

# Přednáška 8

# Kontingenční tabulky

Test dobré shody

Fisherův přesný test

McNemar test

Odds ratio a relativní riziko

# Anotace

- Analýza kontingenčních tabulek umožňuje analyzovat vazbu mezi dvěma kategoriálními proměnnými.
- Základním způsobem testování je tzv. chi-square test, který srovnává pozorované četnosti kombinací kategorií oproti očekávaným četnostem, které vychází z teoretické situace, kdy je vztah mezi proměnnými náhodný.
- Test dobré shody je využíván také pro srovnání pozorovaných četností proti očekávaným četnostem daným určitým pravidlem (typickým příkladem je Hardy-Weinbergova rovnováha v genetice)
- Specifickým typem výstupů odvozených z kontingenčních tabulek jsou tzv. odds ratio a relativní rizika, využívaná často v medicíně pro identifikaci a popis rizikových skupin pacientů.

# Co je kontingenční tabulka ?

- Frekvenční sumarizace dvou kategoriálních proměnných (binárních, nominálních nebo ordinálních proměnných).
- Obecně: R x C kontingenční tabulka (R – počet kategorií jedné proměnné, C – počet kategorií druhé proměnné).
- Speciální případ: 2 x 2 tabulka = čtyřpolní tabulka.
- Kontingenční tabulky: absolutních četností, celkových procent, řádkových/sloupcových četností
- Příklad: Sumarizace vyšetřených osob podle pohlaví a výsledku diagnostického testu.

Pohlaví	Výsledek vyšetření		Celkem
	Nemocný	Zdravý	
Muž	45	11	56
Žena	25	6	31
<b>Celkem</b>	70	17	87

# Ukázka kontingenční tabulky

- Vztah pohlaví a výskytu onemocnění (pozor na hodnocení nesmyslného vztahu)

	Nemocný	Zdravý	Celkem
Muž	a	b	a + b
Žena	c	d	c + d
Celkem	a + c	b + d	a + b + c + d = N

Marginální absolutní četnost

Celkový počet hodnot

Simultánní absolutní četnost



	Nemocný	Zdravý	Celkem
Muž	45	11	56
Žena	25	6	31
Celkem	70	17	87



Jsou více nemocní  
muži nebo ženy?

# Test dobré shody - základní teorie

Testová statistika:

$$\chi^2 = \sum \frac{\left[ \begin{array}{c} \text{pozorovaná} - \text{očekávaná} \\ \text{četnost} \quad \text{četnost} \end{array} \right]^2}{\text{očekávaná četnost}}$$

$$\chi^2 = \underbrace{\frac{\left[ \begin{array}{c} \text{pozorovaná} - \text{očekávaná} \\ \text{četnost} \quad \text{četnost} \end{array} \right]^2}{\text{očekávaná četnost}}}_{\text{1. jev}} + \underbrace{\frac{\left[ \begin{array}{c} \text{pozorovaná} - \text{očekávaná} \\ \text{četnost} \quad \text{četnost} \end{array} \right]^2}{\text{očekávaná četnost}}}_{\text{2. jev}} + \dots$$

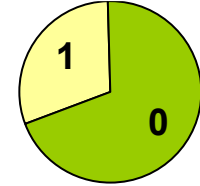
$$\chi^2 > \chi^2_{(1-\alpha)} \text{ (s.v.)} \quad \dots \text{ zamítáme } H_0$$

1 - hladina významnosti

stupně volnosti

# Test dobré shody: příklad

## Binomické jevy (1/0)



$$\chi^2_{(1)} = \frac{\left[ \frac{\text{pozorovaná četnost} - \text{očekávaná četnost}}{\text{očekávaná četnost}} \right]^2}{\text{I. jev 1}} + \frac{\left[ \frac{\text{pozorovaná četnost} - \text{očekávaná četnost}}{\text{očekávaná četnost}} \right]^2}{\text{II. jev 2}}$$

### Příklad



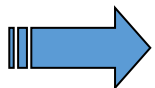
10 000 lidí hází mincí → rub: 4 000 případů (R)  
→ líc: 6 000 případů (L)



Lze výsledek považovat za statisticky významně odlišný (nebo neodlišný) od očekávaného poměru R : L = 1 : 1 (tzn. že je výsledek hodů mincí náhodný)?

$$\chi^2 = \frac{(4000 - 5000)^2}{5000} + \frac{(6000 - 5000)^2}{5000} = 400$$

Tabulková hodnota:  $\chi^2_{(0,95)} (v = k - 1 = 1) = \underline{3,84}$  ( $0,95 = 1 - \alpha$ )



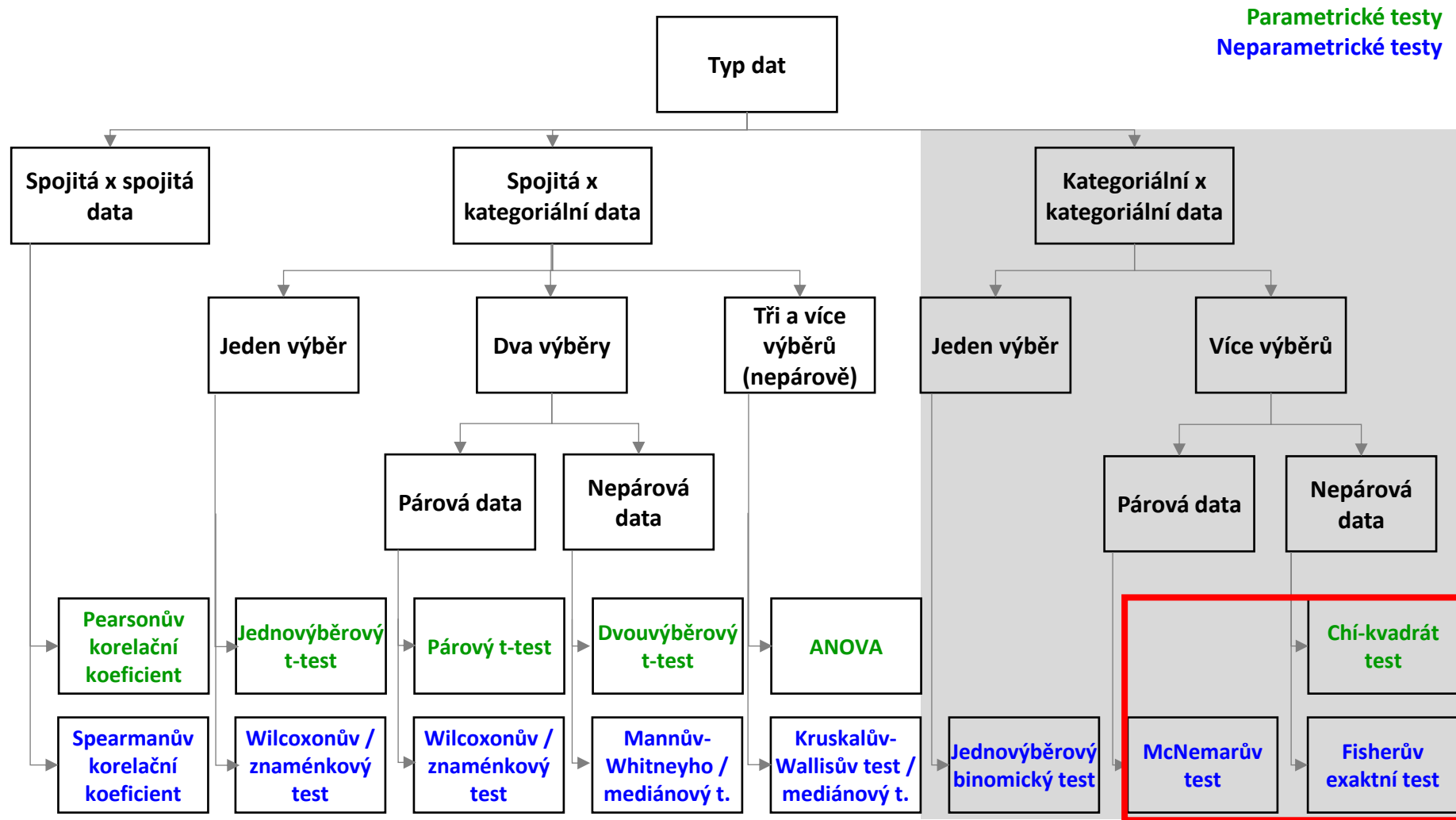
**Rozdíl je vysoce statisticky významný ( $p < 0,001$ )**

# Kontingenční tabulka - hypotézy

- **NEZÁVISLOST** (Pearsonův chí-kvadrát test, Fisherův exaktní test)
  - Jeden výběr, 2 charakteristiky – obdoba nepárového uspořádání
  - Např.: existence vztahu mezi barvou očí a známkou z biostatistiky u studentů
- **SHODA STRUKTURY** (Pearsonův chí-kvadrát test, Fisherův exaktní test)
  - Tzv. test homogeneity
  - Více výběrů, jedna charakteristika – obdoba nepárového uspořádání
  - Např.: věková struktura pacientů s diabetem v K nemocnicích (tj. K výběrů)
- **SYMETRIE** (McNemarův test)
  - Jeden výběr, opakovaně jedna charakteristika – obdoba párového uspořádání
  - Např.: posouzení stavu stromů ve dvou sezónách



# Základní rozhodování o výběru statistických testů - analýza kontingenčních tabulek



# Kontingenční tabulka - obecně

- Máme dvě nominální veličiny, X (má r variant) a Y (má s variant)
- Kontingenční tabulka typu r x s

$x_{[j]} \backslash y_{[k]}$	$y_{[1]}$	.....	.....	$y_{[s]}$	$n_{j.}$
$x_{[1]}$	$n_{11}$	.....	.....	$n_{1s}$	$n_{1.}$
.	.	.....	.....	.	.
.	.	.....	.....	.	.
$x_{[r]}$	$n_{r1}$	.....	.....	$n_{rs}$	$n_{r.}$
$n_{.k}$	$n_{.1}$	.	.	$n_{.s}$	$n$

Marginální absolutní četnost

Marginální absolutní četnost

Simultánní absolutní četnost

- Označení:
  - $n_{jk}$ - simultánní absolutní četnost,
  - $n_{j.}$ - marginální absolutní četnost

# Kontingenční tabulky H0 :Nezávislost dvou jevů A a B

**Kontingenční  
tabulka  
2 x 2**

<span style="font-size: small;">↘</span> <span style="font-size: small;">↗</span> B \ A	+	-	Podíl (+)
+	a	b	$\frac{a}{(a+b)}$ <span style="border: 1px solid black; border-radius: 50%; padding: 2px; display: inline-block;">p<sub>1</sub></span>
-	c	d	$\frac{c}{(c+d)}$ <span style="border: 1px solid black; border-radius: 50%; padding: 2px; display: inline-block;">p<sub>2</sub></span>
Podíl (+)	$\frac{a}{(a+c)}$	$\frac{b}{(b+d)}$	

$$N = a + b + c + d$$

$$P(B^+) = \frac{(a+b)}{N}$$

$$P(B^-) = \frac{(c+d)}{N}$$

## Očekávané četnosti:

$$F_{(A)} = \frac{(a+b)(a+c)}{N}$$

$$F_{(C)} = \frac{(a+c)(d+c)}{N}$$

$$\chi^2_{\nu=1} = \sum_{i=1}^4 \frac{(f_i - F_i)^2}{F_i}$$

$$F_{(B)} = \frac{(a+b)(b+d)}{N}$$

$$F_{(D)} = \frac{(b+d)(c+d)}{N}$$

$$\nu = 1 = (r-1) * (c-1)$$

$$P_{(A)}; P_{(B)}$$

$$\chi^2_c = \sum \sum \frac{(|f_{ij} - F_{ij}| - 0,5)^2}{F_{ij}}$$

# Očekávané četnosti v kontingenční tabulce

- Očekávané četnosti pro výpočet testu dobré shody v kontingenční tabulce odpovídají tabulce, která nemá žádný vztah mezi řádky a sloupcečky (náhodný vztah řádků a sloupců)

$$\chi^2_{(1)} = \frac{\left[ \begin{array}{cc} \text{pozorovaná} & \text{očekávaná} \\ \text{četnost} & \text{četnost} \end{array} - \text{očekávaná četnost} \right]^2}{\text{očekávaná četnost}}$$

Počítáno pro každou buňku tabulky

	☠	😊
A	10	0
B	0	10

Pozorovaná tabulka

	☠	😊
A	5	5
B	5	5

Očekávaná tabulka

# Testování nezávislosti – Pearsonův chí-kvadrát test

- Souvisí spolu výskyt dvou nominálních znaků měřených na jediném výběru?
- Příklad: Barva očí (modrá, zelená, hnědá) a barva vlasů (hnědá, černá, blond) u vybraných 30 studentů jsou nezávislé.
- **Nulová hypotéza**: Znaky X a Y jsou nezávislé náhodné veličiny.
- **Alternativní hypotéza**: Znaky X a Y jsou závislé náhodné veličiny.
- Test: **Pearsonův chí-kvadrát**

$$K = \sum_{j=1}^r \sum_{k=1}^s \frac{(n_{jk} - e_{jk})^2}{e_{jk}} \stackrel{H_0 \text{ platí}}{\approx} \chi^2((r-1)(s-1))$$

- Očekávané (teoretické) četnosti  $e_{jk}$  :  $e_{jk} = \frac{n_{j.} \cdot n_{.k}}{n}$
- $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$ , pokud  $K \geq \chi_{1-\alpha}^2((r-1)(s-1))$

- **Předpoklady testu ?**

# Testování nezávislosti – Pearsonův chí-kvadrát test

## Předpoklady Pearsonova chí-kvadrát testu:

- **Jednotlivá pozorování** shrnutá v kontingenční tabulce jsou **nezávislá**, tj. každý prvek patří jen do jedné buňky kont. tabulky, nemůže zároveň patřit do dvou.
- **Podmínky dobré aproximace:** Očekávané (teoretické) četnosti jsou aspoň v 80 % případů větší nebo rovné 5 a ve 100 % případů nesmí být pod 2 (pokud není tento předpoklad splněn, je vhodné sloučit kategorie s nízkými četnostmi).

- **Měření síly závislosti:**

$$V = \sqrt{\frac{K}{n(m-1)}}, \text{ kde } m = \min\{r, s\}, V \text{ je z intervalu } (0,1)$$

### Cramérův koeficient:

Význam hodnot: 0-0,1....zanedbatelná závislost

0,1-0,3...slabá závislost

0,3-0,7...střední závislost

0,7-1 silná závislost

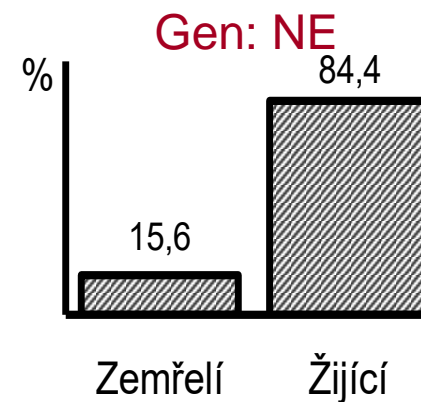
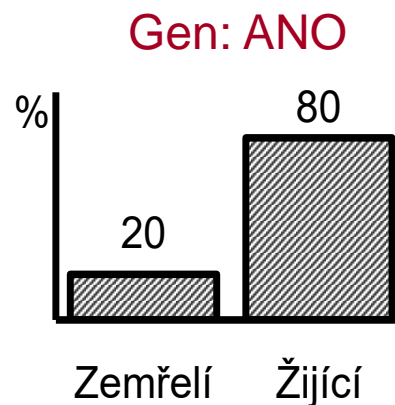
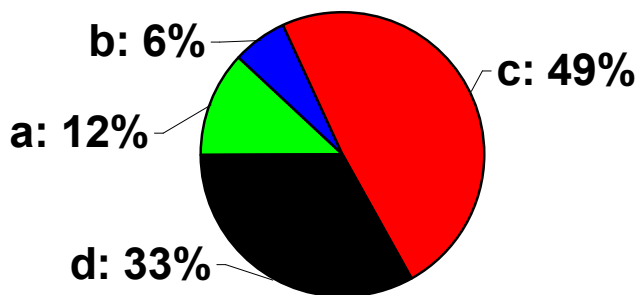
# Kontingenční tabulky: příklad

gen \ †	Ano	Ne	Σ
Ano	20	82	102
Ne	10	54	64
Σ	30	136	166

$$F_A = 102 * 30 / 166 = 18,43$$
$$F_B = 102 * 136 / 166 = 83,57$$
$$F_C = 11,57$$
$$F_D = 52,43$$

$$\chi^2_{(1)} = \frac{(20 - 18,43)^2}{18,43} + \frac{(82 - 83,57)^2}{83,57} + \frac{(10 - 11,57)^2}{11,57} + \frac{(54 - 52,43)^2}{52,43} = 0,423 \quad 0,423 < \chi^2_{0,95}^{(1)} = 3,84$$

## Kontingenční tabulka v obrázku



# Výstup řešení v SW

**Tab.1: Pozorované četnosti**

Summary Frequency Table (07 priklad\_z\_prednasky\_K  
Marked cells have counts > 10  
(Marginal summaries are not marked)

Gen	Stav_pacienta úmrtí	Stav_pacienta žijící	Row Totals
přítomen	20	82	102
nepřítomen	10	54	64
All Grps	30	136	166

**Tab. 2: Očekávané četnosti**

Summary Table: Expected Frequencies (07 priklad\_z\_pre  
Marked cells have counts > 10  
Pearson Chi-square: ,421322, df=1, p=,516278

Gen	Stav_pacienta úmrtí	Stav_pacienta žijící	Row Totals
přítomen	18,43373	83,5663	102,0000
nepřítomen	11,56627	52,4337	64,0000
All Grps	30,00000	136,0000	166,0000



**Jsou splněny podmínky dobré aproximace?**

**Tab. 3: Paersonův chí-kvadrát**

Hodnota testové statistiky      Počet stupňů volnosti      p- hodnota

Statistic	Chi-square	df	p
Pearson Chi-square	,4213223	df=1	p=,51628
M-L Chi-square	,4277117	df=1	p=,51311
Phi for 2 x 2 tables	,0503794		
Tetrachoric correlation	,0949754		
Contingency coefficient	,0503156		



# R x C kontingenční tabulka

Výběr: N lidí ze sociologického průzkumu (delikventi)

Jev A: Původ z rozvrácených rodin

Jev B: Stupeň zločinnosti I < II < III < IV

A \ B	I.	II.	III.	IV.	$\Sigma$
ANO	a	b	c	d	číslo 1
NE	e	f	g	h	
$\Sigma$	číslo2				

Stupně volnosti:

$$(R-1) * (C-1) = 1 * 3 = 3$$

$$F_a = \frac{\text{číslo 1} \cdot \text{číslo 2}}{N}$$

Tabulky:  $\chi^2_{(1-\alpha)}^{(v)}$

**Očekávané četnosti:**

$$p_a = \frac{a}{a+e}$$

$$p_b = \frac{b}{b+f}$$

$$p_c = \frac{c}{c+g}$$

$$p_d = \frac{d}{d+h}$$

# Rekódování kategoriálních proměnných na binární

Původní	Dummies				Vzhledem k referenci		
	NYHA	NYHA I	NYHA II	NYHA III	NYHA IV	NYHA II ref	NYHA III ref
I	1	0	0	0	0	0	0
I	1	0	0	0	0	0	0
I	1	0	0	0	0	0	0
II	0	1	0	0	1		
II	0	1	0	0	1		
III	0	0	0	0		1	
III	0	0	0	0		1	
IV	0	0	1	1			1
IV	0	0	1	1			1

# Rekódování kategoriálních proměnných na binární

- Kategoriální a ordinální data mohou do analýzy vstupovat jako binární proměnné
- Kategoriální data (nelze seřadit) -> dummies
- Ordinální data (lze seřadit)
  - Dummies
  - Definice referenční kategorie (obvykle kategorie s nejnižším rizikem pro hodnocený endpoint)
- Příklad: The New York Heart Association (NYHA) Functional Classification

Původní	Dummies				Vzhledem k referenci		
	NYHA	NYHA I	NYHA II	NYHA III	NYHA IV	NYHA II ref	NYHA III ref
I	1	0	0	0	0	0	0
I	1	0	0	0	0	0	0
I	1	0	0	0	0	0	0
II	0	1	0	0	1		
II	0	1	0	0	1		
III	0	0	0	0		1	
III	0	0	0	0		1	
IV	0	0	1	1			1
IV	0	0	1	1			1

# Test dobré shody: příklad I



Ověřte na datech z pokusu se 100 květinami určitého druhu, že barva květů se geneticky štěpí v poměru žlutá : červená = 3 : 1.



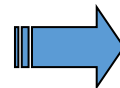
$H_0$ : Pozorovaná frekvence pro jednotlivé barvy květů jsou vzorkem populace mající poměr mezi žlutými a červenými květy 3 : 1.

Součet frekvencí u obou barev květů ( $f_i$ ) se rovná 100 a pozorované frekvence u kategorií barvy budou srovnány s očekávanými frekvencemi (uvedeny v závorkách):

	Kategorie barvy		
	Žlutá	Červená	n
$f_{\text{poz.}}$	84	16	100
$f_{\text{oček.}}$	75	25	

$$\chi^2 = \sum \frac{(f_{\text{poz.}} - f_{\text{oč.}})^2}{f_{\text{oč.}}} = \frac{(84 - 75)^2}{75} + \frac{(16 - 25)^2}{25} = 4,320$$

St. volnosti =  $n = k - 1 = 1$



**Zamítáme hypotézu shody srovnávaných četností**

Při testování  $H_0$  jsme použili matematický zápis ( $0,025 < P < 0,05$ ). Z tabulek  $\chi^2$  rozložení vidíme, že pravděpodobnost překročení hranice 2,706 je 0,1 (10 %), což může být stručně zapsáno jako  $P(\chi^2 \geq 2,706) = 0,10$ .

Dále lze zjistit pro  $P(\chi^2 \geq 3,841) = 0,05$ . V řešené úloze jsme dospěli k hodnotě testové statistiky  $\chi^2 = 4,320$ . Pro tento případ lze tedy psát  $0,025 < P(\chi^2 \geq 4,320) < 0,05$ ; a jednodušeji  $0,025 < P < 0,05$ . Jde v podstatě o přibližné určení hranic chyby 1. druhu.

# Test dobré shody: příklad II

Tento příklad je rozšířením problému z příkladu 1 na srovnání pozorovaných a očekávaných frekvencí pro více kategorií sledovaného znaku:

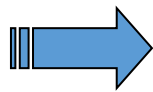


Celkem bylo zkoumáno 250 semen určitého druhu rostliny a roztríděno do následujících kategorií: žluté/hladké; žluté/vrásčité; zelené/hladké; zelené/vrásčité. Předpokládaný poměr výskytu těchto kategorií v populaci je 9 : 3 : 3 : 1. Následující tabulka obsahuje původní data z pozorování a dále postup při testování  $H_0$ .

	žluté/hladké	žluté/vrásčité	zelené/hladké	zelené/vrásčité	n
$f_{\text{poz.}}$	152	39	53	6	250
$f_{\text{oček.}}$	140,6250	46,8750	46,8750	15,6250	

$$v = k - 1 = 3$$

$$\chi^2 = \frac{11,3750^2}{140,6250} + \frac{7,8750^2}{46,8750} + \frac{6,1250^2}{46,8750} + \frac{9,6250^2}{15,6250} = 8,972$$



Zamítáme hypotézu shody pozorovaných četností s očekávanými

# Test dobré shody: příklad III

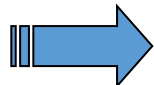
Složitější příklady řešené srovnáváním frekvencí je možné rozdělit na testování dílčích hypotéz:

- ✓ Předpokládejme, že chceme pro data z předchozí úlohy testovat hypotézu existence štěpného poměru 9 : 3 : 3 pro první tři kategorie semen:

	žluté/hladké	žluté/vrásčité	zelené/hladké	n
$f_{\text{poz.}}$	152	39	53	244
$f_{\text{oček.}}$	146,400	48,800	48,800	

$n = k - 1 = 2$

$$\chi^2 = \frac{5,600^2}{146,40} + \frac{9,800^2}{48,80} + \frac{4,200^2}{48,80} = 2,544$$



Nezamítáme hypotézu shody pozorovaných četností s očekávanými.

- ✓ Nyní otestujeme hypotézu štěpného poměru kategorií zelené/vrásčité:ostatní typy = 1:15

	zelené/vrásčité	ostatní	n
$f_{\text{poz.}}$	6	244	25
$f_{\text{oček.}}$	15,625	234,375	

$n = k - 1 = 1$

$$\chi^2 = \frac{9,625^2}{15,625} + \frac{9,625^2}{234,375} = 6,324$$



Zamítáme hypotézu shody pozorovaných četností s očekávanými.

# Testování homogenity (shody struktury)

- Motivace: Zajímá nás výskyt nominálního znaku u  $r$  nezávislých výběrů z  $r$  různých populací.
- Příklad: Je zájem o sport stejný u děvčat jako u chlapců?
- Nulová hypotéza: pravděpodobnostní rozdělení kategoriální proměnné je stejné v různých populací
- Test: **Pearsonův chí-kvadrát**

		Dívky	Chlapci	
Zájem o sport	Ano	$a$	$b$	$a+b$
	Ne	$c$	$d$	$c+d$
		$a+c$	$b+d$	$n$

*Některé marginální četnosti (buď sloupcové nebo řádkové) jsou předem pevně stanoveny*

# Test homogenity binomických rozložení



Jev: Úmrtnost na leukemii

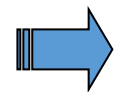
Předpoklad:  $\Pi = 0,6$

Absolutní četnost jevu označena  $r_i$

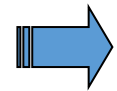
$$\bar{p} = \frac{\sum p_i}{S}$$

Sledovalo s autorů z s zemí:

Autor	$n_i$	$r_i$	$p_i$
1			
2			
⋮			
⋮			
⋮			
s	$\sum n_i = N$		



Test homogenity binomických rozložení



Po možném sloučení s výběrů

Test shody reálného  $r$  ( $\sum r_i$ ) a  $n \cdot \Pi$

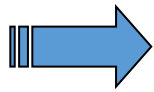
$$\chi^2_{S-1} = \frac{(\sum r_i p_i - \bar{p} \sum r_i)}{\bar{p} (1 - \bar{p})}$$

$$\chi^2_{(1)} = \frac{\left( \left| \sum r_i - N \cdot \Pi \right| - \frac{1}{2} \right)^2}{N \cdot \Pi \cdot (1 - \Pi)}$$



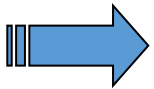
# Test homogenity binomických četností: příklad

Pomocí  $\chi^2$  rozložení lze rovněž posuzovat homogenitu většího množství nezávislých pokusů testujících tutéž hypotézu.



Bylo provedeno 6 nezávislých výběrů z populace mladých mužů, kteří v dětství onemocněli těžkým zánětem mozkových blan.

$H_0$ : V této populaci se vyskytují praváci a leváci v poměru 1 : 1.



Nalezněte v literatuře příslušné vztahy pro testování homogenity všech šesti výběrových populací a na základě výsledků tohoto testu rozhodněte o dalším postupu.

Následující tabulka obsahuje původní data a výsledek testování (v závorkách jsou uvedeny očekávané četnosti):

Vzorek	Praváci	Leváci	n	$\chi^2$	St. volnosti
1	3 (7)	11 (7)	14	4,5714	1
2	4 (8)	12 (8)	16	4,000	1
3	15 (10)	5 (10)	20	5,000	1
4	14 (9)	14 (9)	18	5,5556	1
5	13 (8,5)	4 (8,5)	17	4,7647	1
6	17 (11)	5 (11)	22	6,5455	1

$$\chi^2_{heterogenita} = 30,2$$

$$v = s - 1 = 5$$

$$P < 0,001$$

Jednoduchým testováním lze zjistit, že všechny testy pro jednotlivé výběry jsou významné, což znamená, že ani v jednom případě nebyla potvrzena shoda očekávaných a pozorovaných četností. Test homogenity štěpného poměru v zkoumaných populacích rovněž vedl k zamítnutí možnosti sloučit jednotlivé výběry a posuzovat je jako celek (kromě testovaného poměru 1 : 1 neexistuje tedy v datech žádný jiný jednotný štěpný poměr mezi oběma vlastnostmi).

V případě, že by tento test neprokázal odchylky mezi jednotlivými výběrovými populacemi, bylo by možné jednotlivé odběry sloučit a posuzovat jako homogenní vzorek.

# $\chi^2$ test - příklad frakcionace složitější kontingenční tabulky I

Cílem rozsáhlejšího průzkumu populace bylo prozkoumat vztah mezi dvěma typy chorob a krevními skupinami u lidí. Konkrétní data jsou uvedena v tabulce:

Krevní skupina	Žaludeční vředy	Rakovina žaludku	Kontrola	Celkem
0	983	383	2892	4258
A	679	416	2625	3720
B	134	84	570	788
<b>Celkem</b>	1796	883	6087	8766

Vypočítejte testovou charakteristiku pro tuto kontingenční tabulku a otestujte nulovou hypotézu nezávislosti jevů ( $\chi^2 = 40,54$ ; 4 st. volnosti)

# $\chi^2$ test - příklad frakcionace složitější kontingenční tabulky II

K podrobnějšímu průzkumu složitějších tabulek výrazně napomáhá prepis původní tabulky do podoby procentického zastoupení kategorií:

Krevní skupina	Žaludeční vředy	Rakovina žaludku	Kontrola
0	983	383	2892
A	679	416	2625
B	134	84	570
<b>Celkem</b>	1796	883	6087

Z této tabulky je patrné:

- 1.** Jsou jenom malé rozdíly v distribuci krevních skupin u kontroly a u skupiny nemocných rakovinou žaludku.
- 2.** Pacienti s vředy mají mnohem častěji krevní skupinu 0.

Na základě těchto poznatků je možné sestavit menší kontingenční tabulku, která otestuje hypotézu o shodné distribuci krevních skupin pro nemocné rakovinou a pro zdravé lidi.

Sestavte tuto tabulku a otestujte nulovou hypotézu.

( $\chi^2 = 5,64$  (2 st. v.), P je přibližně rovna 0,06)

# $\chi^2$ test - příklad frakcionace složitější kontingenční tabulky III

- Z tohoto dílčího testu vyplývá možnost sloučení skupiny nemocných rakovinou a zdravých lidí neboť se vzhledem k distribuci krevních skupin chovají jako homogenní populace.
- Dalším logickým krokem v podrobné analýze je testování shody relativních četností výskytu krevních skupin A a B mezi kombinovaným vzorkem (sloučená skupina s rakovinou a kontrola) a mezi vzorkem lidí nemocných žaludečnými vředy - tzn. nyní neuvažujeme krevní skupinu 0. Výsledkem tohoto testu je  $\chi^2 = 0,68$  (1 st. vol.);  $P > 0,7$ . Vzorky pro krevní skupiny A a B lze tedy sloučit do směsného vzorku A + B.
- Nyní otestujeme shodu relativních četností výskytu skupiny 0 oproti A + B, a to mezi kombinovanou populací (kontrola + nemocní rakovinou) a mezi vzorkem nemocných vředařů ( $c^2 = 34,29$ ; 1 st. vol.).
- Lze tedy shrnout, že vysoká hodnota původního  $c^2$  se 4 st. volnosti byla způsobena zvýšenou četností lidí s krevní skupinou 0 mezi nemocnými žaludečnými vředy.

# $\chi^2$ test - příklad frakcionace složitější kontingenční tabulky IV

Průběh hodnocení lze shrnout do tabulky:

Srovnání	St. volnosti	$\chi^2$
0, A, B skupina u pacientů s rakovinou (r) x kontrola (k)	2	5,64
A, B skupina u pacientů s vředy x kombinovaný vzorek (r + k)	1	0,68
0, A, B skupina u pacientů s s vředy x kombinovaný vzorek (r + k)	1	34,29
<b>Celkem</b>	<b>4</b>	<b>40,61</b>

Celkový součet testových statistik  $\chi^2$  (40,61) odpovídá přibližně původní hodnotě  $\chi^2$  (40,54). Což platí i o stupních volnosti (4). Tato skutečnost potvrzuje, že jsme detailním rozbořem vyčerpali informační obsah původní kontingenční tabulky a kromě popsané závislosti (zvýšený výskyt krevní skupiny 0 u lidí s žaludečními vředy) jsou jednotlivé kategorie zkoumaných jevů zcela nezávislé.

# Kontingenční tabulka 2 x 2: Řešení při nedostatečné velikosti vzorku

Yates' corection

Fisher's exact test



$H_0$ : Nezávislost jevů

Test analyzuje všechny možné 2 x 2 tabulky, které dávají stejnou sumu řádků a sloupců jako tabulka zdrojová.

Algoritmus každé tabulce přiřazuje pravděpodobnost, že taková situace nastane, je-li  $H_0$  pravdivá.

*Spectacle wearing among juvenile delinquents and non-delinquents who failed a vision test (Weindling et al., 1986)*

		Juvenile delinquents	Non- delinquents	Total
Spectacle wearers	Yes	1	5	6
	No	8	2	10
	Total	9	7	16

# Kontingenční tabulka 2 x 2: Řešení při nedostatečné velikosti vzorku

Všechny možné varianty tabulky s danou sumou řádků a sloupců

(I)	0	6	(V)	4	2
	9	1		5	5
(II)	1	5	(VI)	5	1
	8	2		4	6
(III)	2	4	(VII)	6	0
	7	3		3	7
(IV)	3	3			
	6	4			

Pravděpodobnost náhodného vzniku variant tabulky

	a	b	c	d	P
(I)	0	6	9	1	0,00087
(II)	1	5	8	2	0,02360
(III)	2	4	7	3	0,15734
(IV)	3	3	6	4	0,36713
(V)	4	2	5	5	0,33042
(VI)	5	1	4	6	0,11014
(VII)	6	0	3	7	0,01049
<b>Total</b>					<b>0,99999</b>

# Fisherův exaktní test

- Využití ve čtyřpolní tabulce (v současnosti i větší díky vyššímu výkonu počítačů) s nízkými četnostmi, které znemožňují použití Pearsonova chí-kvadrát testu.
- Patří mezi neparametrické testy pracující s daty na nominální škále, v nejjednodušší podobě ve dvou třídách: pozitivní/negativní, úspěch/neúspěch apod.
- Nulová hypotéza předpokládá rovnoměrné zastoupení sledovaného znaku u dvou nezávislých souborů.
- Slovo exaktní (přímý) znamená, že se přímo vypočítává pravděpodobnost odmítnutí, resp. platnosti nulové hypotézy.



# Fisherův exaktní test

- Výpočet „přesné“ p-hodnoty, která zde hraje roli testové statistiky:
  - spočítá se parciální pravděpodobnost čtyřpolní tabulky  $p_1$ :

Sledovaný jev	Skupina		Celkem
	Experimentální	Kontrolní	
Ano	$a$	$b$	$a + b$
Ne	$c$	$d$	$c + d$
Celkem	$a + c$	$b + d$	$n$

$$p_1 = \frac{(a+b)! * (c+d)! * (a+c)! * (b+d)!}{N! * a! * b! * c! * d!}$$

- Spočítá se pa všech možných tabulek při zachování marginálních četností (řádkové a sloupcové součty) a výsledná p-hodnota je součtem pa menších nebo stejných jako  $p_1$ , která přísluší pozorované tabulce.

# Test hypotézy o symetrii (McNemarův test pro čtyřpolní tabulku)

- Motivace: Na osobách sledujeme binární proměnnou před pokusem a po něm, cílem je zjistit, zda došlo ke změně v rozdělení této proměnné.
- **Analýza párových dichotomických proměnných**

Četnostní tabulka

		po		n <sub>j.</sub>
		+	-	
před	+	a	b	a+b
	-	c	d	c+d
		n <sub>.k</sub>	a+c    b+d	n

Tabulka teoretických pravděpodobností

		po		
		+	-	
před	+	$p_{11}$	$p_{12}$	$p_{1.}$
	-	$p_{21}$	$p_{22}$	$p_{2.}$
		$p_{.1}$	$p_{.2}$	

- Nulová hypotéza:  $p_{ij} = p_{ji}$ , pokus nemá vliv na výskyt daného znaku

- Testová statistika:  $\chi^2 = \frac{(|b - c| - 1)^2}{b + c}$  pokud je větší než kritická hodnota  $\chi^2$  rozdělení o jednom stupni volnosti (vhodné pro počty údajů  $b+c > 8$ ), pak nulovou hypotézu zamítáme

# McNemarův test: příklad I

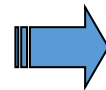
- Zjistěte, zda úspěch našich sportovců na Olympiádě nebo ve Světovém poháru vede ke změně postojů žáků ke sportování.
- Nulová hypotéza: Počet žáků, kteří změní svůj postoj pozitivním směrem, je pouze náhodně odlišný od počtu žáků, kteří změní svůj postoj negativním směrem.

		Postoj po výuce		
		+	-	
Postoj před výukou	+	5	3	8
	-	16	2	18
		21	5	26

$$\chi^2 = \frac{(|3 - 16| - 1)^2}{3 + 16} = 7,58$$

*Stupně volnosti*

Tabulky:  $\chi^2_{1-\alpha} (v = k(k-1)/2 = 1) = 3,84$



**H<sub>0</sub> zamítnuta**

- Závěr: Úspěch našich sportovců má pozitivní vliv na postoj žáků vzhledem k provozování sportu.

# McNemarův test: příklad II

Příklad: Srovnání 2 metod stanovení antigenu v krvi (antigen vždy přítomen)



$H_0$ : metoda 1 = metoda 2

Metoda 1	Metoda 2	Frekvence
úspěch	úspěch	202
úspěch	neúspěch	60
neúspěch	úspěch	42
neúspěch	neúspěch	10

}  $\Sigma = 102$

$$\chi_{(c)}^2 = \frac{(|60 - 42| - 1)^2}{102} = 2,83$$

Tabulky:  $\chi_{1-\alpha}^2 (v=1) = 3,84$



$H_0$  nezamítnuta

# Aplikace analýzy 2 x 2 tabulky pro hodnocení rizika

## I. Prospektivní studie - odhad relativního rizika

Jedinci jsou sledováni prospektivně, zda se vyskytne nějaká vlastnost.  
VÝBĚR JE DÁN SLOUPCEM

**OBEČNĚ**

		Skupina	
		1	2
Znak	ANO	a	b
	NE	c	d

Riziko:  $\frac{a}{(a+c)}$        $\frac{b}{(b+d)}$

$$RR = \frac{\frac{a}{(a+c)}}{\frac{b}{(b+d)}}$$

**PŘÍKLAD**

		Retardace plodu	
		Symetrická	Asymetrická
Agpar skore > 7	ANO	2	33
	NE	14	58

$$RR = \frac{2/16}{33/91} = 0,345$$

2/16=0,13      33/91=0,36

Riziko u "symetrické skupiny" je asi 35 % rizika u asymetrické skupiny

$$SE(\ln RR) = \sqrt{\frac{1}{a} - \frac{1}{a+c} + \frac{1}{b} - \frac{1}{b+d}}$$

$$IS: \ln RR - Z_{1-\alpha/2} \cdot SE(\ln RR)$$

$$\ln RR + Z_{1-\alpha/2} \cdot SE(\ln RR)$$

**H<sub>0</sub>: RR = 1**

# Aplikace analýzy 2 x 2 tabulky pro hodnocení rizika

## II. Retrospektivní studie - "ODDS RATIO"

Zcela zásadně odlišný přístup od retrospektivní studie  
**VÝBĚR JE DÁN VLASTNOSTÍ - ŘÁDKEM**  
 Není tedy možné analyzovat relativní riziko, protože přípravou řádků můžeme měnit velikost kontrol.

### OBEČNĚ

		Skupina	Skupina
		1	2
Znak	ANO	a	b
	NE	c	d

odds      a/c      b/d

$$\text{Odds ratio: } \frac{a/c}{b/d}$$

$$SE(\ln OR) = \sqrt{\frac{1}{a} + \frac{1}{b} + \frac{1}{c} + \frac{1}{d}}$$

### PŘÍKLAD

		Vady chrupu	
		ANO	NE
Plavání týdně	< 6h	32	118
	≥ 6h	17	127

$$OR = (32/17) / (118/127) = 2,026$$

$$\ln(OR) = 0,706$$

$$SE(\ln(OR)) = 0,326$$

# Relative risk vs. Odds ratio ?

Relative risk  
(relativní riziko)



Odds ratio  
(poměr šancí)

- Smysl RR a OR
- Výpočet
- Srovnatelnost
- Interpretace
- Výhody a nevýhody
  
- Aplikace v klinickém hodnocení

# Smysl RR a OR

- Popis vlivu faktoru (léčba, klinický parametr) na výskyt události (úmrtí, progresse aj.)

Relative risk  
(relativní riziko)



Odds ratio  
(poměr šancí)

- ☑ Snadná přirozená interpretace rizik vyjádřených jako procento událostí

**ALE**

- ☑ Matematická omezení pro některé aplikace

- ☑ Pouze málo lidí má přirozenou schopnost interpretovat OR

**ALE**

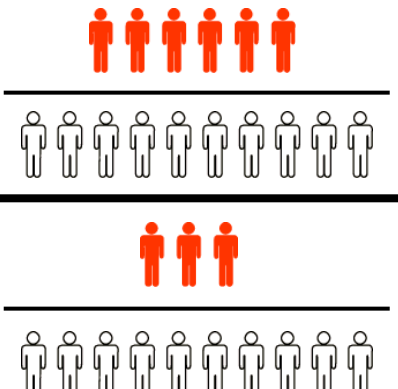
- ☑ OR v řadě aplikací výhodnější matematické vlastnosti





# Výpočet

 event  bez eventu

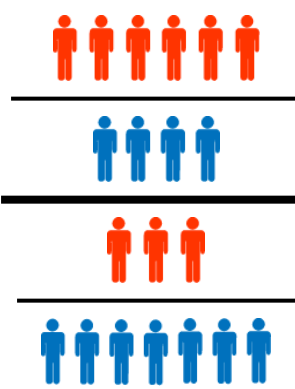
Relative risk  
(relativní riziko)


$$RR = \frac{\frac{6}{10}}{\frac{3}{10}} = \frac{6}{3} = 2$$

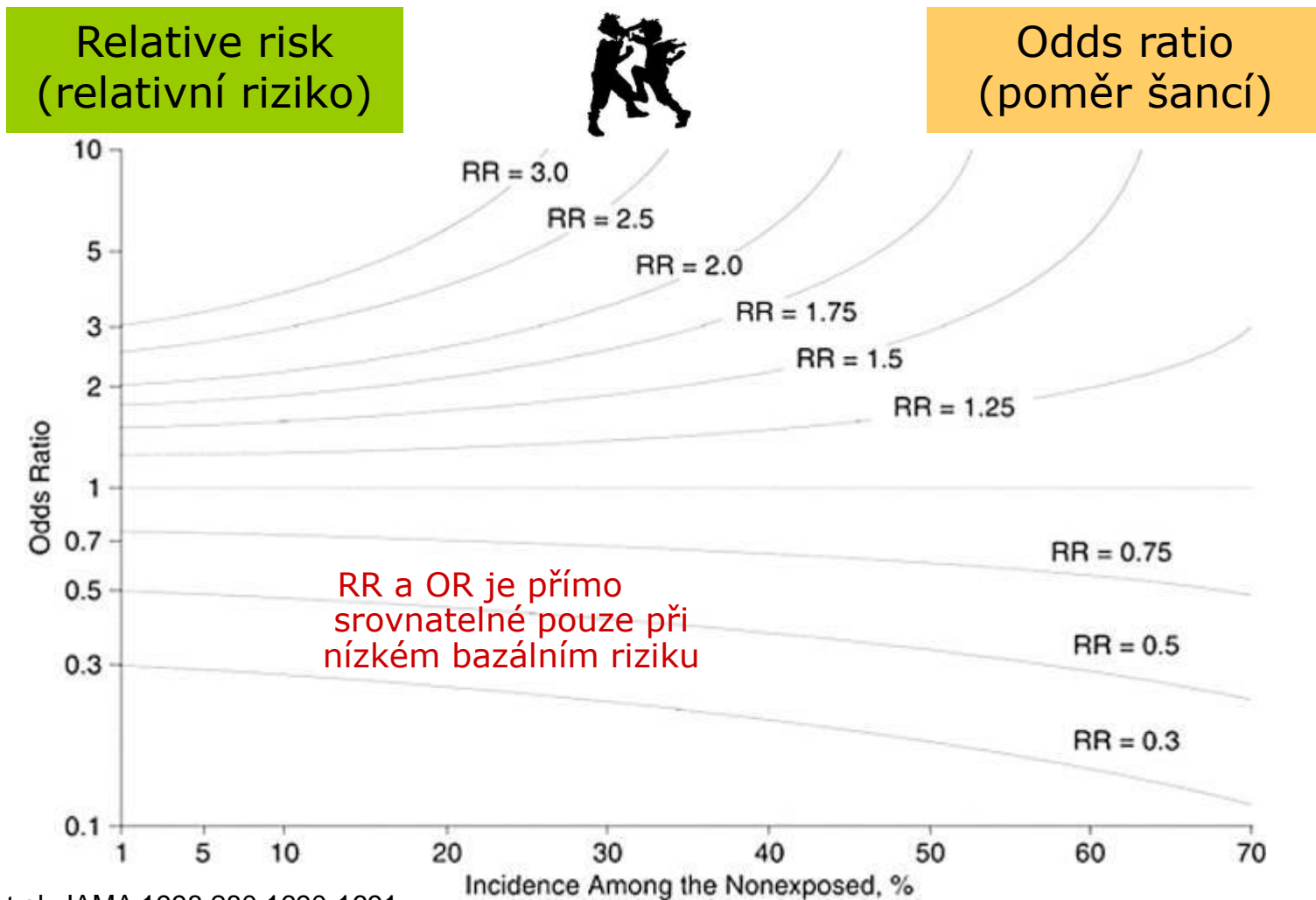


A B  
  


Odds ratio  
(poměr šancí)


$$OR = \frac{\frac{6}{4}}{\frac{3}{7}} = \frac{6}{3} \cdot \frac{7}{4} = 3.5$$

# Vztah mezi RR a OR



Zhang, J. et al. JAMA 1998;280:1690-1691.

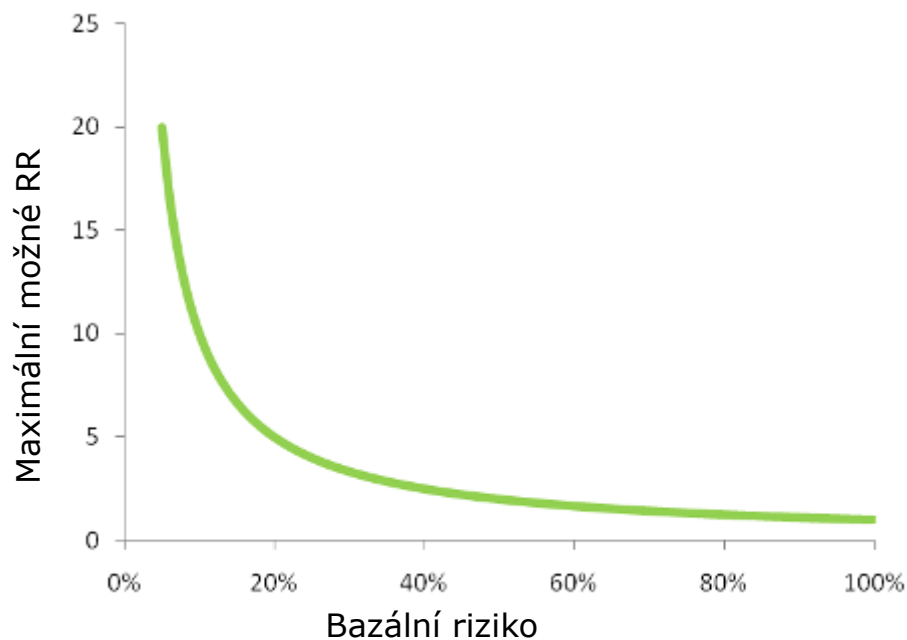
# Srovnatelnost RR a OR I: maximum

Relative risk  
(relativní riziko)



Odds ratio  
(poměr šancí)

- RR mění své maximum podle bazálního rizika



- ✓ RR ve studiích s různým bazálním rizikem jsou nesrovnatelná !!!!

- ✓ Odds ratio má vždy rozsah od 0 do nekonečna
- ✓ Velikost OR není závislá na velikosti bazálního rizika



- ✓ OR lze použít pro srovnání studií s různým bazálním rizikem !!!!

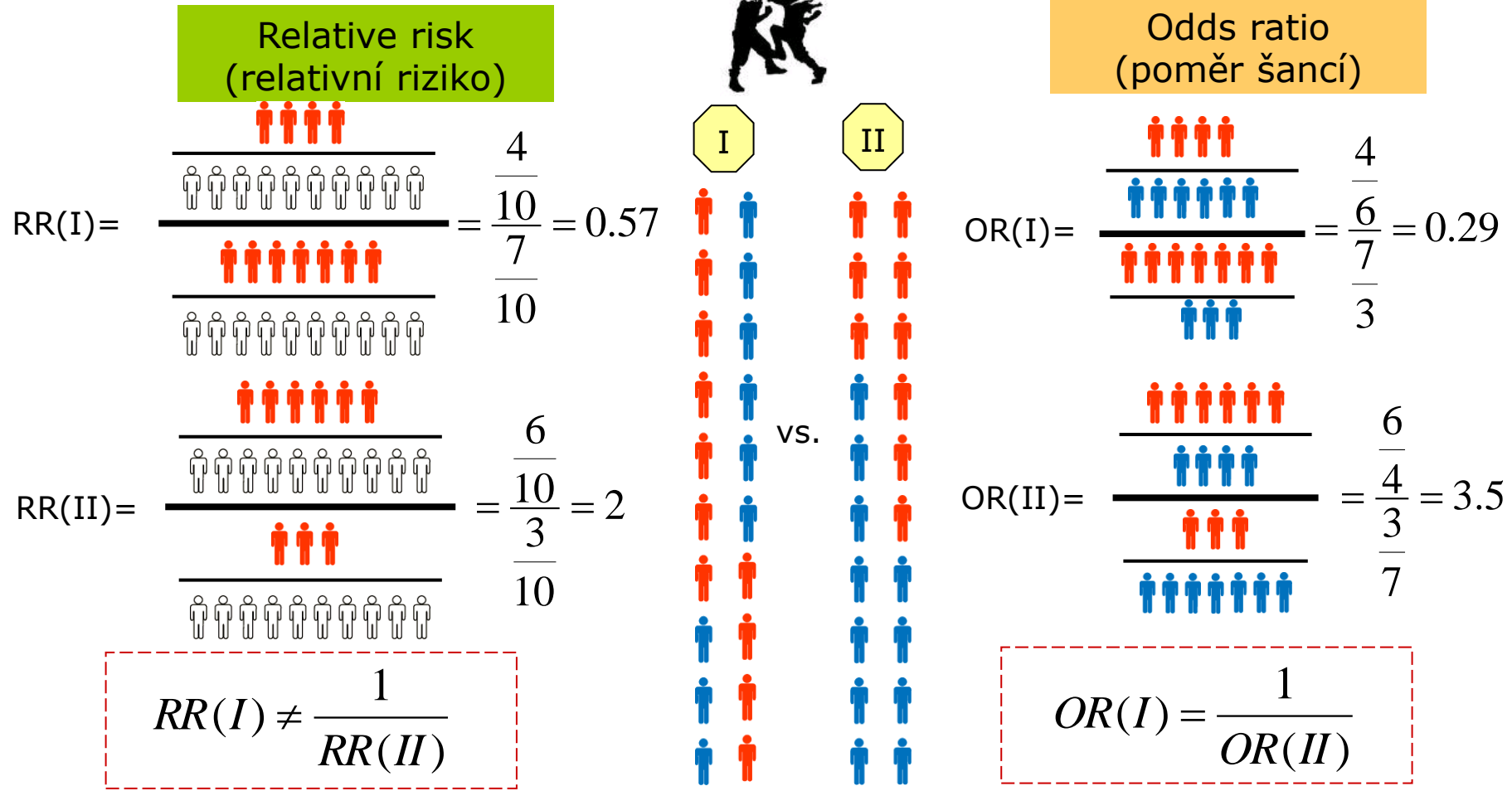


- ✓ Výhodné pro metaanalýzu

# Srovnatelnost RR a OR I: symetrie

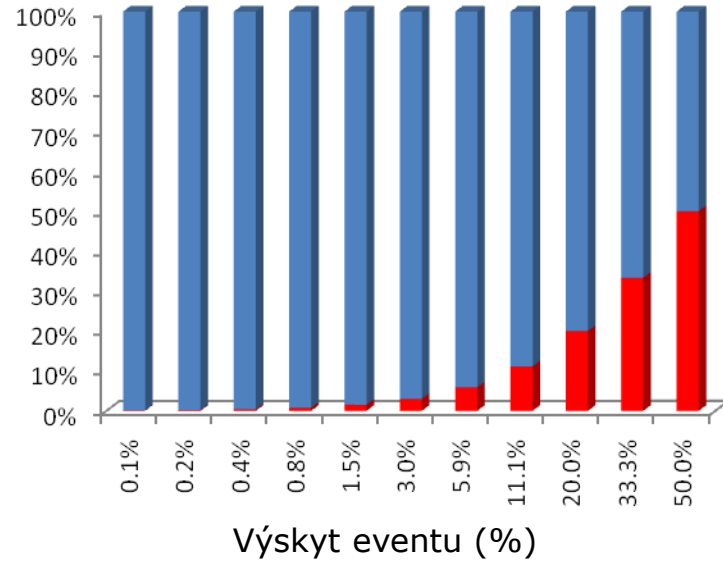
- Existuje mezi RR a O rozdíl v případě

výměny definice eventu a non-eventu?

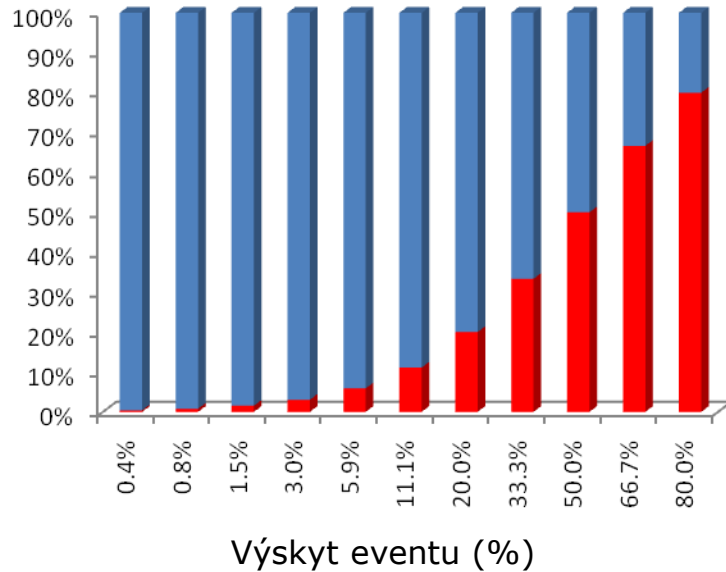


# RR a OR ve studiích s různou mírou bazálního rizika

Control

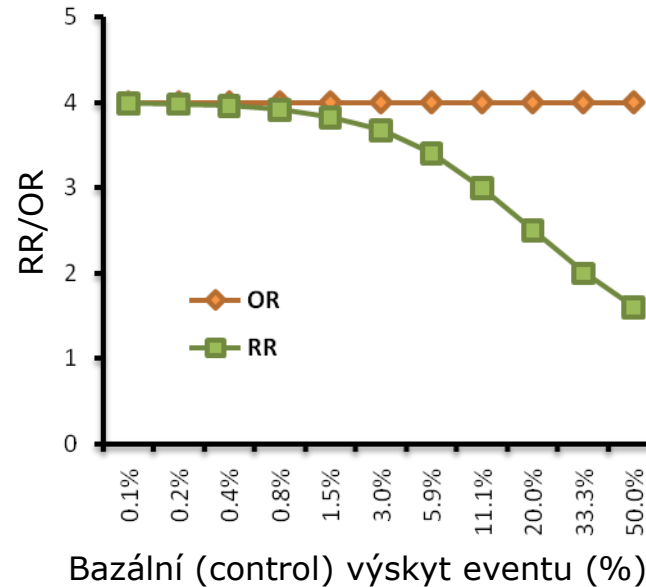


Case



## Odds ratio

Ve skupině „Case“ připadá na jednoho pacienta bez eventu 4x tolik pacientů s eventem než ve skupině „Control“



## Relative risk

Pacient ve skupině „Case“ má x-krát zvýšenou pravděpodobnost výskytu eventů než pacient ve skupině „Control“. X-krát závisí na bazálním výskytu eventů.

# RR a OR v prospektivních a retrospektivních studiích

## Prospektivní studie

- ☑ Sledování výskytu eventů a následná analýza jeho příčin
- ☑ Převážně kohortní studie



- ☑ Bazální výskyt eventů je dán vlastnostmi kohorty pacientů
- ☑ Bezproblémové využití RR



Relative risk  
(relativní riziko)

## Retrospektivní studie

- ☑ **Zpětné sledování příčin eventů**
- ☑ **Převážně case-control studie**
- ☑ **Výběrem pacientů ovlivňujeme bazální výskyt eventů**



- ☑ RR nelze použít – ovlivněno bazálním výskytem eventů
- ☑ Využití OR – není ovlivněno designem studie



Odds ratio  
(poměr šancí)

# Relative risk vs. Odds ratio: shrnutí

Relative risk  
(relativní riziko)



Odds ratio  
(poměr šancí)

- ☑ **Intuitivně snadno interpretovatelné**
- ☑ **Pro prospektivní studie**
- ☑ **Maximum se liší podle bazální hodnoty výskytu eventů**

- ☑ Retrospektivní studie
- ☑ Aplikace v metaanalýze
- ☑ Standardní výstup logistické regrese
- ☑ Rozsah vždy 0 až nekonečno, není ovlivněno bazálním výskytem eventů
- ☑ Obtížnější interpretace