Mener une méta-analyse classique avec jamovi basée sur la différence standardisée entre moyennes

Mattia A. Fritz

SRED, Canton de Genève et TECFA, Université de Genève

28/08/2025

Résumé

Cette activité permet de s'initier à mener une méta-analyse avec Jamovi. Elle s'intéresse aux méta-analyses classiques qui concerne la différence entre un groupe contrôle et un groupe treatment. Deux techniques sont proposées. Une lorsque les différentes informations sur les deux groupes sont utilisées (N, M et SD pour le traitement, N, M et SD pour contrôle). L'autre lorsqu'on utilise plutôt la taille de l'effet standardisée. Procédures et enjeux sont expliqués et discutés.

1 Introduction

Dans ce tutoriel, nous allons apprendre à conduire une méta-analyse *classique*. Nous allons utiliser le logiciel **jamovi** avec le module **MAJOR**, en nous concentrant sur un cas classique : la **différence moyenne standardisée** (**DMS**).

- 1. la première lorsque nous disposons des données descriptives par groupe (N, M, SD)
- 2. la seconde lorsque nous avons directement une **taille d'effet** rapportée par les articles avec son incertitude.

Pour mener les analyses, nous utiliserons les données issues de l'article suivant :

 Zhang, Zheng, Jia-Yun Liu, Kai-Tuo Zhu, and Gui-Quan Huo. 2025. "A Meta Analysis and Systematic Review of the Effects of Exercise Interventions on Middle-Aged and Elderly Patients with Depression." PLOS ONE 20(1):e0303594. doi:10.1371/journal.pone.0303594

Garder l'article ouvert dans le navigateur ou dans un logiciel de gestion de référence bibliographique comme Zotero.

2 Installation du module MAJOR

Le logiciel **jamovi** permet d'étendre ses fonctionnalités grâce à des **modules additionnels**. Pour réaliser une méta-analyse, nous allons installer le module **MAJOR**.

- 1. Ouvrir jamovi sur votre ordinateur.
- 2. Dans le menu supérieur droit, cliquer sur Modules puis choisir Bibliothèque.
- 3. Sélectionner le module MAJOR Meta-Analysis in jamovi et cliquer sur Installer.
- 4. Une fois installé, le module apparaît dans le ruban d'analyses, sous l'onglet MAJOR.

Même si vous avez changé la langue de l'interface en français, l'interface du module MAJOR restera probablement en anglais, car le module lui-même n'est pas traduit dans toutes les langues.

3 Méta-analyse avec N, M, SD \times 2 groupes

Pour cette première analyse, nous allons utiliser les données appelés **descriptives** qui sont souvent, mais pas toujours, disponibles dans les articles. J'ai extrait ces données depuis l'article original. L'avantage des méta-analyses est que les données sont pratiquement toujours disponibles car il s'agit simplement des résumés des études primaires.

3.1 Préparation des données

Nous allons utiliser les données de Zhang et al. (2025) disponibles dans le fichier descriptive_groups_zhang_2025.xlsx.

La structure des données sera similaire à celle-ci (avec plus de colonnes):

study	treat_m	$treat_sd$	treat_n	$ctrl_m$	$ctrl_sd$	ctrl_n
H Vankova 2014	5.00	3.29	79	5.27	3.27	83
J Sims 2006	11.50	6.66	14	11.88	4.88	18
K J Lee 2023	10.54	3.84	28	13.55	4.62	29

Colonnes:

- treat_m, treat_sd, treat_n \rightarrow movennes, écarts-types et effectifs du groupe expérimental.
- $ctrl_m$, $ctrl_sd$, $ctrl_n \rightarrow idem pour le groupe contrôle.$
- $study \rightarrow identifiant textuel de l'étude (affiché dans les graphiques).$

3.2 Importation dans jamovi

- 1. Ouvrir jamovi.
- 2. Menu **Fichier** \rightarrow **Ouvrir**, et sélectionner le fichier Excel correspondant.
- 3. Vérifier que les colonnes treat_m, treat_sd, treat_n, ainsi que ctrl_m, ctrl_sd, ctrl_n sont bien reconnues comme continu/entier et que study est de type nominal/texte.

Si ceci n'est pas le cas, vous avez deux options :

- Modifier directement depuis le l'onglet **Données** en cliquant deux fois sur le nom de la variable
- Modifier à travers l'onglet Variables

Dans cette analyse, il faudra modifier les deux variables correspondantes aux N des groupes en variables continues.

3.3 Paramétrage de l'analyse

Passer dans l'onglet Analyses:

- 1. Aller dans MAJOR \rightarrow Mean Differences (n, M, SD).
- 2. Assigner les variables dans l'ordre attendu par le logiciel
- 3. Dérouler l'encadré **Model Options** et choisir les options suivantes :

- Model esimator : Restricted Maximum-Likelihood
- Effect size model measures: Standardized Mean Difference
- Cocher la case Display model fit
- 4. Dérouler l'encadré **Plots** et choisir les options suivantes :
 - Cocher la case **Prediction interval** (très important)
 - Cocher la case Model fitting weights
 - Selon les besoins, choisir la taille du graphique
- 5. Ne pas s'intéresser à l'encadré **Publication bias**, toutes les options proposées sont invalidées ou peu intéressantes.
 - Même si vous ne touchez pas à cet encadré, vous allez recevoir des output sur le biais de publication. Ne les considérez et ne les reportez pas dans votre contribution. Si un superviseur ou un reviewer vous les demande, vous me contactez et je m'en occupe!
 - Le funnel plot reste le meilleur moyen pour évaluer la distribution des effets dans les études
- 6. L'encadré **Equivalence Test Options** peut donner des éléments d'intérêt, mais qui ne sont pas traités dans ce workshop
- 7. Dérouler l'encadré Additional Options et choisir les options suivantes :
 - Cocher la case Show Plot of Influence Diagnostics
 - Cocher la case SHow Likelihood Plot

3.4 Interprétation des résultats

Comparer les résultats obtenus avec les résultats publiés dans l'article :

- 1. Identifier les indicateurs d'intérêt selon ce que vous avez retenu de la présentation du workshop
- 2. Essayer de donner une interprétation aux résultats en écrivant vos réflexions
- 3. Identifier les indicateurs dans l'article de Zhang et al. (2025) et essayer de comprendre l'interprétation des auteurs
- 4. Comparer avec vos interprétations et noter les éléments manquants ou divergents

3.5 Éléments critiques

Faire bien attention aux éléments suivants :

- Bien identifier le groupe traitement et le groupe contrôle, autrement la direction de la taille de l'effet ne va pas correspondre
- Si l'article original utilise un plan plus articulé d'un plan à deux groupes indépendants, il faut s'assurer de pouvoir récupérer les n, M, et SD des deux groupes qui vous intéressent pour votre méta-analyse

3.6 Limites de cette approche

- Les données descriptives (M, SD, N) ne sont pas toujours disponibles dans les articles, surtout avec des modèles complexes (pré-post, ANOVA factorielle, modèles mixtes).
- Méthode limitée à la différence moyenne standardisée pour deux groupes.
- Pas adaptée à d'autres tailles d'effet (corrélations, odds ratios, hazard ratios, etc.).

4 Méta-analyse avec tailles des effets et variance/erreur standard

Pour cette deuxième analyse, nous utiliserons directement l'indicateur de la taille de l'effet avec une mesure de variabilité/erreur standard. J'ai recalculé deux mesures de tailles d'effet depuis les données descriptives de l'activité précédente qui seront utilisées et comparées.

4.1 Préparation des données

Les données reportent les mêmes études de données originales, mais j'ai enlevé les statistiques descriptives qui sont remplacées par :

- Taille de l'effet, variance et erreur standard pour le Cohen's d
- Taille de l'effet, variance et erreur standard pour le $\mathbf{Hedges'}\ g$

т	1 /		1.1	1 1	
O.C.	donnog	ont	cotto	structure	•
LCD	donnees	OH	CCLLC	Suracture	

study	cohen_d	cohen_var	cohen_se	hedges_g	hedges_var	hedges_se
H Vankova	-0.08	0.02	0.16	-0.08	0.02	0.16
2014						
J Sims	-0.07	0.13	0.36	-0.06	0.12	0.35
2006						
K J Lee	-0.71	0.07	0.27	-0.70	0.07	0.27
2023						

4.2 Importation dans jamovi

Suivre les mêmes étapes de l'analyse précédente.

4.3 Paramétrage de l'analyse

Passer dans l'onglet Analyses:

- 1. Aller dans MAJOR \rightarrow Effect Sizes and (Sampling Variances or Standard Errors).
- 2. Assigner d'abord les variables du **Cohen's d** en choisissant l'**une** entre variance et standard error
- 3. Dérouler l'encadré **Model Options** et choisir les options suivants :
 - Fondamental : s'assurer que l'option Selected (correspondent observed ES) correspond au type de mesure de variabilité que vous avez inséré dans les variables.
 - Sampling Variances → cohen_var
 - Standard Errors \rightarrow cohen_se
 - Model estimator : Restricted Maximum-Likelihood
 - Cocher Display model fit
- 4. Pour les autres encadrés vous pouvez répéter les mêmes options de l'analyse précédente

Une fois terminé avec le Cohen's d, demander à votre collègue de faire la même chose avec les variables du Hedges' g. Si vous travaillez individuellement, faites attention à ouvrir les données dans une nouvelle instance du logiciel pour garder aussi cette analyse active dans sa propre fenêtre.

4.4 Interprétation des résultats

Comparer les résultats obtenus :

- Comparer les indicateurs du Cohen's d et du Hedges' g et identifier quel résultat correspond aux résultats de l'article et à l'analyse avec n, M et SD.
- Qu'est-ce que vous en tirez comme conclusion?

4.5 Éléments critiques

Faire bien attention aux éléments suivants quand vous menez une méta-analyse avec cette technique :

- Il faut que toutes les tailles d'effets soient de la **même famille** (d ou r) et du **même type à l'intérieur de cette famille** (e.g. toutes en Cohen's d)
- Il faut bien identifier la direction de l'effet (signe positive ou négative) de l'effet pour savoir quelle groupe présente une meilleure efficacité. Cette étape est d'autant plus délicate car l'efficacité peut varier selon l'outcome. Si on prend la manifestation de symptômes comme exemple :
 - Si la taille se réfère à la quantité de symptômes, alors une meilleure efficacité correspond à une taille d'effet < 0 si on calcule groupe traitement - groupe contrôle
 - Si la taille se réfère à la diminution de symptômes, alors une meilleure efficacité correspond à une taille d'effet > 0 si on calcule groupe traitement groupe contrôle
- Dans le tableau de codage il est bien d'avoir une colonne effect_size_original et une colonne effect_size_adapted avec un commentaire qui explique pourquoi une transformation ou une inversion de signe a été nécessaire

4.6 Limites de cette approche

- La taille de l'effet n'est pas toujours indiquée dans les articles scientifiques, surtout les moins récents, lorsqu'on se focalisé exclusivement sur la p-valeur (sic)
- Il n'est pas toujours claire comment la variance a été calculée, surtout dans des plans articulés. Dans ces plans, la varience dépend des covariés, de la corrélation pré-test vs. post-test, ou des variables de groupement dans des modèles multi-niveaux

• Les données descriptives nous aident à évaluer si la taille de l'effet est cohérente avec les moyennes des groupes, ce qui n'est pas possible avec la seule taille de l'effet

5 Conclusion

Ce tutoriel a montré deux manières de mener une méta-analyse basé sur la différence standardisée entre moyennes. Les deux présentent des avantages et désavantages et le type d'analyse à mener dépend surtout des données dont on peut disposer. Dans les deux cas, ce type de méta-analyse, bien qu'elle soit toujours la plus fréquente, présente des limites lorsque les études primaires utilisent des designs de recherche plus articulés par rapport à des groupes indépendants.

Références

Zhang, Z., Liu, J.-Y., Zhu, K.-T., & Huo, G.-Q. (2025). A meta analysis and systematic review of the effects of exercise interventions on middle-aged and elderly patients with depression. *PLOS ONE*, 20(1), e0303594. https://doi.org/10.1371/journal.pone.0303594