

1 – Estudo de Coorte

Avaliar se os indivíduos expostos ao um determinado fator apresentam maior propensão ao desenvolvimento de uma doença do que os indivíduos não expostos a este fator;

Seleção de indivíduos sadios expostos e não expostos ao fator;

Estudo Observacional;

Acompanhamento por um período de tempo;

a) Probabilidade:

Categoria X	Categoria Y		Totais
	$j = 1 (D)$	$j = 2 (\bar{D})$	
$i = 1 (E)$	$p_{(1)1}$	$p_{(1)2}$	$n_{1+}$
$i = 1 (\bar{E})$	$p_{(2)1}$	$p_{(2)2}$	$n_{2+}$
Totais	$p_{(+1)}$	$p_{(+2)}$	$n$

Totais fixos na categoria de X

A probabilidade de um individuo pertencer a o j de Y, estando na categoria i de X:

$p_{(i)j} = P(Y = j | X = i)$

$p_{(1)1} = \text{incidencia entre os expostos}$

$p_{(2)1} = \text{incidencia entre os não – expostos}$

$N_{11} \sim \text{Bin}(n_{1+}, p_{(1)1})$

$N_{12} \sim \text{Bin}(n_{2+}, p_{(2)1})$

Modelo Probabilístico = Produto de duas binomiais

$$P(N_1 = n_1, N_2 = n_2) = \prod_{i=1}^2 P(N_{i1} = n_{i1}, N_{i2} = n_{i2}) = \prod_{i=1}^2 \left[ \binom{n_{i+}}{n_{i1}} \prod_{j=1}^2 \frac{(p_{(i)j})^{n_{ij}}}{(n_{ij})!} \right]$$

Probabilidade  $p_{(i)j}$  estimada calculo baseado nos totais fixos, doentes sobre total linha;

$$\hat{p}_{(i)j} = \frac{n_{ij}}{n_{i+}}$$

b) Freqüências esperadas:

$$e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$$

Calculo baseado no produto das marginais

c) Hipóteses de homogeneidade:

$H_0: p_{(1)1} = p_{(2)1} (= p_{+1})$

$H_a: p_{(1)1} \neq p_{(2)1}$

$\text{Sob } H_0 \Rightarrow E(N_{i1}) = n_{i+}(p_{+1}) \text{ e } E(N_{i2}) = n_{i+}(p_{+2})$

Sob  $H_0$  não existe associação, exposto não difere de não-exposto;

$H_0: p_{(1)1} - p_{(2)1} = 0 \Rightarrow \text{diferença entre incidencias (risco atribuível)}$

$H_0: \frac{p_{(1)1}}{p_{(2)1}} = 1 \Rightarrow \text{razão de incidencia (risco relativo)}$

$H_0: \frac{p_{(1)1}/(1 - p_{(1)1})}{p_{(2)1}/(1 - p_{(2)1})} = 1 \Rightarrow \text{razão produtos cruzados (razão de chances/odds radio)}$

Indica ou não associação entre exposto e não exposto;

d) Estatísticas do teste:

$$\text{Pearson: } Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(1)}$$

$$\text{RVs: } Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim \chi^2_{(1)}$$

$$\text{Neymar: } Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim \chi^2_{(1)}$$

e) Estatísticas mensurar grau de associação:

i) Incidência =  $\frac{\text{numero de casos novos periodo}}{\text{numero de individuos experimento}}$

ii) Diferença entre incidências:  $d_{E/\bar{E}} = p_{(1)1} - p_{(2)1}$

iii) Risco atribuído à exposição:  $\hat{d} = p_{(1)1} - p_{(2)1} = \frac{n_{11}}{n_{1+}} - \frac{n_{21}}{n_{2+}}$

iv) Razão de chance odds =  $\frac{\text{probabilidade do evento ocorrer}}{\text{probabilidade do evento não ocorrer}}$

$$odds_E = \frac{p_{(1)1}}{1 - p_{(1)1}} odds_{\bar{E}} = \frac{p_{(2)1}}{1 - p_{(2)1}} odds_{radio_{E/\bar{E}}} = \frac{odds_E}{odds_{\bar{E}}} = \tilde{OR} = \frac{n_{11}n_{22}}{n_{12}n_{21}}$$

v) Risco relativo:  $\tilde{RR} = \text{risco relativo}_{E|\bar{E}} = \frac{p_{(1)1}}{p_{(2)1}}$

Confirmar o se há ou não e qual o grau de associação;

$\hat{d}$  = variação entre exposto e não exposto;

*incidencia = % de casos novos sob total de individuos experimento*  
 $\hat{RR}$  = probabilidade de expostos é vezes maior que não exposto de ficar doente;  
 $\hat{OR}$  = dentre o n numeros de expostos apenas n entre não expostos pode ser doente;

- f) Estatísticas Intervalar:
- i) Risco relativo:  $IC(RR) = \exp(\hat{f} \mp z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\widehat{V(f)}})$
- $$f = \ln(RR) = \ln(p_{(1)1}) - \ln(p_{(2)1})$$
- $$V(f) = \frac{(1 - p_{(1)1})}{(n_{1+})(p_{(1)1})} + \frac{(1 - p_{(2)1})}{(n_{2+})(p_{(2)1})}$$
- $$z_{\frac{\alpha}{2}} = 100 \left( 1 - z_{\frac{\alpha}{2}} \right) \text{ percentil } N(0,1)$$
- ii) Razão de chance:  $IC(OR) = \exp(\hat{f} \mp z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\widehat{V(f)}})$
- $$f = \ln(OR)$$
- $$V(f) = \frac{1}{(n_{11})} + \frac{1}{(n_{12})} + \frac{1}{(n_{21})} + \frac{1}{(n_{22})}$$
- $$z_{\frac{\alpha}{2}} = 100 \left( 1 - z_{\frac{\alpha}{2}} \right) \text{ percentil } N(0,1)$$

## 2 – Estudo Ensaio Clínico Aleatorizado

População de interesse doente; Comparação entre tratamentos; Tratamentos alocados aleatoriamente; Estudos experimentais;

X Grupos	Y Desfecho		
	$j = 1(Com)$	$j = 2(Sem)$	Totais
$i = 1(Tratado)$	$p_{(1)1}$	$p_{(1)2}$	$n_{1+}$
$i = 1(Controle)$	$p_{(2)1}$	$p_{(2)2}$	$n_{2+}$
Totais	$p_{(+1)}$	$p_{(+2)}$	$n$

Delineamento similar ao estudo de Coorte;  
 $\hat{d}$  = variação entre com medicação e sem medicação;  
*incidencia = % de casos tratados sob total de individuos experimento*  
 $\hat{RR}$  = probabilidade de tratados é vezes maior que caso controle;  
 $\hat{OR}$  = dentre o n numeros de tratados apenas n entre controles teve melhora;

## 3 – Estudo Caso-Controle

Avaliar se exposição a um fator esta associado ao desenvolvimento da doença;  
 Seleção de dois grupos de individuos casos e controles;  
 Seleção de localidade que assegure comparabilidade;  
 Emparelhamento de casos e controles;  
 Seleção de mais de grupo de controle;  
 Após seleção verifica-se exposto e não-exposto;  
 Estudo retrospectivo;

a) Probabilidade:

Categoria X	Categoria Y		
	$j = 1(D)$	$j = 2(N)$	Totais
$i = 1(E)$	$p_{(1)1}$	$p_{(1)2}$	$p_{1+}$
$i = 1(\bar{E})$	$p_{(2)1}$	$p_{(2)2}$	$p_{2+}$
Totais	$n_{(+1)}$	$n_{(+2)}$	$n$

Totais fixos na categoria de Y

$$N_{11} \sim Bin(n_{+1}, p_{1(1)})$$

$$N_{12} \sim Bin(n_{+2}, p_{1(2)})$$

Modelo Probabilístico = Produto de duas binomiais

$$P(N_1 = n_1, N_2 = n_2) = \prod_{i=1}^2 P(N_{1j} = n_{1j}, N_{2j} = n_{2j}) = \prod_{i=1}^2 \left[ \binom{n_{+j}}{n_{1j}} \prod_{j=1}^2 \frac{(p_{i(j)})^{n_{ij}}}{(n_{ij})!} \right]$$

Probabilidade  $p_{i(j)}$  estimada calculo baseado nos totais fixos, doentes sobre total coluna;

$$\hat{p}_{i(j)} = \frac{n_{ij}}{n_{i+}}$$

- b) Frequências esperadas:

$$e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$$

Calculo baseado no produto das marginais;

- c) Hipóteses de homogeneidade:

$$H_0: p_{1(1)} = p_{1(2)}$$

$H_a: p_{1(1)} \neq p_{1(2)}$   
 Sob  $H_0 \Rightarrow E(N_{1j}) = n_{+j}(p_{1+})$  e  $E(N_{2j}) = n_{+j}(p_{2+})$

Sob  $H_0$  não existe associação, exposição não difere entre casos e controles;

$H_0: \frac{p_{1(1)}/(1-p_{1(1)})}{p_{1(2)}/(1-p_{1(2)})} = \frac{p_{1(1)}p_{2(2)}}{p_{1(2)}p_{2(1)}} = 1$

razão produtos cruzados (razão de chances/odds ratio)

Indica ou não associação entre casos e controles;

d) Estatísticas do teste:

Pearson:  $Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(1)}$

RVS:  $Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim \chi^2_{(1)}$

Neymar:  $Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim \chi^2_{(1)}$

e) Estatísticas mensurar grau de associação:

i) Razão de chance odds =  $\frac{\text{probabilidade de exposição ao fator}}{\text{probabilidade de não exposição ao fator}}$   
 $odds_C = \frac{p_{(1)1}}{1-p_{(1)1}}$   $odds_{\bar{C}} = \frac{p_{(2)1}}{1-p_{(2)1}}$   $odds_{C/\bar{C}} = \frac{odds_C}{odds_{\bar{C}}} = \bar{O}\bar{R} = \frac{n_{11}n_{22}}{n_{12}n_{21}}$

Chance de exposição ao fator sob estudo é maior ou menor aos casos do que de controles;

f) Estatísticas Intervalar:

i) Razão de chance:  $IC(OR) = \exp \left( \hat{f} \mp z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\widehat{V}(\hat{f})} \right)$

$\hat{f} = \ln(OR)$   
 $V(\hat{f}) = \frac{1}{(n_{11})} + \frac{1}{(n_{12})} + \frac{1}{(n_{21})} + \frac{1}{(n_{22})}$   
 $z_{\frac{\alpha}{2}} = 100 \left( 1 - z_{\frac{\alpha}{2}} \right)$  percentil  $N(0,1)$

$\bar{O}\bar{R}$  = dentro o n numeros de casos apenas n entre controles melhora com medicamento;

Doenças raras => RR ~ OR

#### 4 – Estudo Transversal

Investigar as possíveis relações de causa;Seleção da amostra aleatória, coleta simultânea de uma variedade de características, realizada em único ponto do tempo, avaliação fotográfica; Total n é fixo e demais aleatórios;

a) Probabilidade:

Categoria X	Categoria Y		Totais
	j = 1	j = 2	
i = 1	$p_{11}$	$p_{12}$	$p_{1+}$
i = 2	$p_{21}$	$p_{22}$	$p_{2+}$
Totais	$p_{+1}$	$p_{+2}$	$n$

Totais fixo n;  
 Modelo Probabilístico = Multinomial;

$P(N_{11} = n_{11}, N_{12} = n_{12}, N_{21} = n_{21}, N_{22} = n_{22}) = n! \prod_{i=1}^2 \prod_{j=1}^2 \frac{(p_{ij})^{n_{ij}}}{(n_{ij})!}$

$n_{ij} \geq 0, \sum_{i,j=1}^2 n_{ij} = n$  (unidades) e  $\sum_{i,j=1}^2 p_{ij} = 1$  (probabilidades)

Probabilidade  $p_{ij}$  estimadacalculo baseado nos totais fixos, doentes sobre total coluna;

$\hat{p}_{ij} = \frac{n_{ij}}{n}$

b) Frequências esperadas:

$e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$

Calculo baseado no produto das marginais;

c) Hipóteses de Independência:

$H_0: p_{ij} = (p_{i+})(p_{+j})$   
 $H_a: p_{ij} \neq (p_{i+})(p_{+j})$  - pelo menos um par difere entre si;

d) Estatísticas do teste:

Pearson:  $Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(1)}$

$$RVs: Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim X_{(1)}^2 \text{ Neyman: } Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim X_{(1)}^2$$

e) Estatísticas mensurar grau de associação (intensidade):

i) Prevalência =  $\frac{\text{numero de individuos com a resposta na data da coleta}}{\text{numero de individuos pesquisados no estudo}}$

$$\widehat{RP} = \frac{n_{11}/n_{1+}}{n_{21}/n_{2+}}$$

ii) Incidência =  $\frac{\text{numero de individuos que tornaram doentes no periodo da coleta}}{\text{numero de individuos pesquisados no estudo}}$

$$\widehat{OR} = \frac{n_{11}n_{22}}{n_{12}n_{21}}$$

f) Estatísticas Intervalar:

i) Prevalência:  $IC(RP) = \exp \left( \hat{f} \mp z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\widehat{V}(\hat{f})} \right)$

$$\hat{f} = \ln(RR) = \ln(p_{11}) - \ln(p_{21})$$

$$V(\hat{f}) = \frac{(1-p_{11})}{(n_{1+})(p_{11})} + \frac{(1-p_{21})}{(n_{2+})(p_{21})}$$

$$z_{\frac{\alpha}{2}} = 100 \left( 1 - z_{\frac{\alpha}{2}} \right) \text{ percentil } N(0,1)$$

ii) Incidência:  $IC(OR) = \exp \left( \hat{f} \mp z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\widehat{V}(\hat{f})} \right)$

$$\hat{f} = \ln(OR)$$

$$V(\hat{f}) = \frac{1}{(n_{11})} + \frac{1}{(n_{12})} + \frac{1}{(n_{21})} + \frac{1}{(n_{22})}$$

$$z_{\frac{\alpha}{2}} = 100 \left( 1 - z_{\frac{\alpha}{2}} \right) \text{ percentil } N(0,1)$$

$\widehat{RP}$  = proporção de indivíduos que estão doentes em um determinado tempo específico;  
 $\widehat{OR}$  = proporção de indivíduos que tornaram – se doentes no decorrer de um periodo específico de acompanhamento;

**5 – Estudo Tempo de Duração Fixo**

Contagem de indivíduos aleatória;

a) Probabilidade:

Categoria X	Categoria Y		Totais
	j = 1	j = 2	
i = 1	$\mu_{11}$	$\mu_{12}$	$\mu_{1+}$
i = 2	$\mu_{21}$	$\mu_{22}$	$\mu_{2+}$
Totais	$\mu_{+1}$	$\mu_{+2}$	$\mu$

Tempo fixo  
 Modelo Probabilístico = Poisson Independentes;

$$P(N = n) = \prod_{i=1}^2 \prod_{j=1}^2 P(N_{ij}) = \prod_{i=1}^2 \prod_{j=1}^2 \frac{e^{-\mu_{ij}} (\mu_{ij})^{n_{ij}}}{(n_{ij})!}, \mu > 0$$

$$(N = n) = (N_{11} = n_{11}, N_{12} = n_{12}, N_{21} = n_{21}, N_{22} = n_{22})$$

$$\hat{\mu}_{ij} = n_{ij}$$

b) Frequências esperadas:

$$e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n} = \frac{(\mu_{i+})(\mu_{+j})}{\mu}$$

c) Hipóteses de Multiplicatividade:

$$H_0: \frac{\mu_{12}}{\mu_{1+}} = \frac{\mu_{22}}{\mu_{2+}} \left( = \frac{\mu_{+2}}{\mu} \right), \text{ para } j = 1, 2, \dots, H_a: \frac{\mu_{12}}{\mu_{1+}} \neq \frac{\mu_{22}}{\mu_{2+}}$$

$$H_0: \mu_{ij} = \frac{(\mu_{i+})(\mu_{+j})}{\mu}, \text{ para } j = 1, 2, \dots$$

$$H_a: \mu_{ij} \neq \frac{(\mu_{i+})(\mu_{+j})}{\mu}, \text{ para ao menos um par } ij$$

d) Estatísticas do teste:

$$\text{Pearson: } Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim X_{(1)}^2$$

$$RVs: Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim X_{(1)}^2 \text{ Neyman: } Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim X_{(1)}^2$$

e) Estatísticas mensurar grau de associação (intensidade):

$$i) \text{ Incidência} = \frac{\text{numero de individuos que tornaram doentes no periodo da coleta}}{\text{numero de individuos pesquisados no estudo}}$$

$$\widehat{OR} = \frac{n_{11}n_{22}}{n_{12}n_{21}}$$

f) Estatísticas Intervalar:

$$i) \text{ Incidência: } IC(OR) = \exp \left( \hat{f} \mp z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\widehat{V}(\hat{f})} \right)$$

$$\hat{f} = \ln(OR)$$

$$\widehat{V}(\hat{f}) = \frac{1}{(n_{11})} + \frac{1}{(n_{12})} + \frac{1}{(n_{21})} + \frac{1}{(n_{22})}$$

$$z_{\frac{\alpha}{2}} = 100 \left( 1 - \frac{\alpha}{2} \right) \text{ percentil } N(0,1)$$

$\widehat{OR}$  = proporção de individuos que tornaram – se doentes no decorrer de um periodo especifico de acompanhamento;

## 6 – Tabelas de Contingência r x s;

### 6.1 – Variáveis X e Y Nominais:

#### a) Totais marginais linhas-fixos ( $n_{i+}$ fixos – categorias de X);

Hipóteses Nulas Homogeneidade:

$$H_0: p_{(1)1} = p_{(2)1} (= p_{+1})$$

$$H_a: p_{(1)1} \neq p_{(2)1}$$

Estatísticas do Teste:

$$\text{Pearson: } Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$\text{RVS: } Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$\text{Neymar: } Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$$

#### b) Totais n fixo (n fixo – categorias X e Y aleatórios);

Hipóteses Nulas Independência:

$$H_0: p_{ij} = (p_{i+})(p_{+j})$$

$$H_a: p_{ij} \neq (p_{i+})(p_{+j}) \text{ - pelo menos um par difere entre si;}$$

Estatísticas do Teste:

$$\text{Pearson: } Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$\text{RVS: } Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$\text{Neymar: } Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$$

#### c) Totais aleatórios ( $n, n_{i+}, n_{+j}$ , categorias X e Y aleatórios);

Hipóteses Nulas Multiplicatividade:

$$H_0: \frac{\mu_{1j}}{\mu_{1+}} = \frac{\mu_{2j}}{\mu_{2+}} \left( = \frac{\mu_{+j}}{\mu} \right), \text{ para } j = 1, 2, \dots$$

$$H_a: \frac{\mu_{1j}}{\mu_{1+}} \neq \frac{\mu_{2j}}{\mu_{2+}}$$

$$H_0: \mu_{ij} = \frac{(\mu_{i+})(\mu_{+j})}{\mu}, \text{ para } j = 1, 2, \dots$$

$$H_a: \mu_{ij} \neq \frac{(\mu_{i+})(\mu_{+j})}{\mu}, \text{ para ao menos um par } ij$$

Estatísticas do Teste:

$$\text{Pearson: } Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$RVs: Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim X^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$Neymar: Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim X^2_{(r-1)(s-1)} \quad e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$$

## 6.2 – Variáveis: X Nominal e Y Ordinal:

### a) Totais marginais linhas-fixos ( $n_{i+}$ fixos – categorias de X);

Atribuir scores  $a = (a_1, \dots, a_s)$  para categoria de Y, e atribuir um score médio para cada sub população:

$$\bar{F}_i = \sum_{j=1}^r a_j (p_{(i)j}), \quad i = 1, \dots, s;$$

**Se  $s = 2$**

Hipóteses Nulas Scores Médios Não Diferem:

$$H_0: \bar{F}_1 = \bar{F}_2$$

$$H_a: \bar{F}_1 \neq \bar{F}_2$$

Estatísticas do Teste score médio:

$$Q_s = \frac{(\hat{f}_1 - \mu_a)^2}{\frac{(n - n_{1+})}{(n_{1+})(n-1)} v_a} = \frac{(n - n_{1+})}{(n_{1+})(n-1)} \frac{(n_{1+})(\hat{f}_1 - \mu_a)^2}{v_a} \sim X^2_1$$

**Se  $s > 2$**

$$H_0: \bar{F}_1 = \bar{F}_2 = \dots = \bar{F}_s$$

$$H_a: \bar{F}_1 \neq \bar{F}_2 \neq \dots \neq \bar{F}_s$$

Estatísticas do Teste score médio:

$$Q_s = \frac{(n-1) \sum_{i=1}^s (n_{i+})(\hat{f}_i - \mu_a)^2}{n v_a} \sim X^2_{(s-1)}$$

$$\bar{f}_i = \sum_{j=1}^r a_j (\hat{p}_{(i)j}) = \sum_{j=1}^r a_j \left( \frac{n_{ij}}{n_{i+}} \right), \quad i = 1, 2$$

$$E(\bar{f}_1 | H_0) = \sum_{j=1}^r a_j \left( \frac{E(N_{1j})}{n_{1+}} \right) = \sum_{j=1}^r a_j \left( \frac{n_{+j}}{n} \right) = \mu_a$$

$$V(\bar{f}_1 | H_0) = \frac{(n - n_{1+})}{(n_{1+})(n-1)} \underbrace{\sum_{j=1}^r (a_j - \mu_a)^2 \left( \frac{n_{+j}}{n} \right)}_{V_a} = \frac{(n - n_{1+})}{(n_{1+})(n-1)} V_a$$

Para totais fixos de colunas substituir os valores de  $n_{i+}$  por  $n_{+j}$  e seguir o próximo item;

## 6.3 – Variáveis: X Ordinal e Y Nominal:

### a) Totais marginais colunas-fixos ( $n_{+j}$ fixos – categorias de Y);

Atribuir scores  $a = (a_1, \dots, a_n)$  para categoria de Y, e atribuir um score médio para cada sub população:

$$\bar{F}_j = \sum_{i=1}^r a_j (p_{i(j)}), \quad j = 1, \dots, s;$$

**Se  $s = 2$**

Hipóteses Nulas Scores Médios Não Diferem:

$$H_0: \bar{F}_1 = \bar{F}_2$$

$$H_a: \bar{F}_1 \neq \bar{F}_2$$

Estatísticas do Teste score médio:

$$Q_s = \frac{(\hat{f}_1 - \mu_a)^2}{\frac{(n - n_{+1})}{(n_{+1})(n-1)} v_a} = \frac{(n - n_{+1})}{(n_{+1})(n-1)} \frac{(n_{+1})(\hat{f}_1 - \mu_a)^2}{v_a} \sim X^2_1$$

**Se  $s > 2$**

$$H_0: \bar{F}_1 = \bar{F}_2 = \dots = \bar{F}_s$$

$$H_a: \bar{F}_1 \neq \bar{F}_2 \neq \dots \neq \bar{F}_s$$

Estatísticas do Teste score médio:

$$Q_s = \frac{(n-1) \sum_{j=1}^s (n_{+j})(\hat{f}_j - \mu_a)^2}{n v_a} \sim X^2_{(r-1)}$$

## 6.4 – Variáveis: X ou Y Ordinal:

### a) Totais n fixo ( $n$ fixo – categorias X e Y aleatórios);

Hipóteses Nulas Independência:

$$H_0: p_{ij} = (p_{i+})(p_{+j})$$

$$H_a: p_{ij} \neq (p_{i+})(p_{+j}) \text{ - pelo menos um par difere entre si;}$$

Estatísticas do Teste:

$$\text{Pearson: } Q_p = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)} \text{ RVS; } Q_L = -2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \log \left( \frac{e_{ij}}{n_{ij}} \right) \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)}$$

$$\text{Neyman: } Q_N = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{n_{ij}} \sim \chi^2_{(r-1)(s-1)} e_{ij} = \frac{(n_{i+})(n_{+j})}{n}$$

### 6.5 – Variáveis: X e Y Ordinal:

#### a) Totais geral fixos (*n* fixos – categorias de X e Y aleatórios);

Hipóteses Nulas Ausência de Tendência Linear Multinomial:

$$H_0: p_{ij} = (p_{i+})(p_{+j})$$

$$H_a: p_{ij} \neq (p_{i+})(p_{+j}) \text{ - pelo menos um par difere entre si;}$$

Definir scores médio;

Estatísticas do Teste Correlação:

$$Q_{CS} = \frac{(\bar{f} - \mu_c \mu_a)^2}{V(\bar{f})} = \dots = (n-1)(r_{ac})^2 \sim \chi^2_1$$

$$\bar{f} = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s c_i a_j p_{ij}$$

Estimativas

$$\bar{f} = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s c_i a_j \hat{p}_{ij} = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s \frac{c_i a_j n_{ij}}{n}$$

Sob  $H_0$ :

$$E(\bar{f}) = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s \frac{c_i a_j}{n} E(N_{ij}) = \sum_{i=1}^r c_i \frac{n_{i+}}{n} \sum_{j=1}^s a_j \frac{n_{+j}}{n} = \mu_c \mu_a$$

$$V(\bar{f}) = \sum_{i=1}^r (c_i - \mu_c)^2 \frac{n_{i+}}{n} \sum_{j=1}^s \frac{(a_j - \mu_a)^2 \frac{n_{+j}}{n}}{n(-1)}$$

#### b) Totais $n_{i+}$ linha-fixos ( $n_{i+}$ fixos – categorias de X);

Assim, se as variáveis Y e X forem ordinais e escores puderem ser assumidos para as categorias de ambas

⇓

- **Se total  $n$  fixo**  $\Rightarrow$  estatística da correlação

$$Q_{CS} = (n-1)(r_{ac})^2 \sim \chi^2_1$$

$r_{ac}$  = coeficiente de correlação de Pearson.

- **Se  $n_{i+}$  fixos**  $\Rightarrow$  estatísticas escore e/ou da correlação

$$Q_S \text{ e/ou } Q_{CS}.$$

### 7 – Análise Estratificada

**Confundimento:** distorcem a associação entre X e Y alterando força ou sentido;

**Modificadora de efeito:** mostram o efeito de X sobre Y variando de acordo com a categoria sob uma variável Z, o que indica interação entre X e Y;

### Comparação das OR ou RR sem e com estratificação

Tabelas 2 x 2 x 2

$OR \approx OR_1 \approx OR_2 \Rightarrow$  ausência de ambos

$OR \neq OR_1$  e  $OR_2$ , mas  $OR_1 \approx OR_2 \Rightarrow$  confundimento

$OR \neq OR_1$  e  $OR_2$ , mas  $OR_1 \approx OR_2 \Rightarrow$  confundimento

$OR \neq OR_1$  e  $OR_2$ , mas  $OR_1 < OR_2 \Rightarrow$  interação

$OR \neq OR_1$  e  $OR_2$ , mas  $OR_1 > OR_2 \Rightarrow$  interação



Se interação significativa (variável modificadora de efeito)

⇒ apresentar RR ou OR associadas a cada estrato

Se confundimento ⇒ apresentar medida global ajustada pela variável de confundimento ⇒ proposta Mantel-Haenszel.

Estatística Mantel-Haenszel (1959).

Neste estudo multicentros tem-se:

- conjunto de  $q = 2$  tabelas de cont.  $2 \times 2$  ( $h = 1, \dots, q$ )

Tratamentos	Resposta		Totais
	$j = 1$	$j = 2$	
$i = 1$	$n_{h11}$	$n_{h12}$	$n_{h1+}$
$i = 2$	$n_{h21}$	$n_{h22}$	$n_{h2+}$
Totais	$n_{h+1}$	$n_{h+2}$	$n_h$

- totais marginais-linha  $n_{hi+}$  fixos nas  $q = 2$  tabelas.
- interesse em testar  $H_0: p_{h(1)1} = p_{h(2)1}$ ,  $h = 1, \dots, q$
- condicional a  $H_0$ ,  $N_{h11} \sim$  Hipergeométrica tal que

$$e_{h11} = E(N_{h11} | n_h, n_{h1+}, n_{h+1}) = \frac{(n_{h1+})(n_{h+1})}{n_h}$$

$$v_{h11} = V(N_{h11} | n_h, n_{h1+}, n_{h+1}) = \frac{(n_{h1+})(n_{h2+})(n_{h+1})(n_{h+2})}{(n_h)^2(n_h - 1)}$$

Sob  $H_0$  e para  $\sum_{h=1}^q n_h$  suficientemente grande

$$Q_{MH} = \frac{\left( \sum_{h=1}^q n_{h11} - \sum_{h=1}^q e_{h11} \right)^2}{\sum_{h=1}^q v_{h11}} \sim \chi^2_{(1)}$$

- $Q_{MH}$  é eficaz para avaliar associações se a maioria das diferenças  $(p_{h(1)1} - p_{h(2)1})$  apresentar o mesmo sinal.
- Havendo homogeneidade das OR nas  $q$  tabelas  $2 \times 2$

$$\widehat{OR}_{MH} = \frac{\sum_{h=1}^q \frac{n_{h11} n_{h22}}{n_h}}{\sum_{h=1}^q \frac{n_{h12} n_{h21}}{n_h}} \Rightarrow \text{odds ratio comum}$$

Intervalo de confiança aproximado para  $OR_{MH}$

$$IC_{95\%}(OR_{MH}) = \left( \widehat{OR}_{MH} \exp(z_{\alpha/2} \widehat{\sigma}), \widehat{OR}_{MH} \exp(-z_{\alpha/2} \widehat{\sigma}) \right)$$

$$\widehat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{h=1}^q \frac{(n_{h11} + n_{h22})(n_{h11} n_{h22})}{(n_h)^2}}{2 \left( \sum_{h=1}^q \frac{(n_{h11} n_{h22})}{n_h} \right)^2} + \frac{\sum_{h=1}^q \frac{(n_{h12} + n_{h21})(n_{h12} n_{h21})}{(n_h)^2}}{2 \left( \sum_{h=1}^q \frac{(n_{h12} n_{h21})}{n_h} \right)^2} + \frac{\sum_{h=1}^q \frac{(n_{h11} + n_{h22})(n_{h12} n_{h21}) + (n_{h12} + n_{h21})(n_{h11} n_{h22})}{(n_h)^2}}{2 \left( \sum_{h=1}^q \frac{(n_{h11} n_{h22})}{n_h} \right) \left( \sum_{h=1}^q \frac{(n_{h12} n_{h21})}{n_h} \right)}$$

$$IC_{95\%}(OR_{MH}) = (2, 1; 7, 7)$$

• Y ordinal e X nominal com totais  $n_{i+}$  fixos  $\Rightarrow Q_{SMH}$

• Y e X ordinais com totais  $n_{i+}$  fixos  $\Rightarrow Q_{SMH}$  ou  $Q_{CSMH}$

• Y e X ordinais com total  $n$  fixo  $\Rightarrow Q_{CSMH}$

$Q_{SMH} \Rightarrow$  estatística escore médio de MH

$Q_{CSMH} \Rightarrow$  estatística da correlação de MH

Supondo  $\mathbf{a}_h = (a_{h1}, a_{h2}, \dots, a_{hJ})$ , Mantel definiu para o tratamento Ativo a seguinte soma de escores-estratos:

$$f_{+1+} = \sum_{h=1}^2 (n_{h1+})(\bar{f}_{h1}),$$

$\bar{f}_{h1} = \sum_{j=1}^J a_{hj} \left( \frac{n_{hj}}{n_{h1+}} \right)$ : escore médio do trat. Ativo na tabela  $h$ .

Hipótese nula de ausência de associação entre tratamento e grau de melhora fica expressa por:

$$H_0: \bar{F}_{h1} = \bar{F}_{h2} (= \bar{F}), h = 1, 2.$$

Sob a hipótese nula  $H_0: \bar{F}_{h1} = \bar{F}_{h2} (= \bar{F})$ ,  $h = 1, 2$ , tem-se:

$$\mu = E(f_{+1+}) = \sum_{h=1}^2 (n_{h1+})(\mu_h)$$

$$v = Var(f_{+1+}) = \sum_{h=1}^2 \frac{(n_{h1+})(n_h - n_{h1+})}{(n_h - 1)} v_h$$

$$\text{com } \mu_h = \sum_{j=1}^J a_{hj} \left( \frac{n_{hj}}{n_h} \right) \text{ e } v_h = \sum_{j=1}^J (a_{hj} - \mu_h)^2 \left( \frac{n_{hj}}{n_h} \right)$$



- Quando os tamanhos amostrais  $n_{++} = \sum_{h=1}^2 \sum_{j=1}^3 n_{hij}$  forem suficientemente grandes,  $f_{+1+}$  terá distribuição aproximada normal, de modo que:

$$Q_{SMH} = \frac{(f_{+1+} - \mu)^2}{v} \sim \chi^2_{(1)}$$

### Estatística escore médio estendida de Mantel-Haenszel

- $Q_{SMH}$  será eficiente para detectar padrões de diferenças quando  $(\bar{f}_{h1} - \bar{f}_{h2})$  apresentarem predominantemente o mesmo sinal. Ainda,

$$\begin{aligned} E(\bar{f}_h) &= \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^2 \frac{c_i a_j}{n_h} E(N_{hij}) = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^2 \frac{c_i a_j}{n_h} \frac{(n_{hi+})(n_{h+j})}{n_h} \\ &= \sum_{i=1}^3 c_i \left( \frac{n_{hi+}}{n_h} \right) \sum_{j=1}^2 a_j \left( \frac{n_{h+j}}{n_h} \right) = \mu_{hc} \mu_{ha} \end{aligned}$$

$$V(\bar{f}_h) = \left\{ \sum_{i=1}^3 (c_i - \mu_{hc})^2 \left( \frac{n_{hi+}}{n_h} \right) \sum_{j=1}^2 \frac{(a_j - \mu_{ha})^2 (n_{h+j}/n_h)}{(n_h - 1)} \right\} = \frac{v_{hc} v_{ha}}{(n_h - 1)}$$

Quando o tamanho amostral combinado das  $q$  tabelas  $s \times 2$  for grande (na prática  $\sum_{h=1}^q n_h \geq 40$ ), tem-se:

$$Q_{CSMH} \sim \chi^2_{(1)}$$

- Sob  $H_0$ :  $p_{hij} = (p_{hi+})(p_{h+j})$ ,  $h = 1, \dots, q$ , e considerando os escores  $\mathbf{a} = (a_{h1}, a_{h2})$  e  $\mathbf{c} = (c_{h1}, c_{h2}, c_{h3})$ , segue que:

$$Q_{CSMH} = \frac{\left[ \sum_{h=1}^q n_h (\bar{f}_h - E(\bar{f}_h)) \right]^2}{\sum_{h=1}^q n_h^2 V(\bar{f}_h)} = \frac{\left[ \sum_{h=1}^q n_h (v_{hc} v_{ha})^{1/2} r_{ac,h} \right]^2}{\sum_{h=1}^q n_h^2 \frac{v_{hc} v_{ha}}{(n_h - 1)}}$$

### Estatística da correlação estendida de Mantel-Haenszel

$$\bar{f}_h = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^2 c_i a_j \hat{p}_{hij} = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^2 \frac{c_i a_j n_{hij}}{n_h}$$

$r_{ac,h}$  = coeficiente de correlação de Pearson associado à tabela  $h$ .

### Extensões em tabelas de contingência $s \times r$

- Para um conjunto de tabelas  $s \times r$ , com  $s, r > 2$ , é possível testar as associações de interesse por meio de extensões das estatísticas apresentadas. Assim,

- Se as categorias de  $X$  e  $Y$  forem nominais  $\Rightarrow Q_{MH}$
- Se as categorias de  $Y$  forem ordinais e  $n_{i+}$  fixos  $\Rightarrow Q_{SMH}$
- Se as categorias de  $X$  e  $Y$  ordinais e  $n$  ou  $n_{i+}$  fixos  $\Rightarrow Q_{CSMH}$

### Dados relacionados em tabelas de contingência $2 \times 2$

McNemar (1947) propôs um teste o qual se baseia na argumentação de que somente os elementos fora da diagonal são importantes para determinar a existência de diferenças entre essas proporções.

$$Q_{Mc} = \frac{(n_{12} - n_{21})^2}{(n_{12} + n_{21})} \sim \chi^2_{(1)}$$

Embora o teste de McNemar possa ser utilizado, duas medidas adicionais auxiliam a mensurar a acurácia do resultado de um exame clínico.

A **sensibilidade** = proporção de resultados positivos que um teste apresenta, quando realizado em sujeitos com a doença  $\Rightarrow$  **proporção de verdadeiros positivos**.

A **especificidade** = a proporção de resultados negativos que um teste apresenta, quando realizado em sujeitos livres da doença  $\Rightarrow$  **proporção de verdadeiros negativos**.

O desejado de um exame clínico é que ele tenha alta sensibilidade e alta especificidade simultaneamente.

$$\hat{\kappa} = \frac{\hat{\Pi}_0 - \hat{\Pi}_e}{1 - \hat{\Pi}_e}$$

$$\hat{\Pi}_0 = \sum_{i=1}^s \frac{n_{ii}}{n} \quad \text{e} \quad \hat{\Pi}_e = \sum_{i=1}^s \frac{n_{i+}}{n} \frac{n_{+i}}{n}$$

### Coeficiente kappa (Cohen, 1960)

Ausência de concordância entre os observadores  
 $\Rightarrow H_0: p_{ij} = (p_{i+})(p_{+j})$

$$\kappa = \frac{\Pi_0 - \Pi_e}{1 - \Pi_e}$$

- $\Pi_0 = \sum_{i=1}^s p_{ii} \Rightarrow$  probabilidade de concordância
- $p_{ii}$  = probabilidade de um indivíduo ser classificado na categoria  $i$  por ambos os observadores
- $\Pi_e = \sum_{i=1}^s (p_{i+})(p_{+i}) \Rightarrow$  probabilidade de concordância sob  $H_0$ .

Se todos os elementos fora da diagonal = 0  $\Rightarrow \Pi_0 = 1$ .

$\Rightarrow \kappa = 1$  quando existir concordância perfeita.

$\Rightarrow \kappa = 0$  quando a concordância for aquela sob  $H_0$ .

Assim quanto mais próximo de 1 for o valor de  $\kappa$ , maior a concordância entre os observadores.

- Embora não usual, pode-se obter valores negativos para  $\kappa$ .
- Considera-se, em geral,
  - $\kappa < 0,4 \Rightarrow$  concordância fraca,
  - $\kappa \in [0,4; 0,8) \Rightarrow$  concordância moderada
  - $\kappa \geq 0,8 \Rightarrow$  concordância forte.

Um I.C. ( $\kappa$ ) pode ser obtido por:

$$\hat{\kappa} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\widehat{var}(\hat{\kappa})}$$

$$z_{\alpha/2} = 100(1 - \alpha/2) \text{ percentil da } N(0,1)$$

$$var(\hat{\kappa}) = \frac{(A + B - C)}{n(1 - \Pi_e)^2}$$

$$A = \sum_i p_{ii} [1 - ((p_{i+}) + (p_{+i})) (1 - \kappa)]^2$$

$$B = (1 - \kappa)^2 \sum_{i \neq j} p_{ij} ((p_{i+}) (p_{+j}))^2$$

$$C = [\kappa - \Pi_e (1 - \kappa)]^2$$

$$\hat{\kappa}_w = \frac{\hat{\Pi}_0(w) - \hat{\Pi}_e(w)}{1 - \hat{\Pi}_e(w)}$$

A variância assintótica do coeficiente kappa ponderado:

$$var(\hat{\kappa}_w) = \frac{\sum_i \sum_j p_{ij} [w_{ij} - (\bar{w}_{i+} + \bar{w}_{+j})(1 - \kappa_w)]^2 - [\kappa_w - \Pi_e(w)(1 - \kappa_w)]^2}{n[1 - \Pi_e(w)]^2},$$

$$\text{sendo } \bar{w}_{i+} = \sum_j (p_{+j})(w_{ij}) \text{ e } \bar{w}_{+j} = \sum_i (p_{i+})(w_{ij}).$$

Assim, I.C. ( $\kappa_w$ ) pode ser obtido por:

$$\hat{\kappa}(w) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\widehat{var}(\hat{\kappa}_w)},$$

em que  $z_{\alpha/2}$  é o  $100(1 - \alpha/2)$  percentil da  $N(0,1)$

Quando as categorias da resposta forem ordinais:

$$\kappa_w = \frac{\Pi_0(w) - \Pi_e(w)}{1 - \Pi_e(w)} = \frac{\sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s w_{ij} p_{ij} - \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s w_{ij} (p_{i+})(p_{+j})}{1 - \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s w_{ij} (p_{i+})(p_{+j})},$$

em que  $w_{ij}$  são pesos com valores entre 0 e 1

Um possível conjunto de pesos é dado por:

$$w_{ij} = 1 - \frac{|\text{escore}_{(i)} - \text{escore}_{(j)}|}{\text{escore}_{(s)} - \text{escore}_{(1)}}$$

sendo  $\text{escore}_{(1)}$ ,  $\text{escore}_{(i)}$ ,  $\text{escore}_{(j)}$  e  $\text{escore}_{(s)}$  os escores associados, respectivamente, à primeira,  $i$ -ésima,  $j$ -ésima e  $s$ -ésima linhas da tabela  $s \times s$ .