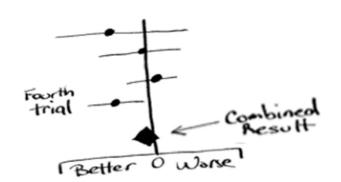




Revisão Sistemática e Meta-análise



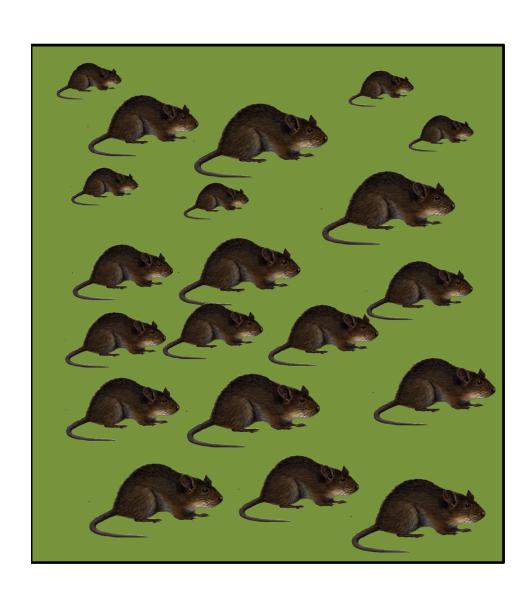
Marcelo M. Weber (mweber.marcelo@gmail.com)

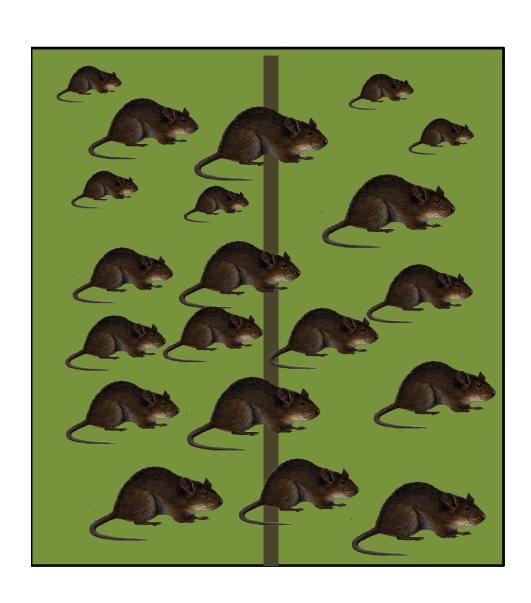
Nicholas A. C. Marino (nac.marino@gmail.com)

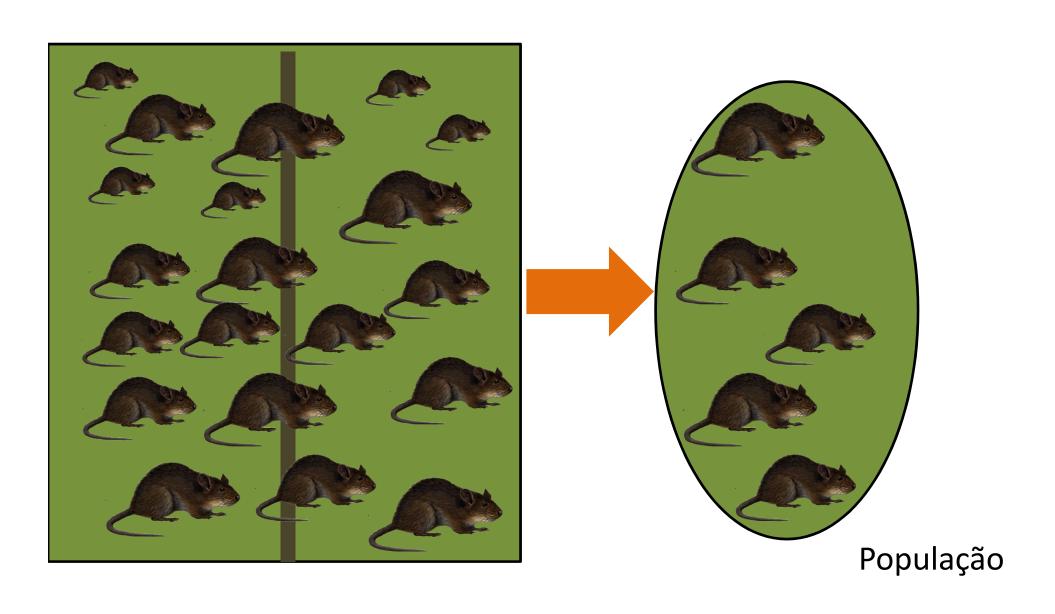
github.com/nacmarino/maR

Programa

- 1. Viés de publicação;
 - 1.1. Definição e origem;
 - 1.2. Métodos de avaliação gráfica e estatística;
- 2. Tamanhos de efeito não-independentes
 - 2.1. Origem da não-independência;
 - 2.2. Tipo de não-independência;
 - 2.3. Modelo hierárquico multivariado.
- 3. Críticas.

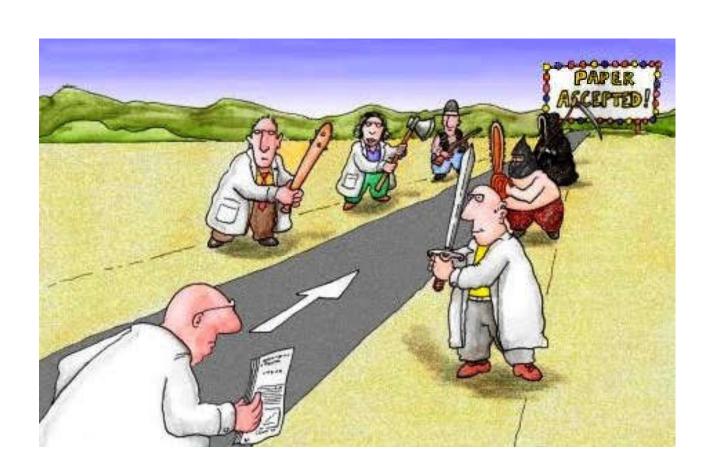








Origem e definição:



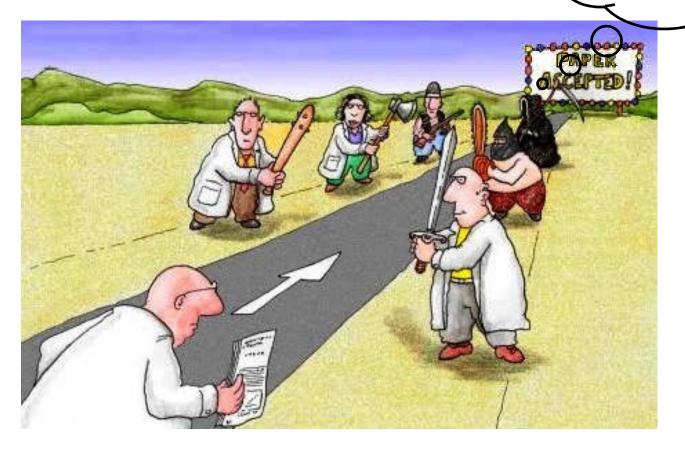




Origem e definição:

Non-significant results?

Meh!!



Origem e definição:

Non-significant results?

Meh!!



- 1. Resultados significantes são mais prováveis de serem publicados;
- 2. Estudos publicados são mais prováveis de serem incluídos;
- 3. TE grandes *vs.* pequenos.

Viés de publicação ocorre sempre que a divulgação de pesquisa é tal que os TEs incluídos na meta-análise geram conclusões diferentes daquelas obtidas se todos os TEs para todos os testes estatísticos que foram corretamente conduzidos fossem incluídos na análise.

Viés de publicação ocorre sempre que a divulgação de pesquisa é tal que os TEs incluídos na meta-análise geram conclusões diferentes daquelas obtidas se todos os TEs para todos os testes estatísticos que foram corretamente conduzidos fossem incluídos na análise.



Inclusão de estudos individuais leva em conta o acesso a informação (ano, jornal, país e linguagem).

Viés de publicação ocorre sempre que a divulgação de pesquisa é tal que os TEs incluídos na meta-análise geram conclusões diferentes daquelas obtidas se todos os TEs para todos os testes estatísticos que foram corretamente conduzidos fossem incluídos na análise.



Inclusão de estudos individuais leva em conta o acesso a informação (ano, jornal, país e linguagem).

- Pode ocorrer mesmo se o artigo foi publicado e está acessível (não informa o TE de interesse);
- Afeta todo tipo de síntese;



INDEX

ABOUT MANUSCRIPT SUBMISSION

REVIEWER SUBMISSION EDITORIAL CONTACT BOARD

2002

About JASNH

The Journal of Articles in Support of the Null Hypothesis publishes original experimental studies in all areas of psychology where the null hypothesis is supported. The journal emphasizes empirical reports with sound methods, sufficient power, with special preference if the empirical question is approached from several directions. A theoretical article may be accepted if it represents a contribution to a field. The journal is peer reviewed.

The Journal of Articles in Support of the Null Hypothesis is published bi-yearly, by Reysen Group, Department of Psychology, Texas A&M-Commerce, Commerce, TX 75429, (903) 413-7026. jasnh@jasnh.com

JOURNAL OF NEGATIVE RESULTS

ECOLOGY & EVOLUTIONARY BIOLOGY

2004

HOME

ABOUT

LOG IN

REGISTER

SEARCH

CURRENT

ARCHIVES

Home > Vol 11, No 1 (2016)

Problema de faltar estudos

- Mundo ideal: localizar todos os estudos que satisfaçam nossos critérios de busca.
- Mundo real: raramente possível.

Problema de faltar estudos

- Mundo ideal: localizar todos os estudos que satisfaçam nossos critérios de busca.
- Mundo real: raramente possível.

Se os estudos faltantes são um *subconjunto aleatório* de todos os estudos → menos informação, IC amplos e testes menos poderosos → sem impacto sistemático no TE.

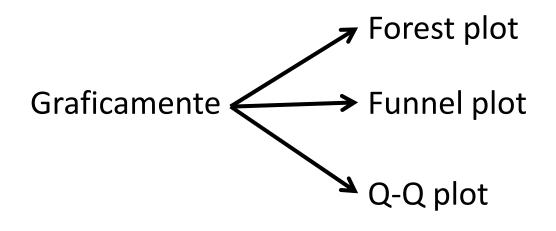
Problema de faltar estudos

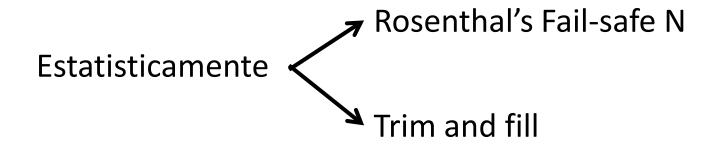
- Mundo ideal: localizar todos os estudos que satisfaçam nossos critérios de busca.
- Mundo real: raramente possível.

Se os estudos faltantes são um *subconjunto aleatório* de todos os estudos → menos informação, IC amplos e testes menos poderosos → sem impacto sistemático no TE.

Se os estudos faltantes são *sistematicamente diferentes* de todos os estudos → alto impacto no TE → superestimativa.

Métodos para avaliar





Forest plot

Ranquear os tamanhos de efeito de acordo com o N

```
library(metafor)

data <- read.table("data.txt", header = T, sep = '\t')

#Calcular os tamanhos de efeito e as variâncias
model_data <- escalc(measure = "ZCOR", ri = data$correlation, ni =
data$N, data=data, method="REML")</pre>
```

Forest plot

Ranquear os tamanhos de efeito de acordo com o N

#Visualiza os tamanhos de efeito e as variâncias head(model_data)

	Study	N	correlation	yi	vi
1	Study_1	50	-0.409	-0.4344	0.0213
2	Study_2	38	-0.236	-0.2405	0.0286
3	Study_3	12	-0.346	-0.3609	0.1111
4	Study_4	14	-0.291	-0.2997	0.0909
5	Study_5	10	-0.431	-0.4611	0.1429
6	Study_6	89	-0.316	-0.3272	0.0116

```
#Gera o ajuste ao modelo selecionado (random effects)
model data rma <- rma(yi, vi, data = model data, method="REML")
#Visualiza os resultados
model data rma
  Random-Effects Model (k = 11; tau<sup>2</sup> estimator: REML)
  tau^2 (estimated amount of total heterogeneity): 0.0000 (SE = 0.0166)
  tau (square root of estimated tau^2 value):
                                                  0.0020
  I^2 (total heterogeneity / total variability):
                                                  0.01%
  H^2 (total variability / sampling variability):
                                                  1.00
  Test for Heterogeneity:
  Q(df = 10) = 8.0928, p-val = 0.6198
  Model Results:
  estimate se
                       zval
                                pval ci.lb ci.ub
   -0.3079 0.0657 -4.6900 <.0001
                                      -0.4366 -0.1793
  Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Forest plot

Ranquear os tamanhos de efeito de acordo com o N

```
#Transforma os resultados de volta a escala inicial
```

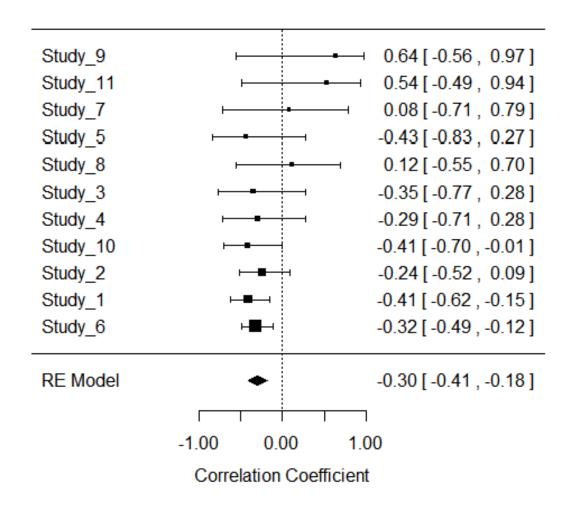
```
predict(model_data_rma, transf = transf.ztor)
```

#Plota um forest plot ranqueado baseado no N

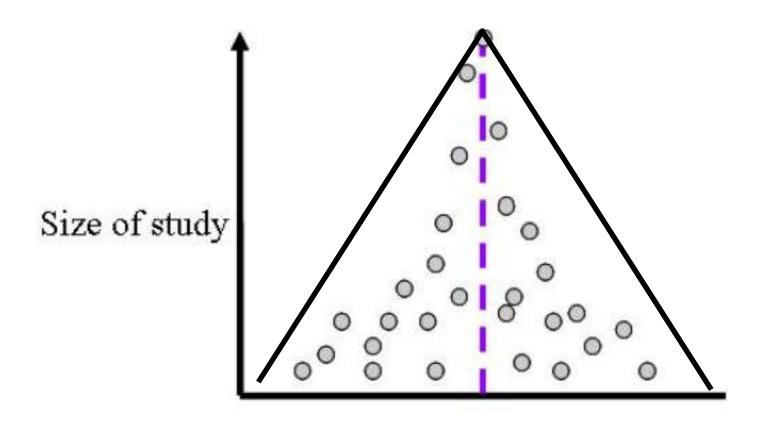
```
forest(model_data_rma, slab = paste(data$Study), order = order(data$N), transf = transf.ztor, cex = 1)
```

Forest plot

Ranquear os tamanhos de efeito de acordo com o N



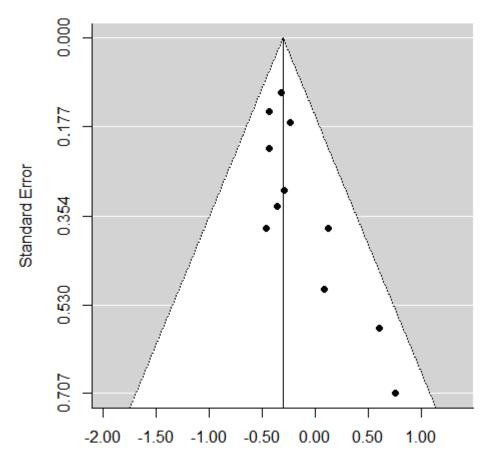
Funnel plot



Treatment effect

Funnel plot

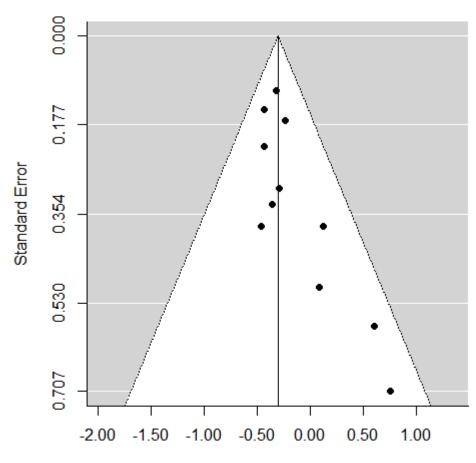
#Plota um funnel plot
funnel(x = model_data_rma, yaxis = "sei")



Fisher's z Transformed Correlation Coefficient

Funnel plot

#Plota um funnel plot
funnel(x = model_data_rma, yaxis = "sei")



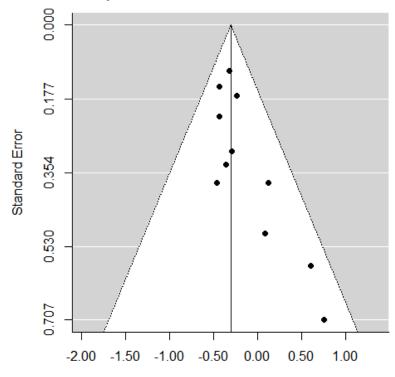
Fisher's z Transformed Correlation Coefficient

- Visualizar os *gaps*;
- Ajudam na interpretação;
- Interpretação subjetiva;
- Não são efetivos quando n<30 (assimetria pode surgir por acaso).

Funnel plot

#Calculo da significância da assimetria ranktest(model_data_rma)

Rank Correlation Test for Funnel Plot Asymmetry Kendall's tau = 0.5505, p = 0.0191



Fisher's z Transformed Correlation Coefficient

Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

- Procedimento iterativo;
- Remove os estudos com N muito pequeno e recalcula o TE a cada iteração até o funnel plot ser simétrico (teoricamente produz uma estimativa não-enviesada);

Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

- Procedimento iterativo;
- Remove os estudos com N muito pequeno e recalcula o TE a cada iteração até o funnel plot ser simétrico (teoricamente produz uma estimativa não-enviesada);
- Reduz a variância, produzindo ICs mais estreitos;
- Adiciona depois os estudos originais nas análises e imputa um espelho para cada um;
- "Qual é a melhor estimativa de um TE não-enviesado?"

Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

```
#Trim and Fill
#Ajusta o modelo trim and fill
model tf <- trimfill(model data rma)
 Estimated number of missing studies on the left side: 2 (SE = 2.3028)
 Random-Effects Model (k = 13; tau^2 estimator: REML)
 tau^2 (estimated amount of total heterogeneity): 0.0000 (SE = 0.0166)
 tau (square root of estimated tau^2 value):
                                                0.0019
 I^2 (total heterogeneity / total variability):
                                                0.01%
 H^2 (total variability / sampling variability):
                                                1.00
 Test for Heterogeneity:
 Q(df = 12) = 13.1239, p-val = 0.3601
 Model Results:
 estimate
               se zval pval ci.lb ci.ub
  -0.3293 0.0650 -5.0687 < .0001 -0.4566 -0.2020
                                                          常常家
 Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' '1
```

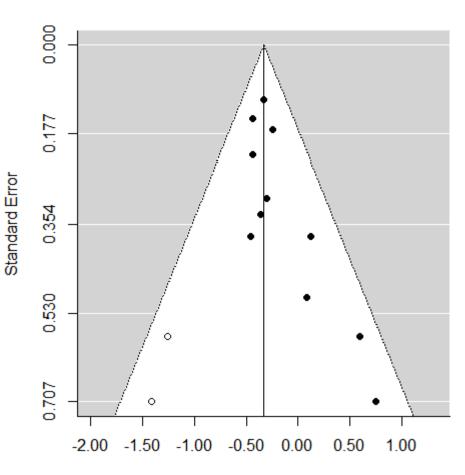
Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

#Trim and Fill

#Ajusta o modelo trim and fill model_tf <- trimfill(model_data_rma)

#Transforma os resultados de volta a
escala inicial
predict(model_tf, transf = transf.ztor)

#Plota um funnel plot
funnel(model_tf)



Fisher's z Transformed Correlation Coefficient

Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

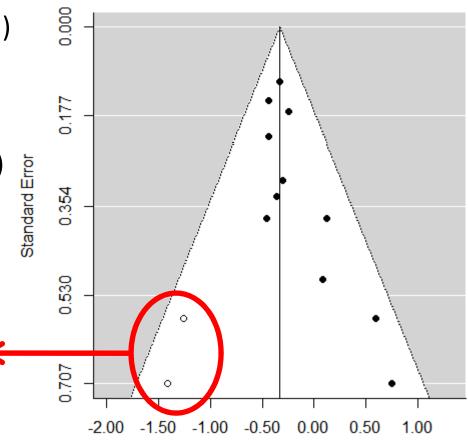
#Trim and Fill

#Ajusta o modelo trim and fill model_tf <- trimfill(model_data_rma)

#Transforma os resultados de volta a escala inicial predict(model_tf, transf = transf.ztor)

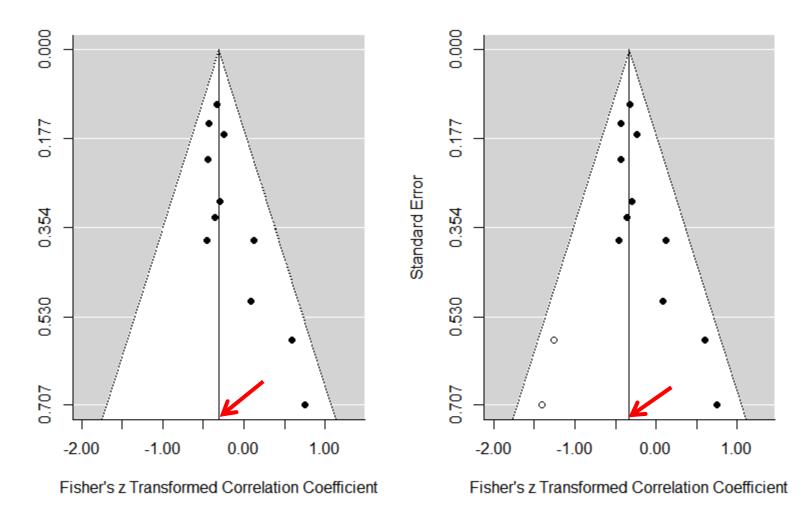
#Plota um funnel plot
funnel(model_tf)

- Estima o nº de estudos faltantes;
- Análise de sensibilidade.



Fisher's z Transformed Correlation Coefficient

Funnel plot - Trim and Fill (apara e preenche)



- Estimativa ajustada é muito próxima a original.

Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

- Agora compare a significância da assimetria do modelo original com o modelo *trim and fill*

#Calculo da significância da assimetria do modelo original ranktest(model_data_rma)

#Calculo da significância da assimetria do modelo trimed and filled ranktest(model_tf)

Funnel plot – Trim and Fill (apara e preenche)

- Agora compare a significância da assimetria do modelo original com o modelo *trim and fill*

#Calculo da significância da assimetria do modelo original ranktest(model_data_rma)

#Calculo da significância da assimetria do modelo trimed and filled ranktest(model_tf)

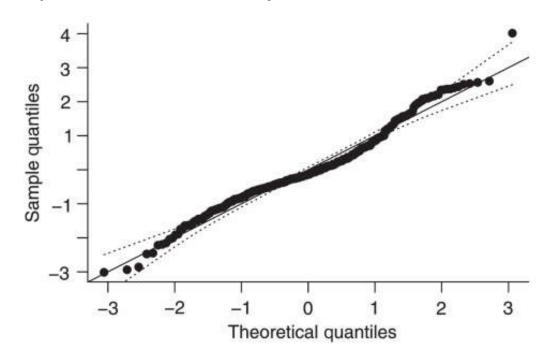
Modelo	Kendall's tau	P-value
model_data_rma	0.5505	0.0191
Model_tf	0.1438	0.4998

Q-Q plot (quantil-quantil plot)

- Os quantis da distribuição dos dados observados são plotados contra os quantis teóricos de uma distribuição normal padrão;
- Se os dados observados tem uma distribuição normal, os pontos cairão próximo à linha y=x

Q-Q plot (quantil-quantil plot)

- Os quantis da distribuição dos dados observados são plotados contra os quantis teóricos de uma distribuição normal padrão;
- Se os dados observados tem uma distribuição normal, os pontos cairão próximo à linha y=x



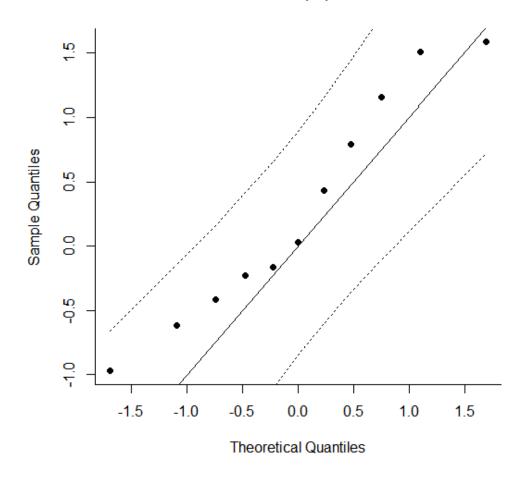
Q-Q plot (quantil-quantil plot)

```
#Plota um quantile-quantile plot
qqnorm(model_data_rma, type = "rstandard", pch = 19)
```

Q-Q plot (quantil-quantil plot)

#Plota um quantile-quantile plot
qqnorm(model_data_rma, type = "rstandard", pch = 19)

Normal Q-Q Plot



Rosenthal's Fail-safe N (1979)

- "Quantos estudos com um TE médio = 0 que não foram localizados (N) seriam necessários para negar a significância de um TE observado?"
- É uma análise de sensibilidade: se um grande nº de estudos é necessário para invalidar o TE observado, mesmo que o TE esteja superestimado, H₀ ainda é rejeitada.

Rosenthal's Fail-safe N (1979)

- "Quantos estudos com um TE médio = 0 que não foram localizados (N) seriam necessários para negar a significância de um TE observado?"
- É uma análise de sensibilidade: se um grande nº de estudos é necessário para invalidar o TE observado, mesmo que o TE esteja superestimado, H₀ ainda é rejeitada.
- Rosenthal sugere que uma meta-análise é robusta quando N > 5k + 10,

k = nº de estudos incluído na meta-análise.

Rosenthal's Fail-safe N (1979)

```
> fail <- fsn(yi = model_data$yi, vi = model_data$vi, type = "Rosenthal", alpha = 0.05)
> fail
Fail-safe N Calculation Using the Rosenthal Approach
Observed Significance Level: 0.0011
Target Significance Level: 0.05
Fail-safe N: 28

N > 5k + 10 → ausência de viés
```

$$k = 11 \rightarrow 5*11 + 10 = 65$$

 $N = 28 \rightarrow N < 5k + 10 \rightarrow detecção de viés$

Os dados estão enviesados. Possíveis soluções:

- A revisão sistemática foi feita satisfatoriamente? Palavraschave adequadas?

Os dados estão enviesados. Possíveis soluções:

- A revisão sistemática foi feita satisfatoriamente? Palavraschave adequadas?
- Viés deve sempre ser reportado: garante a integridade do campo;

Os dados estão enviesados. Possíveis soluções:

- A revisão sistemática foi feita satisfatoriamente? Palavraschave adequadas?
- Viés deve sempre ser reportado: garante a integridade do campo;
- Quais fontes podem ter gerado o viés? Sugerir soluções.

Os dados estão enviesados. Possíveis soluções:

- Uso de modelos estatísticos para corrigir o viés: Trim and fill.

Os dados estão enviesados. Possíveis soluções:

- Uso de modelos estatísticos para corrigir o viés: Trim and fill.

Tenha essa limitação em mente. Por exemplo, nós devemos reportar "If the asymetry is due to bias, our analyses suggest that the adjusted effect would fall in the range of..." ao invés de "the asymetry is due to bias, and therefore the true effect falls in the range of..."

- Dentro de estudos:
- 1. Mais de um TE por estudo.

- Dentro de estudos:
- 1. Mais de um TE por estudo.
- Entre estudos:
- 1. Estudos diferentes conduzidos na mesma área;

- Dentro de estudos:
- 1. Mais de um TE por estudo.
- Entre estudos:
- 1. Estudos diferentes conduzidos na mesma área;
- 2. Estudos diferentes realizados com a mesma espécie;

- Dentro de estudos:
- 1. Mais de um TE por estudo.
- Entre estudos:
- 1. Estudos diferentes conduzidos na mesma área;
- 2. Estudos diferentes realizados com a mesma espécie;
- 3. Estudos diferentes conduzidos pelos mesmos pesquisadores;

- Dentro de estudos:
- 1. Mais de um TE por estudo.
- Entre estudos:
- 1. Estudos diferentes conduzidos na mesma área;
- 2. Estudos diferentes realizados com a mesma espécie;
- 3. Estudos diferentes conduzidos pelos mesmos pesquisadores;
- 4. Relações filogenéticas entre espécies.

Como a não-independência pode ser abordada?

 Excluir múltiplas estimativas e/ou focar apenas em uma única variável resposta;

Como a não-independência pode ser abordada?

- Excluir múltiplas estimativas e/ou focar apenas em uma única variável resposta;
- 2. Assumir (erroneamente) que todos os efeitos são independentes;

Como a não-independência pode ser abordada?

- Excluir múltiplas estimativas e/ou focar apenas em uma única variável resposta;
- 2. Assumir (erroneamente) que todos os efeitos são independentes;
- 3. Uso de modelos hierárquicos multivariados (modelo multinível ou aninhado)

Α	В	С	D	Е
Study	N	correlation	group	author
Study_1	50	-0.409 A		Diniz
Study_2	38	-0.236	-0.236 A	
Study_3	12	-0.346	Α	Diniz
Study_4	14	-0.291	Α	Diniz
Study_5	10	-0.431	Α	Diniz
Study_6	89	-0.316	Α	Diniz
Study_7	7	0.084	В	Araujo
Study_8	10	0.119	В	Araujo
Study_9	5	0.637	В	Araujo
Study_10	24	-0.411	Α	Diniz
Study_11	6	0.536	В	Araujo
Study_12	9	-0.6	В	Diniz
Study_13	44	-0.513	Α	Diniz

```
hier <- read.table("data_hier.txt", header = T, sep = '\t')

#Calcular os tamanhos de efeito e as variâncias
dat <-escalc(measure = "ZCOR", ri = hier$correlation, ni = hier$N, data
= hier, method="REML")

#Criar um modelo não-hierárquico
res.dat.NH <- rma(yi = dat$yi, vi, data = dat, method="REML")
```

```
> res.dat.NH
Random-Effects Model (k = 13; tau<sup>2</sup> estimator: REML)
tau^2 (estimated amount of total heterogeneity): 0.0000 (SE = 0.0146)
tau (square root of estimated tau^2 value):
                                             0.0014
I^2 (total heterogeneity / total variability): 0.00%
H^2 (total variability / sampling variability): 1.00
Test for Heterogeneity:
Q(df = 12) = 11.1314, p-val = 0.5177
Model Results:
                              pval ci.lb ci.ub
estimate
                     zval
              se
 -0.3543 0.0599 -5.9172 <.0001 -0.4716 -0.2369
                                                          常常常
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

```
#Criando o modelo hierárquico multivariado
res.dat <- rma.mv(yi = dat$yi, vi, random = ~1|author, data = dat, method
= "REML")
      > res.dat
      Multivariate Meta-Analysis Model (k = 13; method: REML)
      Variance Components:
                 estim sqrt nlvls fixed factor
      sigma^2 0.1930 0.4393 2
                                        no
                                            author
      Test for Heterogeneity:
      Q(df = 12) = 11.1314, p-val = 0.5177
      Model Results:
      estimate
                          zval
                                  pval ci.lb ci.ub
                   se
       -0.1002 0.3334 -0.3005 0.7638 -0.7537 0.5533
      Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' '1
```

Modelo	estimate	se	pval	ci.lb	ci.ub
res.dat.NH	-0.3543	0.0599	<.0001	-0.4716	-0.2369
res.dat	-0.1002	0.3334	0.7638	-0.7537	0.5533

- 1. Um nº não pode resumir um campo de pesquisa.
- Objetivo da meta-análise é sintetizar os tamanhos de efeito e não simplesmente relatar um summary effect;
- Efeitos consistentes? O efeito é robusto?
- Muita dispersão? Foco deve mudar do summary effect para a própria dispersão.





- Há preocupação com o viés de publicação e métodos específicos para avaliar o nível de viés;
- Não é um problema da meta-análise apenas. Revisões apenas ignoram.

3. Mistura laranjas e maçãs.



- Meta-análise, por definição, trabalha com amplas questões;
- Questão sobre frutas;
- Questão reducionista reduz heterogeneidade ao custo de generalidade, escopo e poder e não investiga razões de variação;
- Investigar variação.

- 4. Garbage in, garbage out.
- Estudos são selecionados com critérios;
- Se os estudos são enviesados para uma mesma direção, resultado preciso e altamente enviesado. Melhor não!
- Estudos com delineamento "fraco" podem ser usados para testar a consistência da relação com estudos "fortes" e testar moderadores.

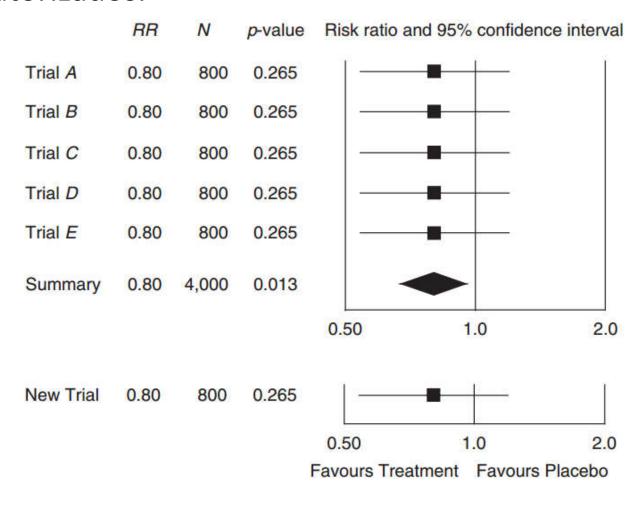




5. Estudos importantes são ignorados.

 Revisões sistemáticas requerem mecanismos explícitos de busca e critérios para inclusão/exclusão definidos antes de realizar a busca.

6. Meta-análise pode discordar de experimentos aleatorizados.



- 7. Meta-análises são realizadas pobremente (MA é complicada e erros são inerentes).
- Crítica na aplicação do método e não no método em si;
- Localizar os erros, avaliar seus impactos e evitar no futuro.

Resumo

- 1. O que é viés e as suas causas;
- 2. Como podemos reportar o viés: graficamente e/ou estatisticamente;
- 3. Método trim and fill e fail-safe number;
- 4. TE não-independentes;
- 5. Uso de modelos hierárquicos multivariados;
- 6. Críticas a meta-análise