H_0

Kolmogorov-Smirnovův test shody

tentokrát pro dva výběry

Užívá se pro hodnocení shody rozdělení četností dvou srovnávaných výběrů.

Lze použít i tam, kde nelze použít dvouvýběrový t-test pro nepárová data - není-li splněna podmínka normality obou výběrových souborů

Podmínky použití:

V případě malých výběrů (n_1 a $n_2 < 40$) je podmínkou jejich stejný rozsah $n_1 = n_2 < 40$

V případě velkých výběrů (n_1 a $n_2 > 40$) nemusí mít stejný rozsah ($n_1 \neq n_2 > 40$)

H_0 : dva výběrové soubory mají shodné rozdělení četností

H_A : dva výběrové soubory nemají shodné rozdělení četností

Kolmogorov-Smirnovův test shody

tentokrát pro dva výběry

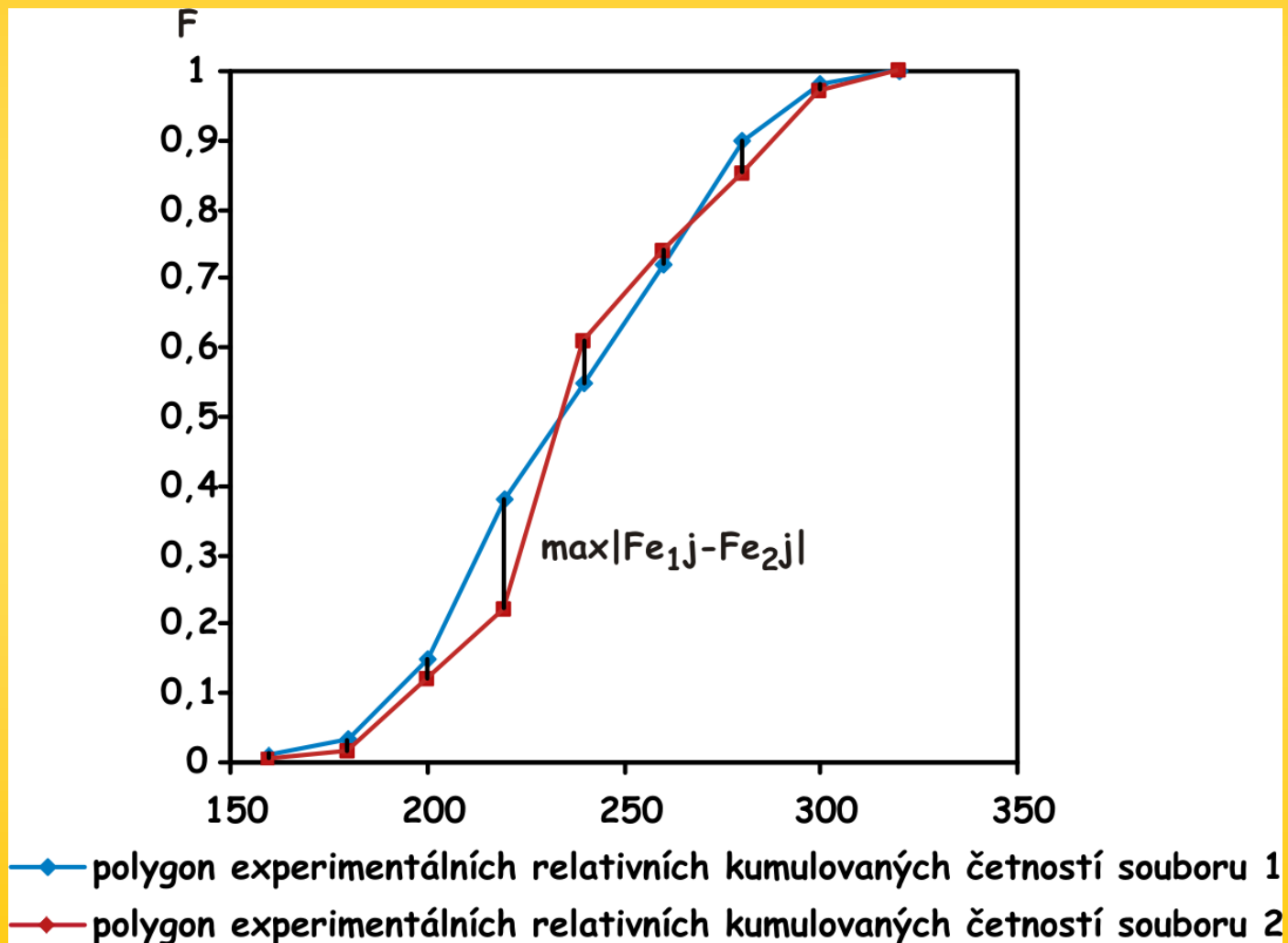
- výsledky obou souborů měření rozdělíme do intervalů - **stanovení experimentálních četností v jednotlivých intervalech pro oba soubory dat** (stejný počet intervalů a hranice u obou souborů dat)
- vypočítáme jednotlivé **kumulované relativní četnosti** pro oba soubory dat (nutnost pracovat s relativními četnostmi protože soubory dat nemusí mít stejný rozsah - počet měření)
- stanovíme absolutní hodnoty rozdílů kumulovaných relativních četností v každém intervalu
- Jako **testovací kritérium** vezmu maximální hodnotu těchto rozdílů

kde F_{1j} , F_{2j} jsou relativní kumulované četnosti souborů 1 a 2

- Kritická hodnota se dopočte podle vzorců (pro oboustrannou variantu testu a hladinu významnosti α 0,05 a 0,01):
- je-li $D_1 \leq D_k$ přijmeme H_0

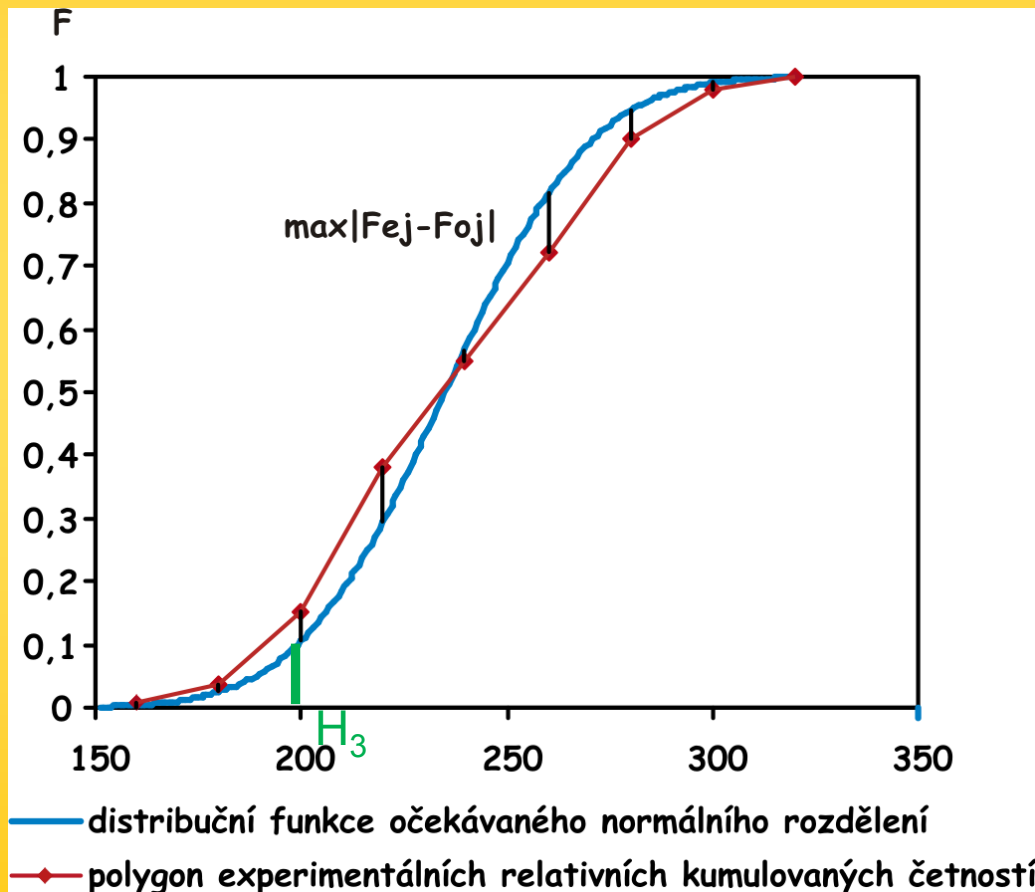
Kolmogorov-Smirnovův test shody

tentokrát pro dva výběry
grafické vyjádření stanovení testovacího kritéria



Princip konstrukce očekávaných četností pro normální rozdělení

při testování rozdělení pravděpodobnosti
Kolmogorov-Smirnovův test pro jeden výběr



...novení hodnot distribuční funkce
...jednotlivé horní hranice;
...př. v bodě $H_3: F(H_3)$

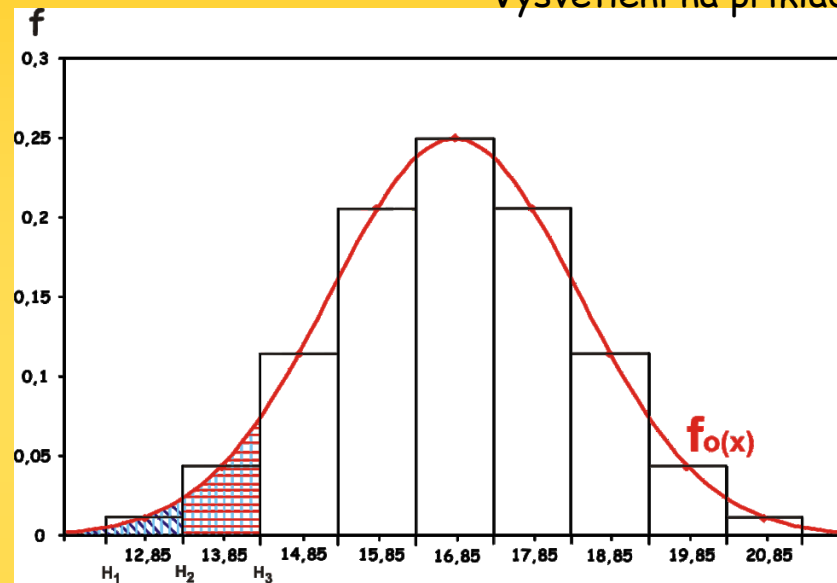
...xcelu - např. pro normální
...dělení - pomocí funkce
...ORM.DIST (nové MS Office) či
...RMDIST (starší MS Office) -
...novení hodnoty pravděpodobnosti
...tribuční funkce pro všechny
...nice intervalů

Princip konstrukce očekávaných četností pro normální rozdělení

při testování rozdělení pravděpodobností

Chí-kvadrát test

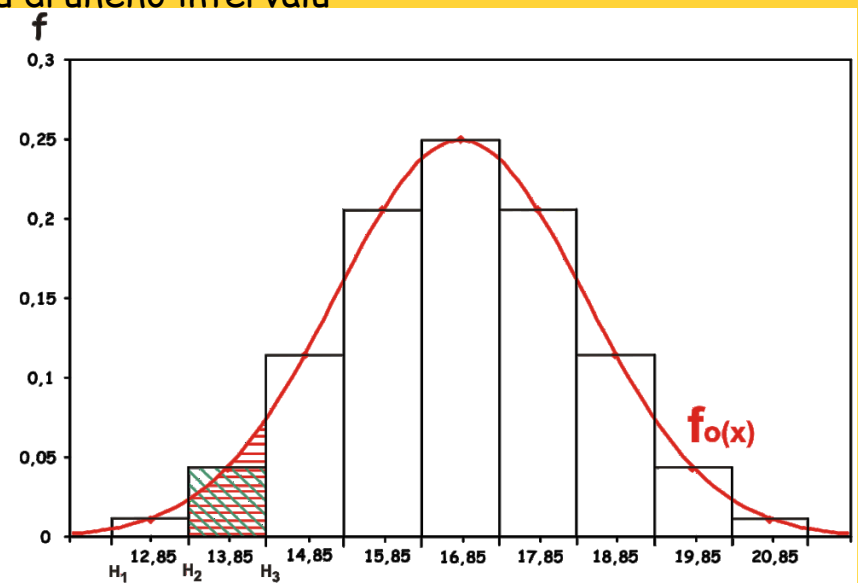
Vysvětlení na příkladu druhého intervalu



Hodnota distribuční funkce v bodě H_2 : $F_{(H_2)}$

Hodnota distribuční funkce v bodě H_3 : $F_{(H_3)}$

Pravděpodobnost hodnoty z 2. intervalu: $P_2 = F_{(H_3)} - F_{(H_2)}$



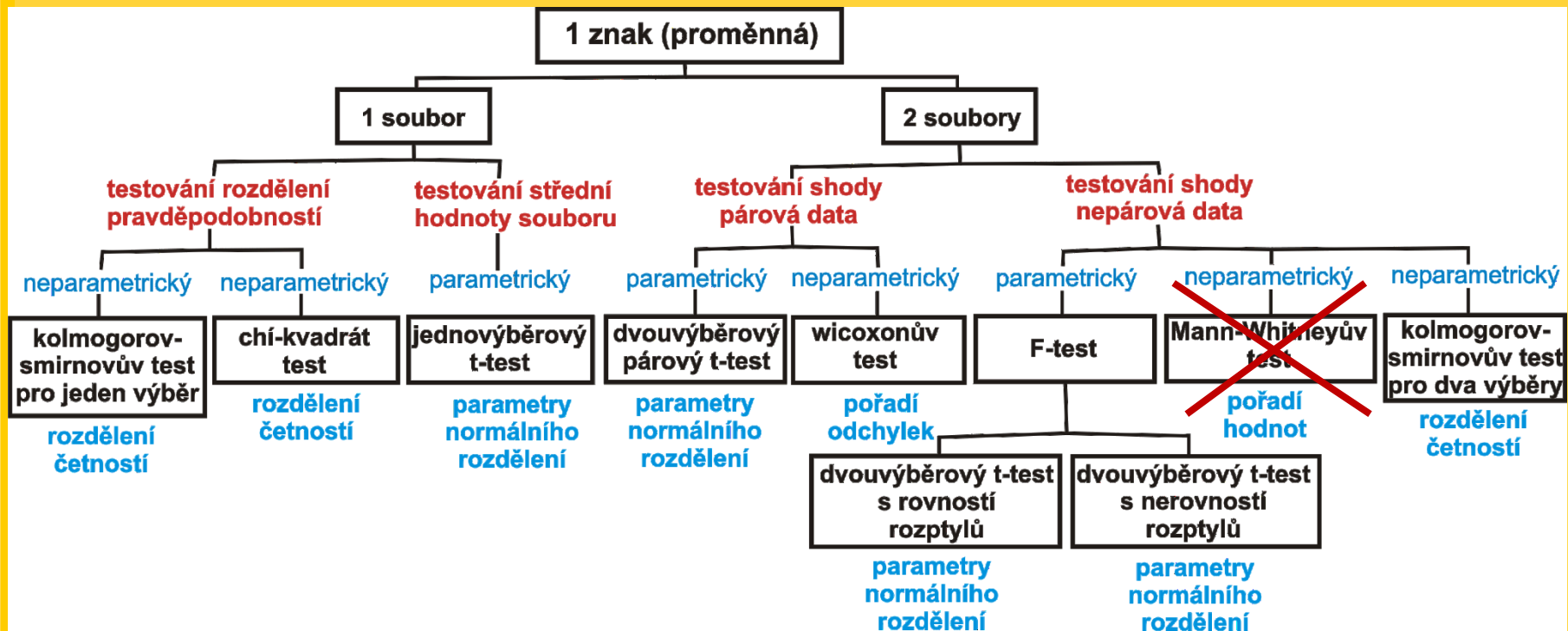
velikost červené plochy \cong velikost zelené plochy

převedení očekávaných relativních četností na absolutní $P_j \cdot n$ pro všechny intervaly $j = 1, 2, \dots, k$ (u chí-kvadrát testu dobré shody)

v excelu - např. pro normální rozdělení - funkce **NORM.DIST** (nové MS Office) či **NORMDIST** (starší MS Office) - stanovení hodnoty pravděpodobnosti distribuční funkce **pro všechny hranice intervalů** a odtud dopočtení pravděpodobnosti, že nastane hodnota z příslušného intervalu.

Úprava pravděpodobností pro všechny intervaly ($j=1\dots k$) na absolutní četnosti: $n_{0j} = p_j \cdot n$

Testování statistických hypotéz - shrnutí



Děkuji za pozornost