

Rapport de Projet : ANOVA Phylogénétique

Alizée Geffroy

Louis Lacoste

11 mars 2024

Table des matières

1	Introduction	3
2	Méthodes	4
2.1	L'ANOVA	4
2.2	L'ANOVA phylogénétique	4
2.3	Approximation de Satterthwaite	4
3	Méthodologie	5
3.1	Simulations	6
4	Données	6
5	Résultats	10
6	Discussion et conclusion	10

1 Introduction

Ici contexte biologique, les données de [GOMEZ-MESTRE, PYRON et WIENS 2012](#), les données de Paul et Mélina, etc.

Avec l'avènement des données massives de génomiques, transcriptomiques, protéomiques etc, il y a besoin de techniques statistiques robustes et passant à l'échelle permettant de mener à bien l'analyse des données : arbres phylogénétiques, données génétiques Arbres avec des petites branches : plusieurs individus par espèces avec chacun leurs données → problème biologique

Deux sujets différents écologie et transcriptomique mais une même méthode.

Pour données [CHEN et al. 2019](#) la figure 1 présente l'arbre phylogénétique :

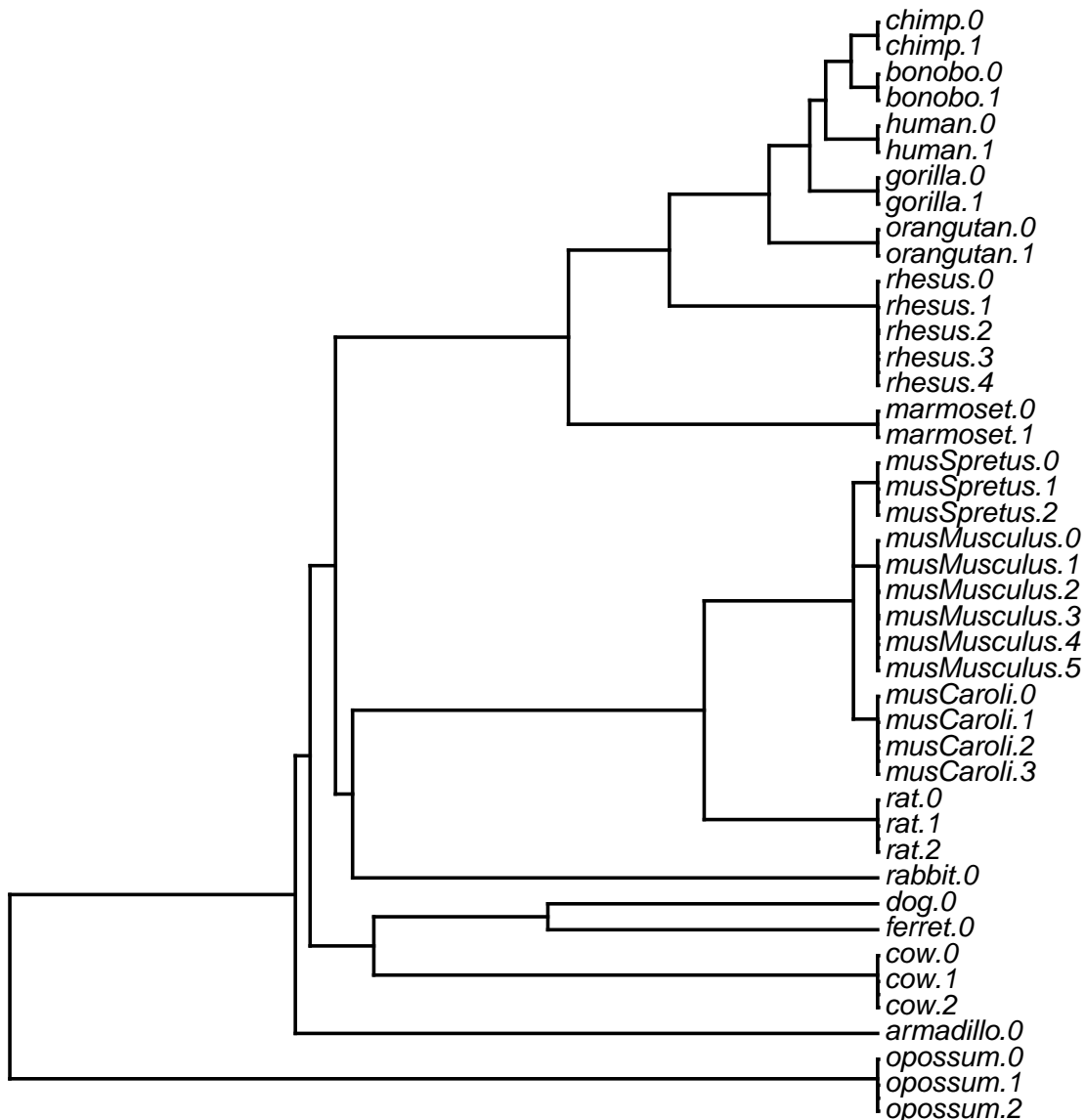


FIGURE 1 – Arbre phylogénétique de [CHEN et al. 2019](#)

Transition, c'est pourquoi on va tester la méthode d'ANOVA phylogénétique avec cette forme de données. But ? Etudier cette méthode et les résultats

Un gène, comparer les moyennes d'expression d'un gène On connaît les groupes exemple individus malade/sain

Comparaison non pas sur individus malades/pas malades mais sur espèces différentes. Pas possible de supposer iid, existe relations entre les individus et les groupes que l'on compare donc besoin de les prendre en compte.

Modele mixte la matrice des temps de divergences, BM simple sans erreurs, avec erreur (ajustement du ratio) avec OU...

2 Méthodes

Ici les rappels sur l'ANOVA, l'explication de l'ANOVA phylogénétique. La démonstration des limites de l'ANOVA phylogénétique par des simulations Méthode : la partie maths anova, anova phylo, satterthwaite,

2.1 L'ANOVA

L'ANOVA est un cas classique du modèle linéaire, nous utilisons ici les notations et le formalisme de [BEL et al. s. d.](#)

Le principe de l'ANOVA est d'expliciter le lien entre une variable quantitative et une ou plusieurs variables qualitatives.

La forme usuelle de l'ANOVA à 1 facteur est la suivante :

$$Y_{ik} = \mu_i + E_{ik}, \quad i = 1, \dots, I, k = 1, \dots, n_i, E_{ik} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2) \quad (1)$$

où dans cette équation, reprise du livre ([BEL et al. s. d.](#)), i représente le niveau du facteur et k indique le numéro de l'observation dans ce niveau. I est le nombre total de niveaux du facteur, n_i le nombre d'observation du niveau i .

L'ANOVA se généralise à deux facteurs, plus facilement compréhensible avec cette forme, non identifiable :

$$Y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + E_{ijk}, \quad i = 1, \dots, I, j = 1, \dots, J, k = 1, \dots, n_{ij}, E_{ijk} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2) \quad (2)$$

où μ représente un effet moyen de la population (*intercept*), α_i l'effet du premier facteur de niveau i , β_j l'effet du second facteur de niveau j .

Les paramètres de l'ANOVA sont estimables, grâce par exemple à la méthode du maximum de vraisemblance et ont des formules bien connues.

2.2 L'ANOVA phylogénétique

parler du BM? PUIS de la matrice V ou K qui donne la structure phylogénétique

Etre assez concis sur l'histoire de la projection et le modèle et les différences avec l'ANOVA.

2.3 Approximation de Satterthwaite

Pourquoi vouloir l'utiliser? Réduire nbre de degrés de liberté utilisés dans la stat de test. Le but est d'approximé le nbre de degré de Liberté. On se basera sur la documentation du package lmer [KUZNETSOVA, BROCKHOFF et CHRISTENSEN 2017](#) pour ensuite

implémenter une approximation de Satterthwaite.

$$Y = X\beta + u + \epsilon \quad (3)$$

$$\text{où } \mathbf{Y} = \begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{bmatrix}, \beta = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix}, \quad u \sim \mathcal{N}_n(0, \sigma_{phy}^2 K), \quad \epsilon \sim \mathcal{N}_n(0, \sigma_{err}^2 I_n)$$

$$\text{Alors } Y \sim \mathcal{N}_n(X\beta, \sigma_{phy}^2 K + \sigma_{err}^2 I_n) \quad \text{et} \quad Var_{\theta}(Y) = V(\theta) = \sigma_{phy}^2 K + \sigma_{err}^2 I_n$$

De là on obtient :

$$C(\theta) = (Cov(\beta_i, \beta_j))_{i,j} = (X^T V(\theta)^{-1} X)^{-1} = (X^T (\sigma_{phy}^2 K + \sigma_{err}^2 I_n)^{-1} X)^{-1} \quad (4)$$

Toujours en suivant la documentation [KUZNETSOVA, BROCKHOFF et CHRISTENSEN 2017](#) on obtient une expression pour les degrés de liberté df ainsi qu'une approximation. Ce qui nous donne :

$$df = \frac{2(l^T \hat{C} l)^2}{[Var(l^T \hat{C} l)]} = \frac{2(f(\hat{\theta}))^2}{[Var(f(\hat{\theta}))]} \approx \frac{2(f(\hat{\theta}))^2}{[\nabla f(\hat{\theta})]^T A [\nabla f(\hat{\theta})]} \quad (5)$$

$$\text{où } \hat{C} = C(\hat{\theta}) \quad \text{et} \quad f(\theta) = l^T C(\theta) l$$

On va donc dans la suite calculer $\nabla f(\theta)$ puis l'appliquer en $\hat{\theta}$ et A la matrice de variance-covariance de $\hat{\theta} = (\hat{\sigma}_{phy}^2, \hat{\sigma}_{err}^2)$

Calcul du gradient. Nous voulons calculer les dérivées partielles $\partial_{\sigma_{phy}^2} f(\theta)$ et $\partial_{\sigma_{err}^2} f(\theta)$. Pour les premières étapes de calculs, on écrira seulement ∂ sans distinction car ce sont les mêmes expressions pour les 2 dérivées. On utilisera dans la suite les formules de [PETERSEN et PEDERSEN 2012](#) pour les dérivées de matrice

$$\partial f(\theta) = l^T \partial C(\theta) l$$

$$\partial C(\theta) = \partial (X^T V(\theta)^{-1} X)^{-1} = -C(\theta) \partial (X^T V(\theta)^{-1} X) C(\theta)$$

$$\partial (X^T V(\theta)^{-1} X) = \partial (X^T V(\theta)^{-1}) X + \cancel{X^T V(\theta)^{-1} \partial (X)} \quad (\partial_{\sigma_{phy}^2} (X) \text{ et } \partial_{\sigma_{err}^2} (X) \text{ sont nulles})$$

□

3 Méthodologie

lrt ANOVA normale VANILLA = ANOVA phylo sans correction des degrés de liberté
 $df1 = K - 1$, $df2 = n - K$ ANOVA phylo (avec REML)

test sur arbre quelconque puis sur arbre avec petites branches ?

Ou faire une partie à part entière avec 1) ANOVA vs ANOVA phylo sans correction des degrés de liberté b) avec une sous partie sur le REML

2) ANOVA phylo avec approximation de Satterthwaite a) prez a) simulation et résultats b) instabilités numériques -> correction avec la Hessienne ? c) La hessienne analytique ? A voir si besoin d'une partie supplémentaire

3 parties : - théo - méthodo par simu - appli aux données réelles

3.1 Simulations

Simu : Plusieurs design, tailles etc On sait la vérité, on peut connaitre les vrais positifs etc Qu'est ce qu'on prend en entrées qu'est ce qu'on veut en sortie

Bien insister sur l'arbre d'entrée et l'objectif de la simu : quelle approche pour mieux détecter les gènes différentiellement exprimés.

Simulations :

- soit selon l'arbre des données
- soit partir sur regarder l'impact de la taille de l'arbre etc.

4 Données

Ici nous appliquons les méthodes implémentées sur l'arbre de [CHEN et al. 2019](#).

Vanilla (ML et REML), Satterthwaite (ML et REML), LRT

Nous appliquons les différentes méthodes que nous avons implémentés dans le code.

Ci-dessous la figure 2 présente les p-values des différentes méthodes. Il est important de noter que ce graphique présente les p-values *non ajustées*.

Selected genes by tested methods

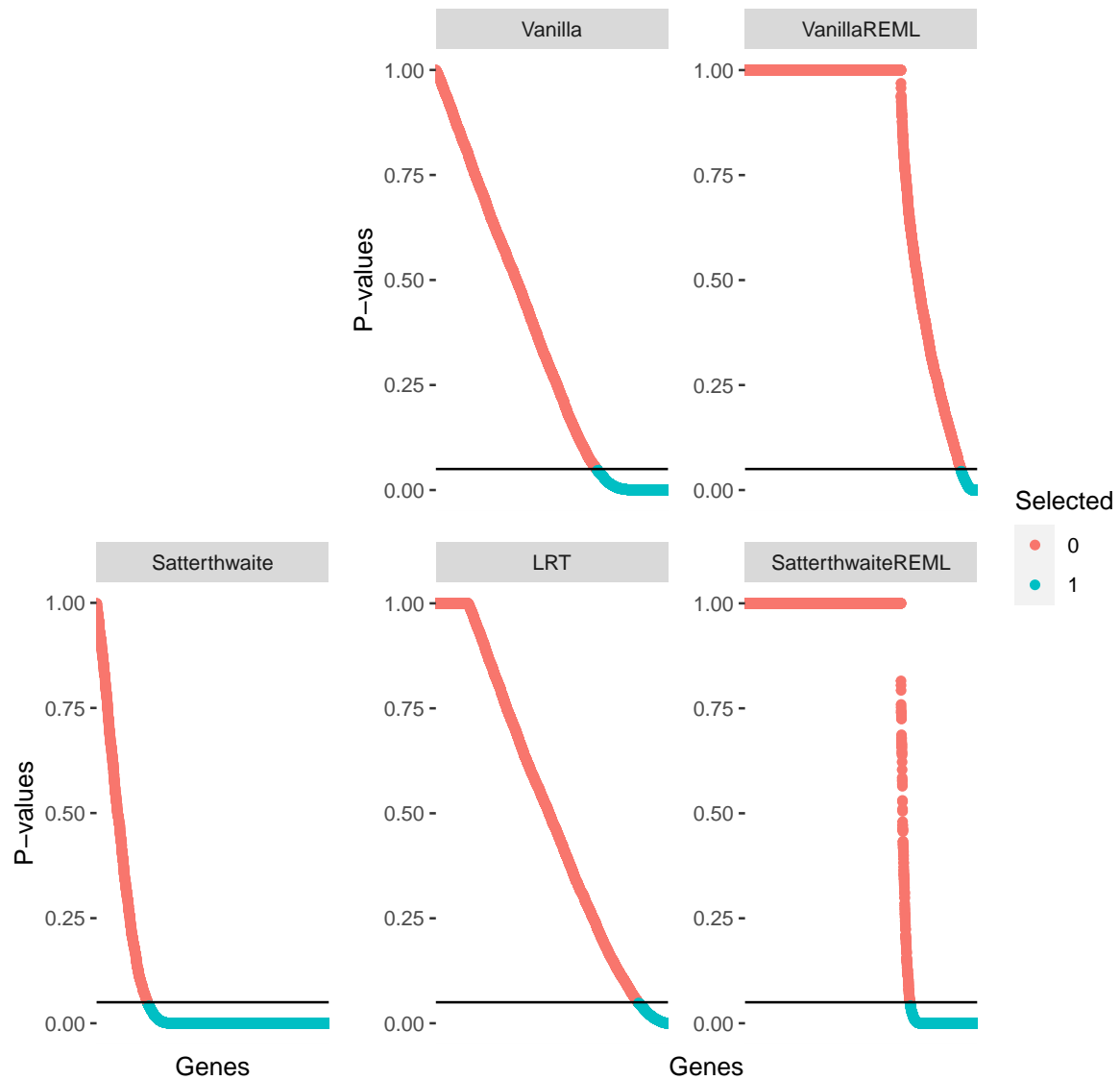


FIGURE 2 – *p-values* pour les différents tests

Pour la suite de cette analyse, nous allons appliquer un ajustement des *p-values* pour les test multiples, nommément la correction de Benjamini-Hochberg.

Une fois ces corrections appliquées, nous allons comparer les gènes sélectionnés, c'est-à-dire différentiellement exprimés.

Ces résultats sont présentés dans le diagramme de Venn (figure 3)

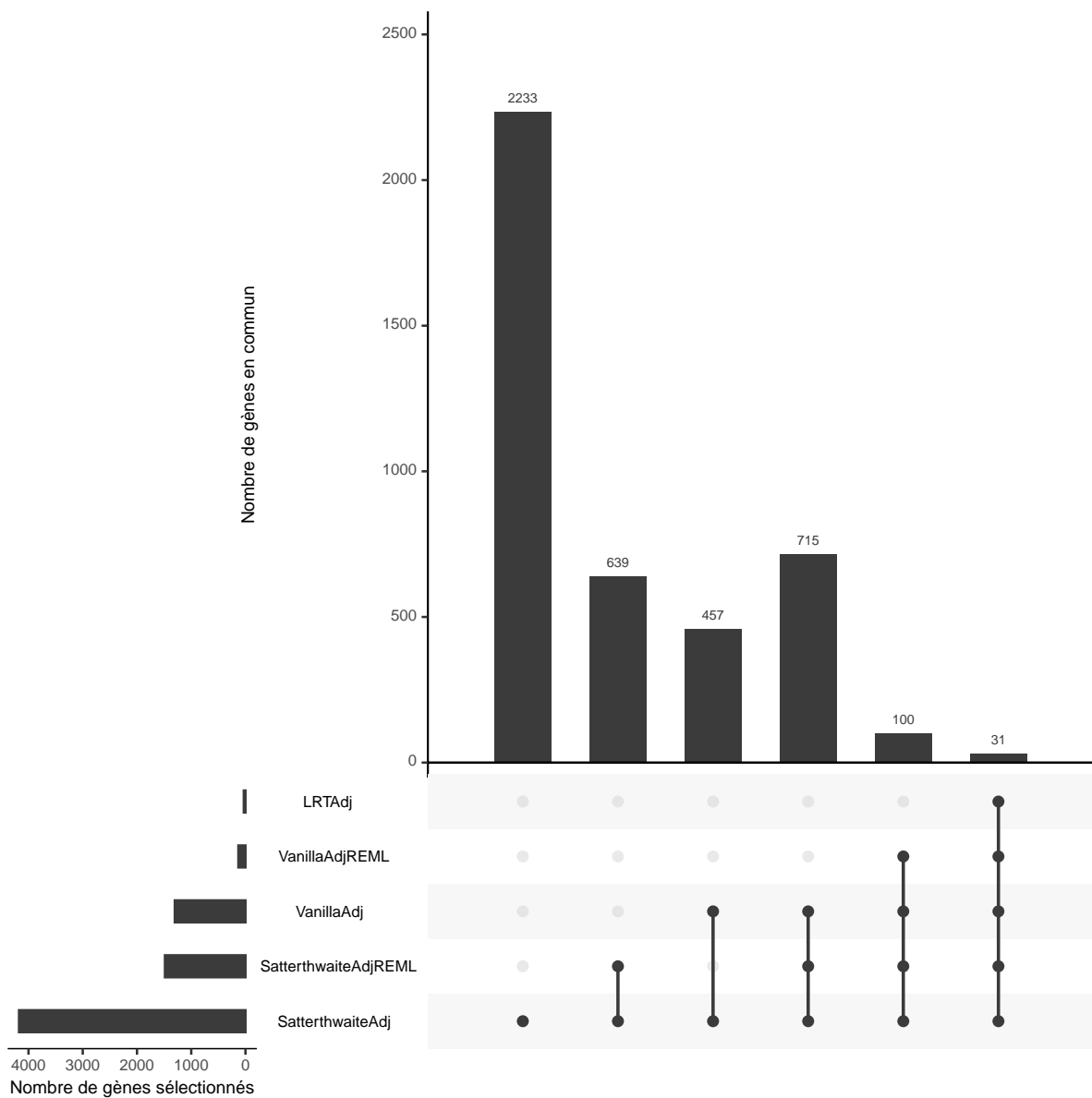


FIGURE 3 – Diagramme de Venn comparant les gènes sélectionnés selon les méthodes

EVEmodel

Dans l'article [ROHLFS et NIELSEN 2015](#), les auteurs introduisent une méthode de détection des gènes différentiellement exprimés. Cette méthode est à l'heure actuelle très utilisée.

Remarque : La méthode a produit des NA pour certains gènes, d'après le message d'erreur, une optimisation n'a pas convergé. Ces gènes sont présentés dans le tableau 1.

Gènes ayant produits des NA
OG15121
OG3765
OG4072
OG412
OG4690
OG594
OG7272
OG7523
OG7564
OG8117
OG8343
OG9829

TABLE 1 – Table des gènes pour lesquels la méthode `EVEmodel` a produit des NA

Toutes les méthodes

Nous allons ici comparer toutes les méthodes dans un diagramme de Venn (figure 4) afin de voir les gènes sélectionnés en commun et les éventuelles différences entre les méthodes.

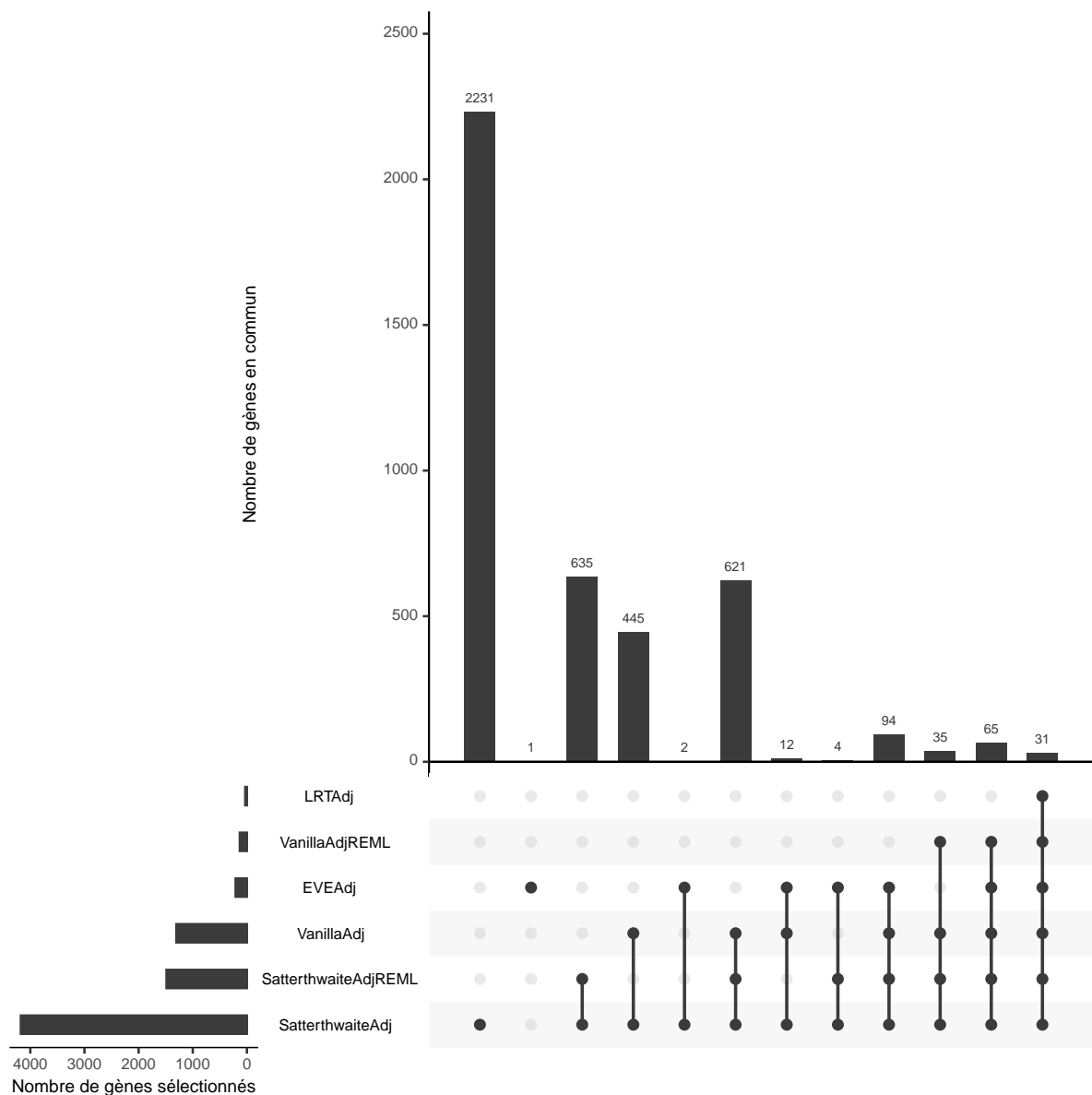


FIGURE 4 – Diagramme de Venn de toutes les méthodes en incluant la méthode EVE

Revenir sur explication de gènes différentiellement exprimées etc.

Applications aux données réelles de Chen mais ne pas perdre de temps à expliquer en détails EVEmodel (dire que c'est State of the art).

5 Résultats

6 Discussion et conclusion

Intro

Application/Résultats : décrire les données, vite fait normalisation avec vrai aebre, on ne connaît pas Discussion/Conclusion ? Interprétation des résultats sinon la mettre dans les

Références

- BASTIDE, Paul et Julien CLAVEL (s. d.). « Continuous Trait Evolution ».
- BASTIDE, Paul, Mahendra MARIADASSOU et Stéphane ROBIN (juill. 2022). « Modèles d'évolution de caractères continus ». In : DIDIER, Gilles et Stéphane GUINDON. *Modèles et méthodes pour l'évolution biologique*. ISTE Group, p. 47-85. ISBN : 978-1-78948-069-6. DOI : 10.51926/ISTE.9069.ch3. URL : <https://www.istegroup.com/fr/produit/modeles-et-methodes-pour-levolution-biologique/?/47495> (visité le 14/11/2023).
- BASTIDE, Paul, Charlotte SONESON et al. (1^{er} jan. 2023). « A Phylogenetic Framework to Simulate Synthetic Interspecies RNA-Seq Data ». In : *Molecular Biology and Evolution* 40.1, msac269. ISSN : 1537-1719. DOI : 10.1093/molbev/msac269. URL : <https://doi.org/10.1093/molbev/msac269> (visité le 20/11/2023).
- BEL, L et al. (s. d.). *Le Modèle Linéaire et ses Extensions*.
- Bgee (2023). *Bgee : Gene Expression Data in Animals*. URL : <https://www.bgee.org/> (visité le 20/11/2023).
- CHEN, Jenny et al. (jan. 2019). « A Quantitative Framework for Characterizing the Evolutionary History of Mammalian Gene Expression ». In : *Genome Res* 29.1, p. 53-63. ISSN : 1549-5469. DOI : 10.1101/gr.237636.118. pmid : 30552105.
- GOMEZ-MESTRE, Ivan, Robert Alexander PYRON et John J. WIENS (2012). « Phylogenetic Analyses Reveal Unexpected Patterns in the Evolution of Reproductive Modes in Frogs ». In : *Evolution* 66.12, p. 3687-3700. ISSN : 1558-5646. DOI : 10.1111/j.1558-5646.2012.01715.x. URL : <https://onlinelibrary.wiley.com/doi/abs/10.1111/j.1558-5646.2012.01715.x> (visité le 13/11/2023).
- KUZNETSOVA, Alexandra, Per B. BROCKHOFF et Rune H. B. CHRISTENSEN (2017). « **lmerTest** Package : Tests in Linear Mixed Effects Models ». In : *J. Stat. Soft.* 82.13. ISSN : 1548-7660. DOI : 10.18637/jss.v082.i13. URL : <http://www.jstatsoft.org/v82/i13/> (visité le 01/03/2024).
- PETERSEN, Kaare Brandt et Michael Syskind PEDERSEN (2012). *The Matrix Cookbook*. Version 20121115. URL : <http://matrixcookbook.com>.
- ROHLFS, Rori V. et Rasmus NIELSEN (1^{er} sept. 2015). « Phylogenetic ANOVA : The Expression Variance and Evolution Model for Quantitative Trait Evolution ». In : *Systematic Biology* 64.5, p. 695-708. ISSN : 1063-5157. DOI : 10.1093/sysbio/syv042. URL : <https://doi.org/10.1093/sysbio/syv042> (visité le 06/03/2024).
- SATTERTHWAITE, F. E. (déc. 1946). « An Approximate Distribution of Estimates of Variance Components ». In : *Biometrics Bulletin* 2.6, p. 110. ISSN : 00994987. DOI : 10.2307/3002019. JSTOR : 10.2307/3002019. URL : <https://www.jstor.org/stable/10.2307/3002019?origin=crossref> (visité le 08/01/2024).
- Wide Cross-species RNA-Seq Comparison Reveals Convergent Molecular Mechanisms Involved in Nickel Hyperaccumulation across Dicotyledons - García de La Torre - 2021 - New Phytologist - Wiley Online Library* (2023). URL : <https://nph.onlinelibrary.wiley.com/doi/full/10.1111/nph.16775> (visité le 20/11/2023).