

# gemtcにおけるArm-levelとRelative effectデータの構造と関数設定

このプレゼンテーションでは、ベイジアン ネットワークメタアナリシスのためのRパッケージ gemtcで使用可能な2種類のデータ形式（Arm-levelとRelative effect）について、構造・関数設定・推定の流れを整理します。実務上の注意点や推奨される使い分けも明示します。

gemtcはPlummner M, et al: rjags, Plummer M: JAGSを使用します。

van Valkenhoef G, Kuiper j: gemtc

<https://cran.r-project.org/web/packages/gemtc/>



# gemtcで扱える2種類のデータ形式

## Arm-level data

各治療群の観測値を直接扱うデータ形式です。

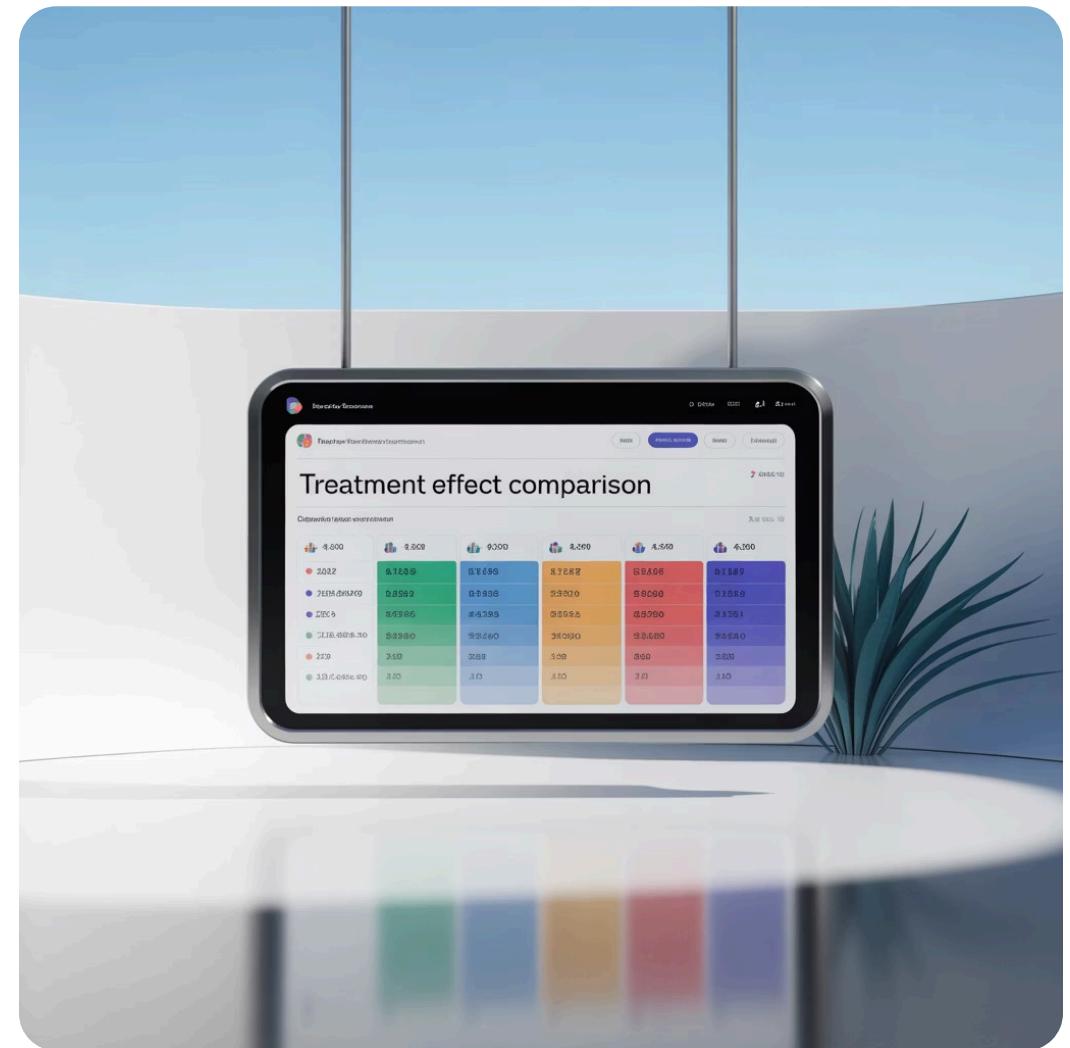
- 反応者数と母数などの原始データ
- 群ごとの結果を直接モデル化
- より詳細な情報量を保持



## Relative effect data

治療間の差分と標準誤差を扱うデータ形式です。

- logORとSE、Mean DifferenceとSEなどの要約統計量
- 治療効果の差を直接モデル化
- 既存メタ解析の結果を再利用可能



これらの形式は、モデル構造・情報量・関数設定に影響します。適切な選択が分析精度を左右します。

# Arm-level data : 構造と関数設定

## データ構造例

```
study treatment responders sampleSize
```

1	A	30	50
1	B	20	50
2	A	40	60
2	C	35	60

連続変数アウトカムの場合、study, treatment, mean, std.dev, sampleSize

## 関数設定

```
network <- mtc.network(data.ab = data)
model <- mtc.model(network,
likelihood = "binomial",
link = "logit")
result <- mtc.run(model)
```

## ポイント

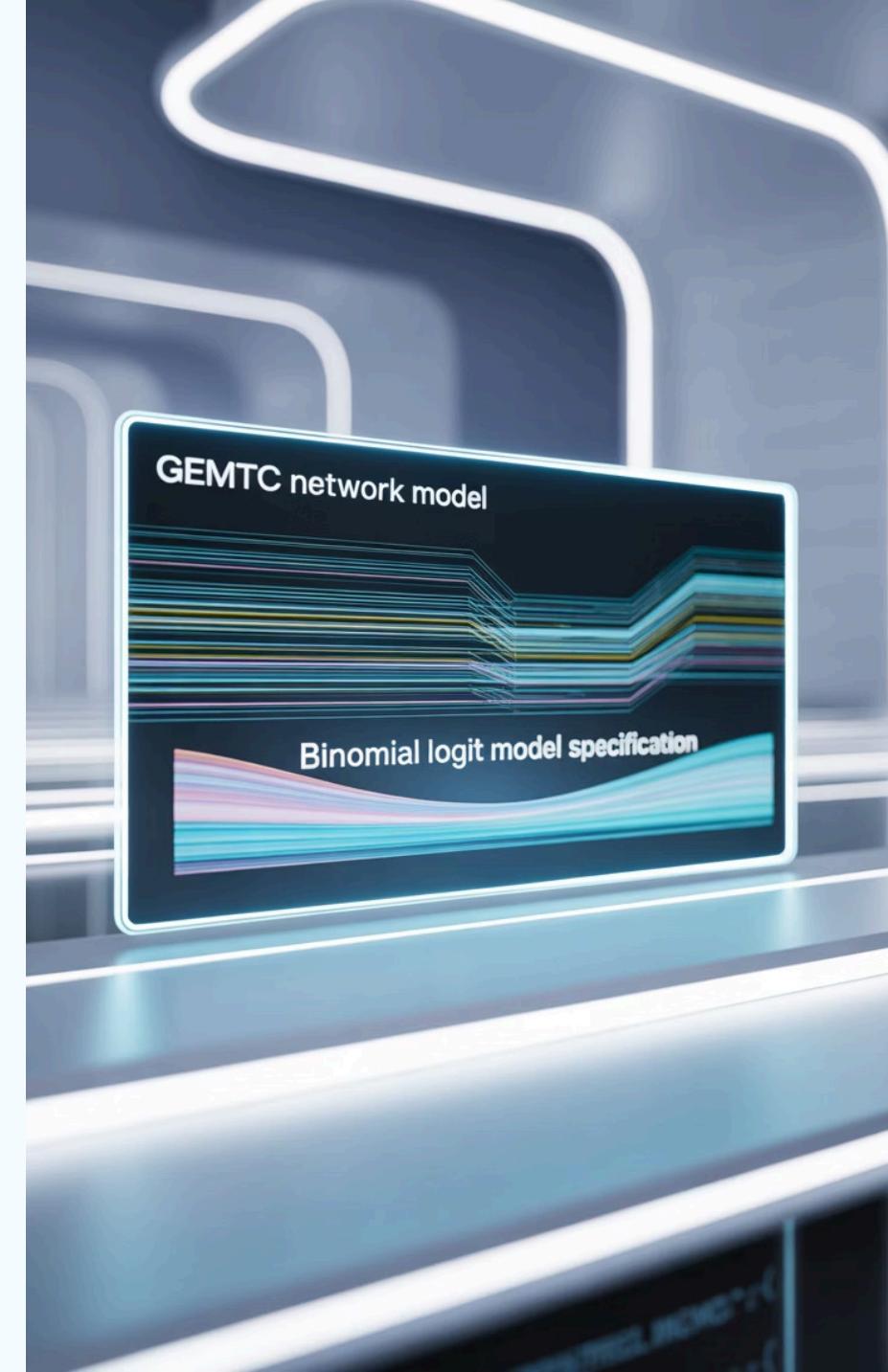
**data.ab** パラメータで指定します

**likelihood** と **link** はアウトカムに応じて選択します

- 二値データ OR : binomial + logit, RR : binomial + log
- 連続データ : normal + identity

SMD の場合は normal + smd

原始データの全情報を活用できるため、より精度の高い推定が可能です



```
  ``<rguiaTC>
  = network modek model"
  |
  ``relative effect data input
  = normal identity
  `` model speccllication,
```

## Relative effect data : 構造と関数設定

### データ構造例

```
study treatment diff std.err
1 A NA 0.07
1 B -0.3 0.15
2 A NA 0.2
2 B -0.4 0.12
2 C -0.1 0.2
```

\*log(HR), SE{log(HR)}

### 関数設定

```
network <- mtc.network(data.re = data)
model <- mtc.model(network,
likelihood = "normal",
link = "identity")
result <- mtc.run(model)
```

### ポイント

**data.re**パラメータで指定します

要約データに適した分布とリンク関数を選択します

- 通常は**normal**と**identity**の組み合わせ
- 効果指標の特性に注意が必要

論文等から抽出した要約統計量を直接活用できます

各研究内で1行目が対照アームとなり、diffはNA、  
std.errは対照アームの標準誤差  $SD/\sqrt{\text{sampleSize}}$

SMDの場合はHedge's adjusted gと  $1/\sqrt{\text{sampleSize}}$

# Arm-level vs Relative effect：比較と推奨

項目	Arm-level	Relative effect
元データ	原始的（群ごとの観測）	要約（差分と標準誤差）
情報量	完全	一部損失
柔軟性	高い	限定的
gemtc関数の引数	data.ab	data.re
推定精度	高	相対的に低

## 推奨



### 原則

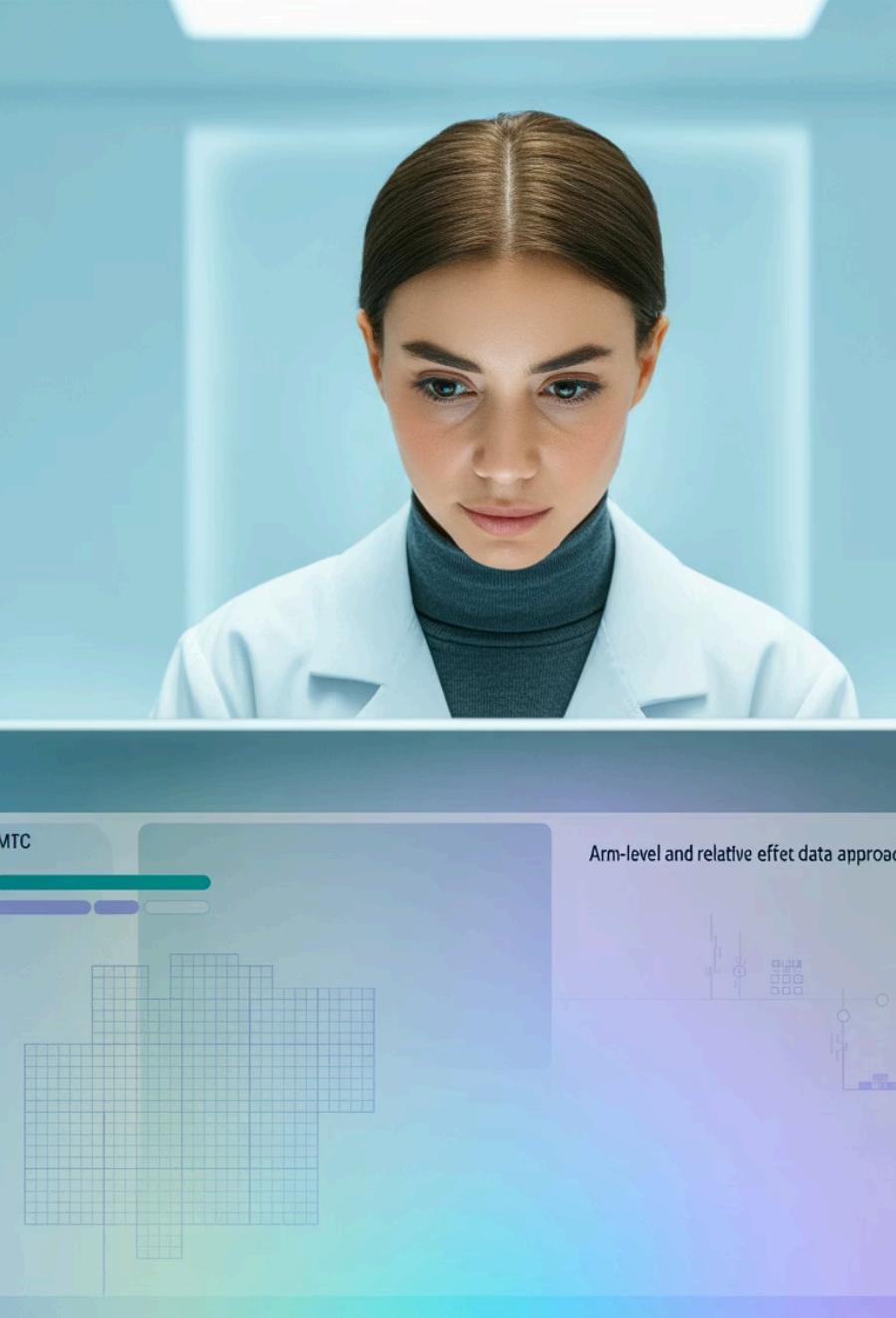
**Arm-level data**を推奨します。情報損失がなく、より正確な推定が可能です。

### 例外

**Relative**形式は既存メタ解析の要約データ活用時や原データ入手不可能な場合に限定的に使用します。

### 実践

同一分析内で両形式を混合することも技術的には可能ですが、解釈の複雑さを考慮して避けるべきです。



# まとめと実務上の注意点

## まとめ

- データ形式に応じて関数設定が明確に分かれます
  - Arm-level: **data.ab**パラメータ
  - Relative effect: **data.re**パラメータ
- Arm-level形式は柔軟性と精度に優れ、基本的に推奨されます
- Relative形式は要約データ活用時に限定的に使用します
- 両形式ともにgemtcの基本的な分析フローは共通です

## 実務上の注意点

⚠ **treatment**名は一貫性を保つ必要があります (gemtc内部でノード化される)

✖ 欠損比較や非対称ネットワークに注意してください。ネットワークの接続性を確認しましょう。

ⓘ **mtc.network()**の出力構造を確認してから推定へ進むことで、エラーを事前に防止できます。

分析前に**plot(network)**でネットワーク構造を可視化することを推奨します。