Origins and losses of parasitism an analysis of the phylogenetic tree of life with a parsimony-like algorithm

# Abstract

# Contents

1	Intr	oduct	ion	4	
2	Methods				
	2.1	Get da	ta	6	
		2.1.1	GloBI	6	
		2.1.2	OTL	7	
	2.2	Metad	ata analysis	7	
		2.2.1	Countings	8	
		2.2.2	Multifurcation	8	
	2.3	Simula	tion	9	
		2.3.1	random binary tree	10	
		2.3.2	tag tree	10	
		2.3.3	multifurcate tree	12	
		2.3.4	maximum parsimony algorithms	13	
	2.4	real da	ta analysis	14	
	2.5	Implen	nentation	15	
3	Res	ults		20	
	3.1	Influen	ce of different parameters	20	
4	Disc	Discussion 22			
Bi	Bibliography				

### 1 Introduction

Anmerkung: Alle Figures richtig beschriften. Generell: Alle Figure captions sollten selbsterklärend sein. Sprich, ich sollte nur die Caption (normalerweise auch unter dem Bild) lesen und nicht den Rest das Papers und dann trotzdem verstehen können, was eigentlich passiert ist und - hilfreich - auch warum das relevant ist. (Bernhard)

Anmerkung: allgemein zu diesem Kapitel:

Anmerkung: Eine Einleitung hat etwa 2 Seiten. General problem -> more specific problem (Emanuel)

Anmerkung: Die Intro ist noch arg knapp =) und ich erkenne die Struktur noch nicht ganz.

- \* Was ist das große Ziel? Was soll erreicht werden
- \* Warum ist das relevant? Was könnte man dann tun?
- 2) Hintergrund
- \* Was gab es in dieser Richtung bereits als ganze Ansätze oder wenn nicht, warum nicht? Woran ist es bisher gescheitert
- \* welche Grundlagen sind notwendig:
- \*\* open tree of life: Was ist das, warum relevant und überlegen als reine Ansätze?
- \*\* Algorithmen: Was gibt es? Ruhig ausführlicher als hier bereits und vor allem auch nach einer Darstellung am Ende ableiten, was für uns relevant ist. Also beschreiben, wie Methode a. b. c funktionieren und dann abwägen, was daher für Dich am relevantesten ist.
- Outlook/Structure of this work (Bernhard)

This paper is about the further development of parsimony algorithms for non-binary trees, applied to the currently largest phylogeny synthesis tree of Open Tree Of Life, with the application to the ancestral state reconstruction of parasitism.

Anmerkung: Wir haben mehr einen Algorithmus getestet und an unserem spezifischen Problem angewendet, als viel selbst zu entwickeln. Allerdings haben wir den Fitch Algorithmus von binär auf multinär umgeschrieben.

Researchers of the phylogenies have been dealt with the ancenstral state reconstruction in the 60s. The first methods were only brute force TODO: Quelle, siehe Fitch: Camin and Sokal 1965

. Next came a set of parsimony algorithms such as: Fitch-parsimony [Fit71], Wagner-parsimony [SM87] ... TODO: weitere?

With more and more data, there is now the possibility to use more information to calculate the probabilities of the ancestral states. In addition to the states of the leafs, algorithms could also use branch lengths. The likelihood based algorithms came more in interest.

Our focus came with another 'data extension'. We wanted to work with the biggest phylogenetic tree that exists at this moment, which goes over all observed species. For most TODO: most? species there is no phylogeny, but only a taxonomic classification. So the biggest 'phylogenetic tree' is a synthesis of phylogenetic trees filled with a taxonomic tree given by Open Tree of Life [HSA+15]. This tree is not binary and therefore the developed algorithms are not directly applicable.

Anmerkung: GloBI und OTL in der Einleitung vorstellen. (Emanuel) In this work, we have looked at the algorithms that are generally suited to our data, to develop them further for the not binary case, and finally to compare their usability with our sythesis tree.

We have decided to consider only parsimony algorithms since we have no information on branch lengths and no other additional information like different transition probabilities of our states.

## 2 Methods

Anmerkung: Graphischen Workflow hinzufügen, mehr Motivation und genauer. (Bernhard)

This work consist of two aspects. One is the application of the algorithm to our question the other a simulation of this to proof the credibility of our methods.

The resulting procedure is as follows:

- i) Get the real tree and real data for the leaf nodes.
- ii) Get metadata of these for a realisite the simulation.
- iii) Build and run the simulation.
- iv) Evaluation of parameters for the simulation and the real problem.
- v) Run the resulted algorithm on the original data.
- vi) Evalute and interprete results. -> Origins etc...

#### 2.1 Get data

#### 2.1.1 GloBI

For tagging our leave nodes, we use the GloBI (Global Biotic Interactions) database. This database consists of entries of the form: species A interacts with B.

We appointed some interactions, where we know from the biological perspective that the species source or target has to be a parasite or a free-living species. These are the following:

GloBIOTL load interaction dump load Eukaryota tree Metadata analysis extract free-livings extract nr of children and parasites (multifurcations) known - unknown data regressionanalysis extract depths build nodelist rua maximum parsimon on the real tree (Sankoff & Fitch) Simulation build random binary tree run Fitch MP run Sankoff MP (castor) tag tree evaluation forget data (unknown leaf nodes) multifurcate tree get nodelist run MP algorithms

Figure 2.1: Workflow

```
freeliving_source = ["parasiteOf", "pathogenOf"]
freeliving_target = ["hasParasite", "hasPathogen"]
parasite_source = ["preysOn", "eats", "flowersVisitedBy", "hasPat
parasite_target = ["preyedUponBy", "parasiteOf", "visitsFlowersOft
```

We build two lists: parasites and free-livings, and add the source or targets of an interaction to these.

TODO: klar? Oder Beispiel bringen? (Katze isst Maus -> Katze ist Freilebend)

TODO: ott id hier erwähnen?

TODO: einige spezies nicht mit einbezogen, da sie keine OTT id haben, hier könnte man noch verbessern

TODO: You can find all interaction types here: https://github.com/jhpoelen/eol-globi-data/blob/master

#### 2.1.2 OTL

TODO: Open Tree of Life

### 2.2 Metadata analysis

Properties of real Data - Metadata analysis

There are some Parameters to find out or notice:

Anmerkung: hier unterscheiden zwischen einfachen Zahlen (countings / one dimensional) und komplexen variablen (Emanuel)

Anmerkung: arg außerdem zu unterscheiden: Biologische Parameter (transition probabilities), fixe Daten und zu berechnende (multifurcation,...) (Emanuel)

- transition probabilities of tags
- multifurcation
- nr of parasites to free-living
- nr of unknown nodes

Anmerkung: multifurcations und unknown leave nodes sind ähnlich beeinflusst (Emanuel)

TODO: Hier darauf hinweisen, dass wir für multifurcations und unknown data den einfluss auf die Algorit

#### 2.2.1 Countings

Some simple countings...

nr of parasites, free-living and unknown nodes ... from whole tree, subtrees...

Name	Number of	
interactions	5346414	
freeliving species	51337 (distinct)	
parasite species	47332 (distinct)	
unused possible species	57352 (source),	
	809993 (target)	
Eukaryota	241974 internal	
	nodes, 2293463	
	leaf nodes	
Chloroplastida has 43486 internal nodes and 412434 leaf $_nodes$ height		

 $\frac{100}{2293463*(51337+47332)}\approx 4.3$  -> only 4.3% of leaf nodes are filled with information

#### 2.2.2 Multifurcation

Anmerkung: Description/Definition of Multifurcation -> to the Intro (Bernhard)

Anmerkung: Regressionsanalyse (Bernhard)

Anmerkung: poisson glm: #children ~ I phylum -> R fitdist p (Emanuel)

Anmerkung: different parameters for different taxa? (Emanuel)

From the biology we know, that this multifurcation is very clouded. Some parts of the tree are well known and others have not been very interesting for the research so far. So we also wanted to know how the multifurcations behave in some interesting subtrees.

Anmerkung: do we? Is that really universal knowledge or could it be supported by data or a citation? (Bo

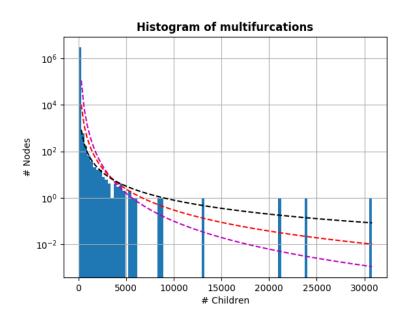


Figure 2.2: Histogram of multifurcations and fitting functions

TODO: subtrees... there is some old stuff.

TODO: other subsections here..

### 2.3 Simulation

Anmerkung: Motivate the goal of the simulation (Bernhard)

- build random binary trees, tag these (parameters: parasites vs free-living, beta-distribution)
- run fitch-parsimony, wagner-parsimony, our parsimony like algorithm
- build not binary tree (poisson distribution?)
- run new algorithms
- compare trees (distances)
- i) build random binary trees

- ii) tag tree
- iii) multifurcate tree
- iv) run maximum parsimony algorithms
  - Fitch
  - Sankoff (Castor package)
  - my algorithm
- v) Evaluation

#### 2.3.1 random binary tree

Anmerkung: Again, motivate first, why this is required and why you choose this solution (Bernhard)

To get a random binary tree, I used the Phylo package from biopython. They offer a randomized function which returns a BaseTree  $^1$ :

```
from Bio import Phylo
Phylo.BaseTree.Tree.randomized(number_leaf nodes)
```

From the BaseTree class: Anmerkung: trivial, does not give real info (Emanuel)

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>https://github.com/biopython/biopython/blob/master/Bio/Phylo/BaseTree.py

#### 2.3.2 tag tree

Anmerkung: instead of 'tag tee' simulating stages and transitions between them (Emanuel)

At this point we want one fully tagged tree, and one less tagged tree which looks like our real data.

Let's say the first specie (the root node) was free-living (start with a parasite without a host makes no sence). For every transition from a node to his child, we take a random number from the father distribution. We decided that from the biological perspective a beta distribution reflects our transition probabilities best (see Figure 2.1 TODO: ref einfügen ).

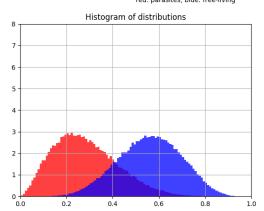
Anmerkung: why is that the case and why is that from a biological perspective? (Bernhard)

Anmerkung: I'd rather say that to ensure that the parameter of the binomial distribution is restricted to the [0,1] interval, we model it... (Bernhard)

For example when our father node was free-living, then we take from the free-living beta distribution. Is the number under the threshold for beeing parasite, we get a change and tag the current node as parasite. Otherwise we tag it as free-living.

With this procedure we traverse through the tree from the root to every leaf node. A part of this code you see here:

**Figure 2.3:** 60% Free-living - 40% Parasites red: parasites, blue: free-living



#### TODO: Bessere Beschriftung, Plot neu erstellen! U.a. mit threshold

We save each tag with the associated node ID in a nodelist.

Anmerkung: simulationg loss of information (1) states (2) topology/multifurcation (Emanuel)

The real tree has much less information, we have only information from some current species (leaf nodes) and TODO: and probably negligible internal nodes .

To simulate our real tree we save for every node an empty placeholde except for some leaf nodes. There we save the tags again. The amount of these unknown information is one parameter, which we got from our real tree. Or which we can change to TODO: ...

TODO: Was hiervon gehört ind Methoden, was schon in Implementierung oder ganz woanders hin?

#### 2.3.3 multifurcate tree

#### Anmerkung: simulating loss of information (Emanuel)

Another parameter is the nature and strength of the multifunction of the tree, since we do not have a binary tree in the real case. After several measurements and analyzes, which we explain in TODO: section/chapter x , Anmerkung: fit, justification (Emanuel) we decided to use a  $\frac{1}{x}$  distribution, where x is the depth of a node. This means, how deaper we are, how less information we have.

We traverse through the tree and pick a random number between 0 and 1. If random number

is smaller as our limit  $(\frac{1}{x})$ , than we forget the node and hang every child to the father node of the current node.

Anmerkung: poisson process -> fit that distribution, include depth as a predictor, see if significant (Emai

```
from numpy import random
        from utilities import Helpers
        def get_non_binary_tree(subtree, nodelist):
          while i != len(subtree.clades):
                                                              # is leaf noo
            if subtree.clades[i].is_terminal():
              i += 1
            else:
              element = Helpers.find_element_in_nodelist(subtree.clades[i
              limit = get_limit(element[1])
              new_random = random.uniform()
                                                              # choose if v
              if new_random < limit:</pre>
                                                              # or new_rand
                 subtree.clades += subtree.clades[i].clades # add childre
                                                              # delete inte
                del subtree.clades[i]
                                                              # if we don't
                get_non_binary_tree(subtree.clades[i], nodelist)
# otherwise the children are in the current clade array
                i += 1
          return
          def get_limit(depth):
            limit = 1 - 1 / ((depth + 3) / 4)
            if limit < 0.1:
              limit = 0.1
            return limit
```

Wir lassen das Limit nicht beliebig klein werden, sondern beschränken es auf 0.1.

Ρ

FL

Figure 2.4: bla

#### 2.3.4 maximum parsimony algorithms

### Fitch maximum parsimony

Described from [COO98] + others ... - implemented for multifurcating trees

Fitch algorithm for binary trees:

Der Baum hat die folgende Struktur: Alle inneren Knoten sind leer. In den Blattknoten befindet sich entweder das Tag FL oder P, oder deren Vereinigung, wenn es sich um einen unknown node handelt.

Der Fitch Algorithmus ist aufgeteilt in drei Schritte, in welchen man jeweils durch den Baum traversiert. Schritt 1 beginnt von de Blättern aus, da sich dort zu Beginn die einzige Information befindet. Für jeden Knoten gilt, wenn seine Kinder schon Information enthalten, dann bilde die Schnittmenge der Tags und schreibe diese als Information in den aktuellen Knoten. Ist die Schnittmenge leer, dann schreibe die Vereinigung aller möglichen Tags in den Knoten. Für alle Kinder, die noch keine Information haben, führe diesen Schritt erst für diese aus. Schritt zwei geht von den Kindern der Wurzel bis zu den Vätern der Blätter. Jeder Knoten bekommt einen zweiten Tag, der sich aus der Vereinigung des Tags des Vaterknoten

Figure 2.5: bla

100
98
96
94
99
90
88
Fitch 1
Fitch 2
86
Fitch 3
Fitch 4
0.0
0.0
0.2
0.4
0.6
0.8
1.0

und der Geschwisterknoten zusammensetzt. Ist diese leer, bekommt der Knoten wieder die Vereinigung aller Tags, also  $\{FL, P\}$  als Tag.

percentage unknown

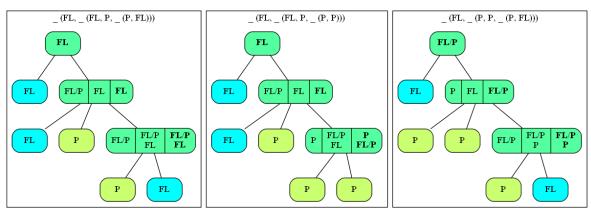
Hier gibt es einige Möglichkeiten, wie dieser Schritt genau aussieht. 1. Version: Es wird nur der erste Tag vom Vaterknoten genutzt. Außerdem wird von den Geschwisterknoten zuerst der Schnitt gebildet, und danach vom Ergebnis nochmal mit dem Vaterknoten zusammen. (Immer wenn der Schnitt leer ist, ist das Ergebnis die Vereinigung aller Tags, also  $\{FL, P\}$ . Auch im folgenden...) 2. Version: Es wird nur der erste Tag vom Vaterknoten genutzt. Er wird zusammen mit den Geschwistertags genommen und direkt ein Schnitt aller Mengen gebildet. 3. Version: Es werden alle vorherigen Tags vom Vater genutzt und von diesen ein Schnitt gebildet. Das selbe gilt für die Geschwistertags. Und dann wird ein dritter Schnitt zwischend en Ergebnissen gebildet. 4. Version: Es werden alle Tags genutzt und direkt in einem Schnitt zusammengenommen.

Der Finale Schritt traversiert nochmal über den Baum und Bildet aus den zwei Tags pro Knoten einen finalen Tag, indem wieder der Schnitt der beiden Tags das Ergebnis ist.

Ich habe diese Versionen mit 100 Bäumen mit 10000 Blattknoten und der Verteilung 60% FL zu 40% P simuliert. Bei 90% unbekannten Knoten lag Version 1 zu 89.67%, Version 2 zu 89.67%, Version 3 zu 90.72% und Version 4 zu 90.74% richtig.

How to extend Fitch for multifunction?:

Figure 2.6: bla



### Sankoff

Maximum parsimony algorithm from Sankoff implemented in the R package castor.

### my Algorithm

## 2.4 real data analysis

- Import tree
- Import interactions
- run castor algorithm / and others?
- interprete results (leave one out)

## 2.5 Implementation

# 3 Results

3.1 Influence of different parameters

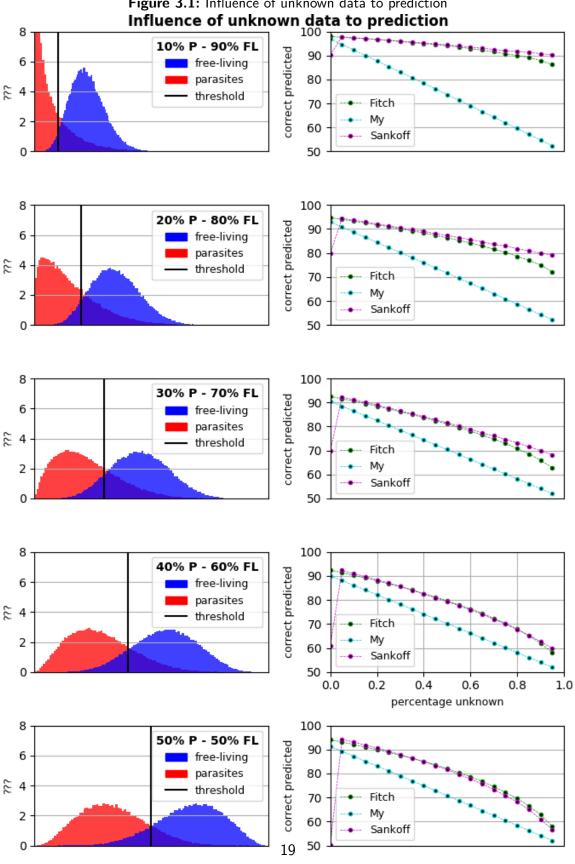


Figure 3.1: Influence of unknown data to prediction

## 4 Discussion

Wie gut ist der randomisiert erstellte Baum?

Wie gut kommt unsere Simulation an die echte Datenlage heran.

Fehlerqoute der Daten an sich?

Wie gut ist unsere Datenlage? 3 mio knoten, 1.8 named species (leaf nodes), 200.000 leaf nodes mit Information.

Simulation von subtrees

Welche Teile des Baumes sind gut, an welchen muss noch viel geforscht werden.

Wieviele Origins haben wir gefunden, was bedeutet diese Zahl?

#### Parameter der Simulation:

- Wie ist die Verteilung der vergessenen internen Knoten? Zum Wurzelknoten hin mehr vergessen?
- Wie sehen die übergangswahrscheinlichkeiten aus von P->FL und andersherum?
- Verteilung Parasiten zu Freilebend zu keine Information

Selecting of the 'right' / best Distribution

# **Bibliography**

- [Fit71] FITCH, Walter M.: Toward Defining the Course of Evolution: Minimum Change for a Specific Tree Topology. In: Systematic Biology 20 (1971), Nr. 4, 406-416. http://dx.doi.org/10.1093/sysbio/20.4.406. - DOI 10.1093/sysbio/20.4.406
- [HSA+15] HINCHLIFF, Cody E.; SMITH, Stephen A.; ALLMAN, James F.; BURLEIGH, J. G.; CHAUDHARY, Ruchi; COGHILL, Lyndon M.; CRANDALL, Keith A.; DENG, Jiabin; DREW, Bryan T.; GAZIS, Romina; GUDE, Karl; HIBBETT, David S.; KATZ, Laura A.; LAUGHINGHOUSE, H. D.; McTAVISH, Emily J.; MIDFORD, Peter E.; OWEN, Christopher L.; REE, Richard H.; REES, Jonathan A.; SOLTIS, Douglas E.; WILLIAMS, Tiffani; CRANSTON, Karen A.: Synthesis of phylogeny and taxonomy into a comprehensive tree of life. In: *Proceedings of the National Academy of Sciences* 112 (2015), Nr. 41, 12764-12769. http://dx.doi.org/10.1073/pnas.1423041112. DOI 10.1073/pnas.1423041112
  - [SM87] SWOFFORD, David L.; MADDISON, Wayne P.: Reconstructing ancestral character states under Wagner parsimony. In: *Mathematical Biosciences* 87 (1987), Nr. 2, 199 229. http://dx.doi.org/https://doi.org/10.1016/0025-5564(87)90074-5. DOI https://doi.org/10.1016/0025-5564(87)90074-5. ISSN 0025-5564