

Programmation par ensembles-réponses, application à l'étude de systèmes biologiques à grande-échelle

Anne Siegel
CNRS, Univ Rennes
IRISA



IRISA

UNIVERSITÉ DE
RENNES 1

inria



Short team presentation: Dyliss @Irisa/Inria Rennes

Dynamics, **L**ogics and **I**nference
for biological **S**ystems and **S**equences

Team presentation

IRISA

- Computer science lab of Rennes
- 750 employees, 40 teams
- Univ Rennes, CNRS, Inria.



Bioinformatics

- GenOuest: ressource center
- Genscale: NGS sequence analysis
- Dyliss: integration of heterogeneous data

Dyliss team for short

Interdisciplinary team:

- Computer science & Math
- Biologists (environment, health)
- Multiple applications: microbiology, marine biology, health...
- Collaborations with Germany and Chile

Bioinformatics:

Decipher
key genomic actors
from multi-scale observations
of a system response

Computer Science:

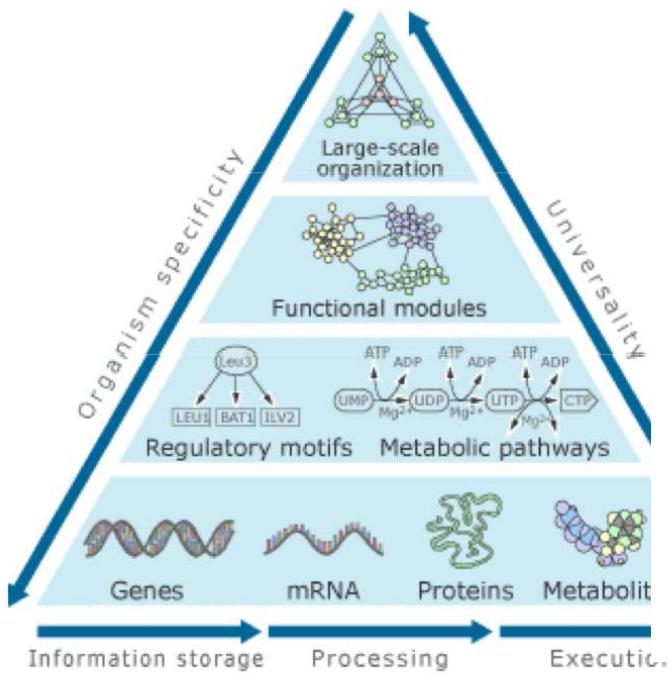
Formalizing, integrating & reasoning with heterogeneous large-scale biological data



Motivation: systems biology... in concrete applications ?

Statement : biology is a complex (dynamical) system

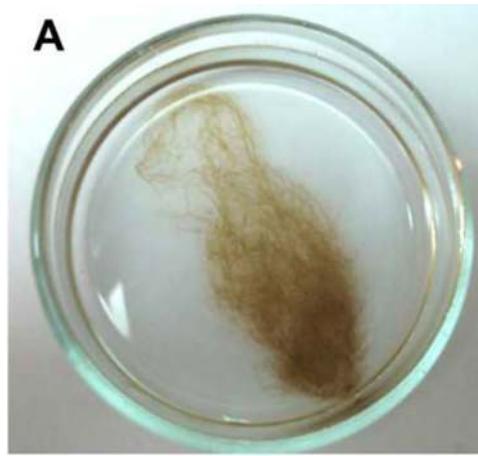
- « Requires to examine the structure and dynamics of a cellular function rather than the characteristics of isolated parts of a cell »
(Kitano, 2002)



Systems biology: Interpreting multi-layer data and graphs

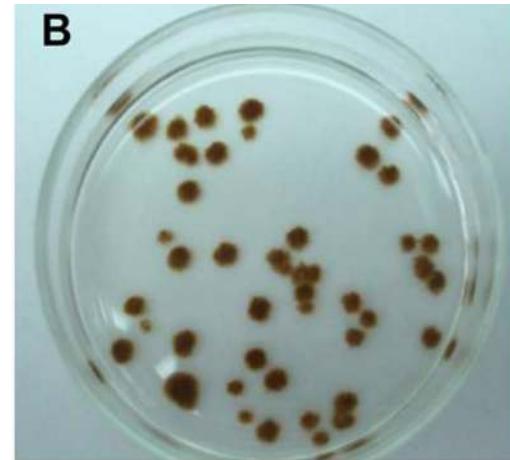
- **Produce predictive statements** that can be experimentally validated

Case-study: algal metabolism

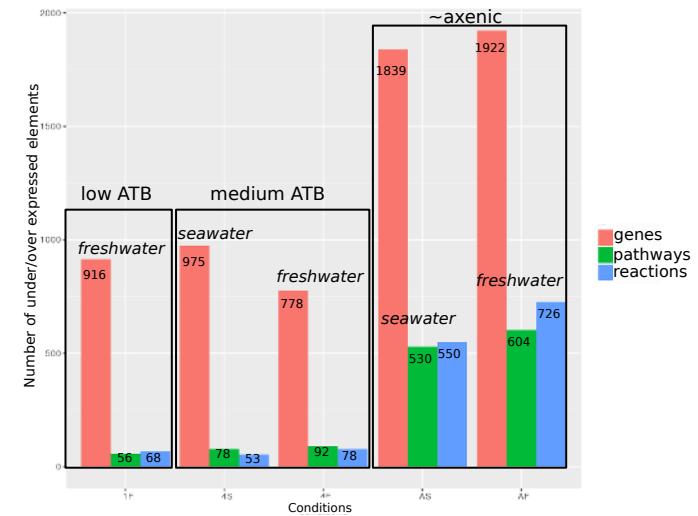


E. siliculosus

[Dittami2014, Tapia2016]



In axenic condition...

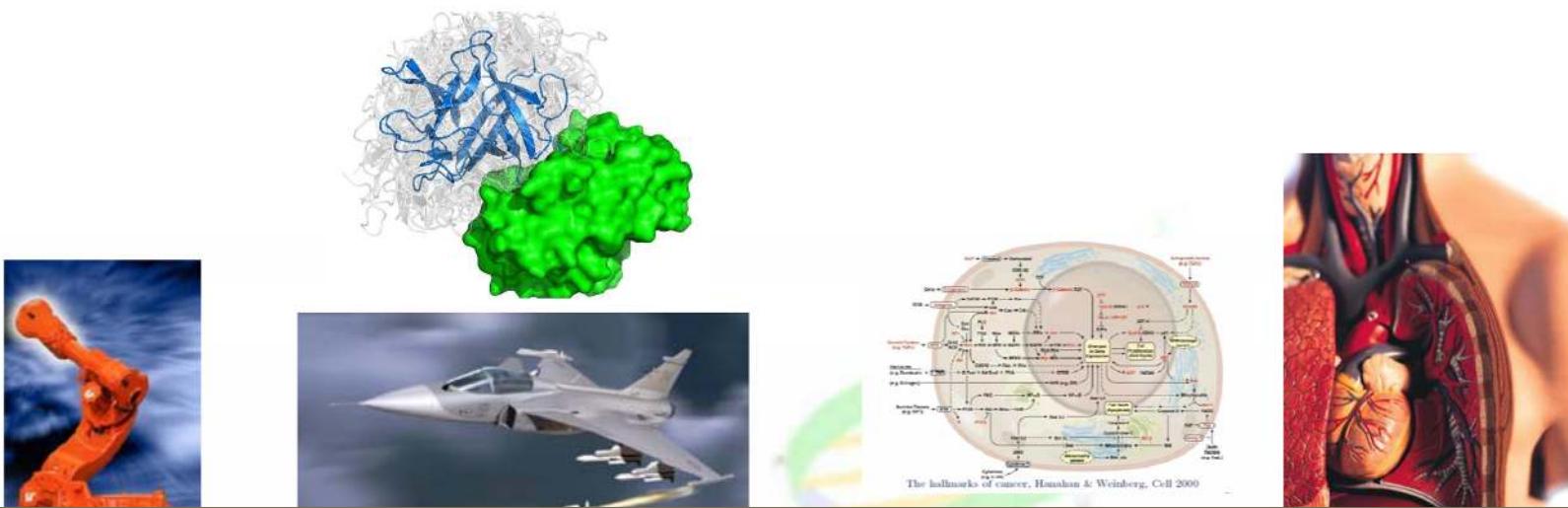


Metabolic scale

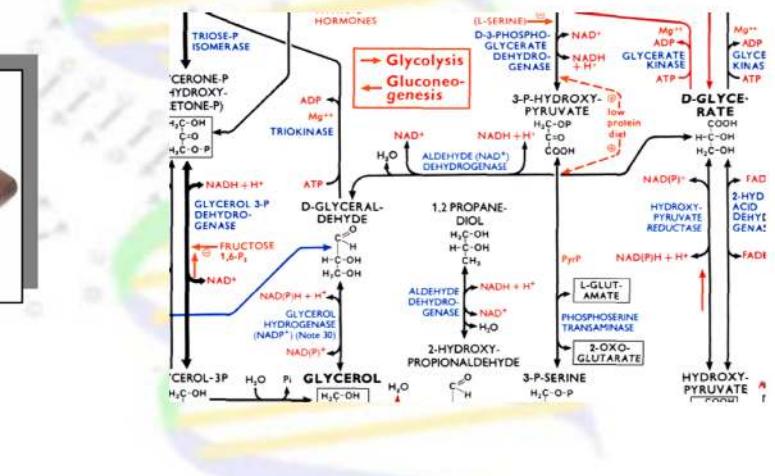
Fremy, Frioux, unpublished

What is the role of environmental bacteria at metabolic scale ?

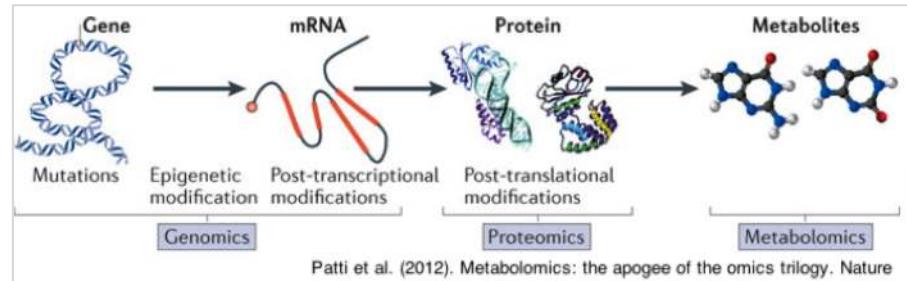
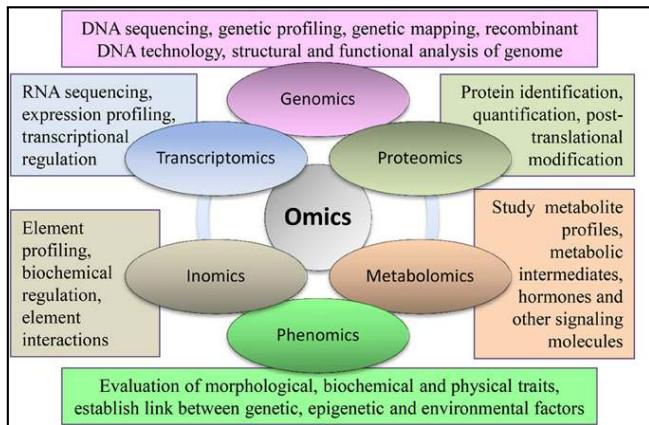
Complex systems are everywhere



Are molecular/cellular complex systems different than others ?



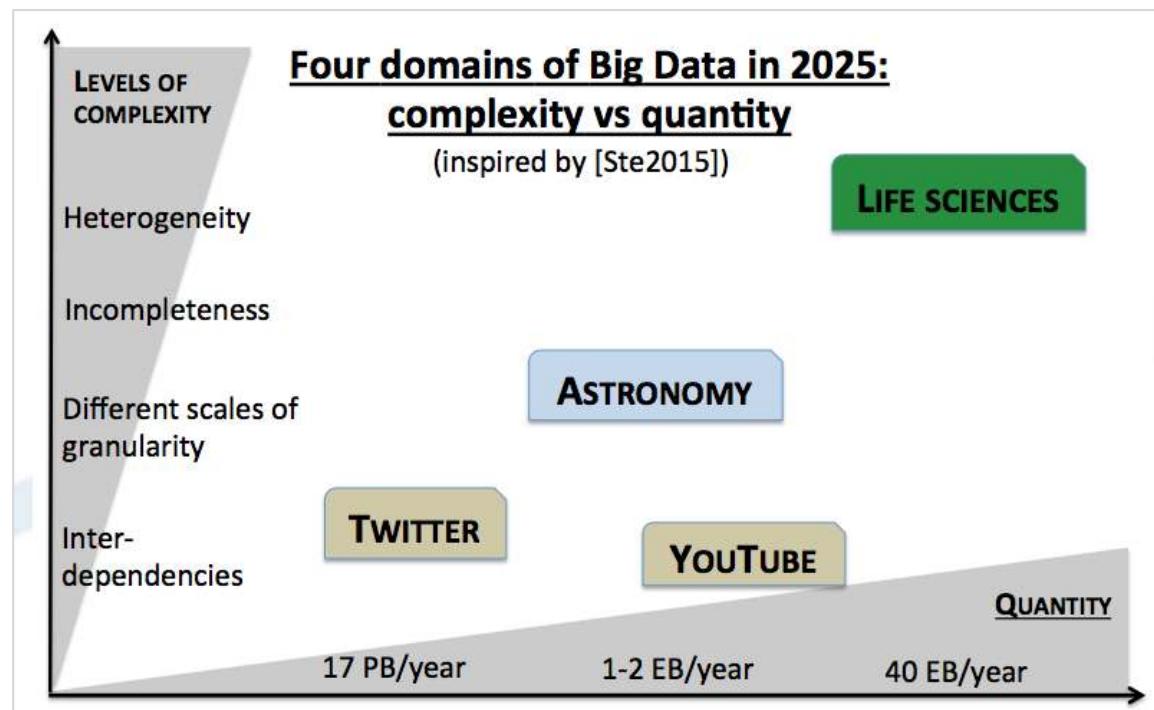
Life science data nightmare



Data deluge (?)

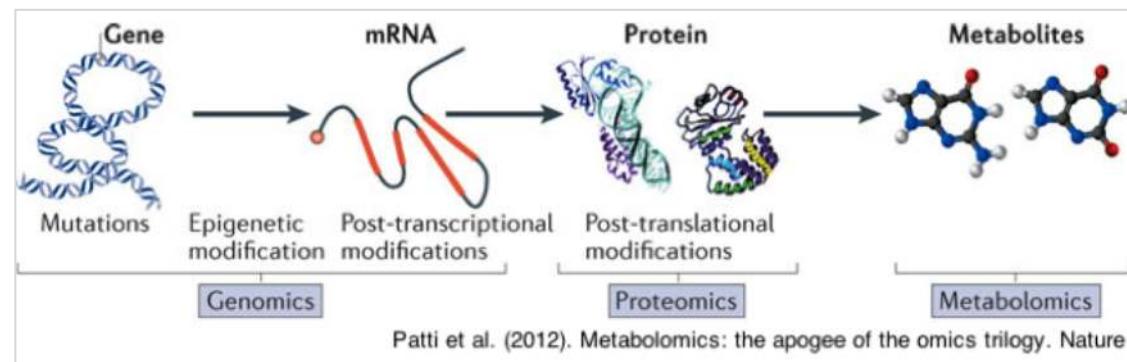
Data characteristics

- Large-scale
- Incomplete
- Interdependent
- **Heterogeneous**
- **Multi-layer**



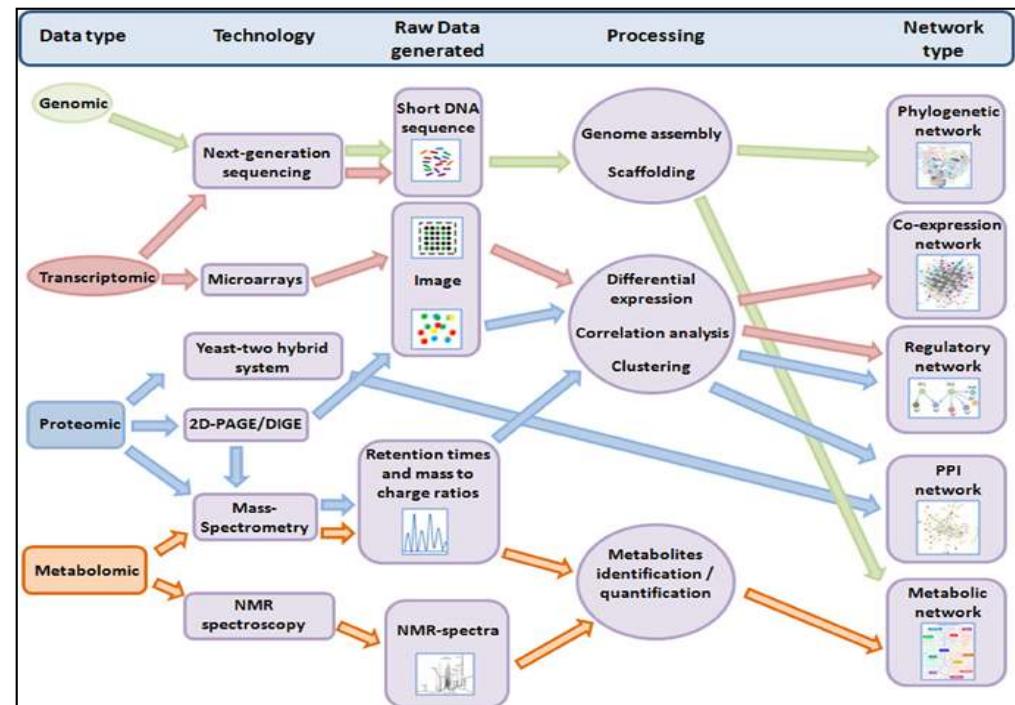
Multi-layer is quite specific to biology

Integrative biology: setting all together



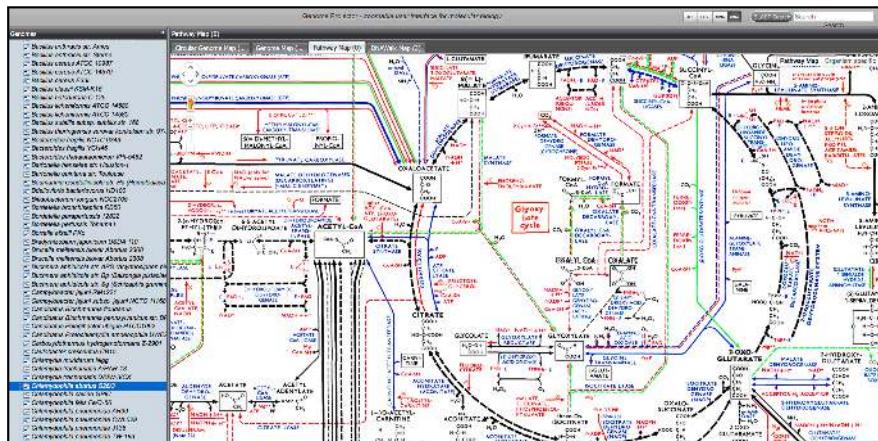
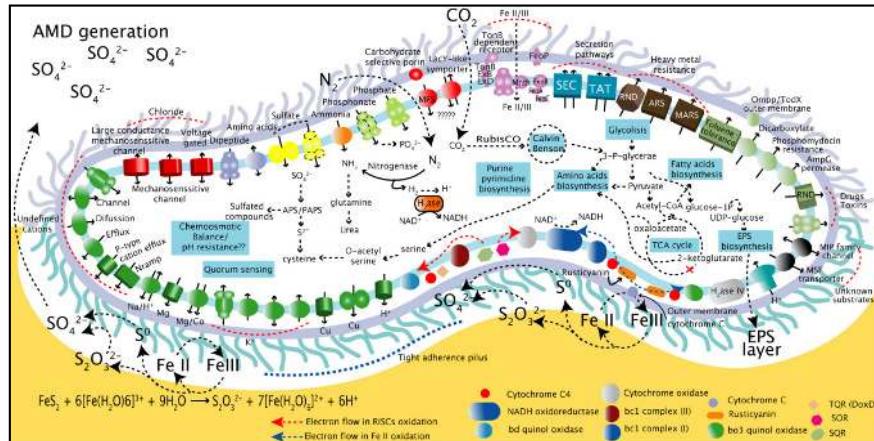
Gene function = regulation of a intra-cellular transformation procedure

- Biological interactions !
- Graphs / networks

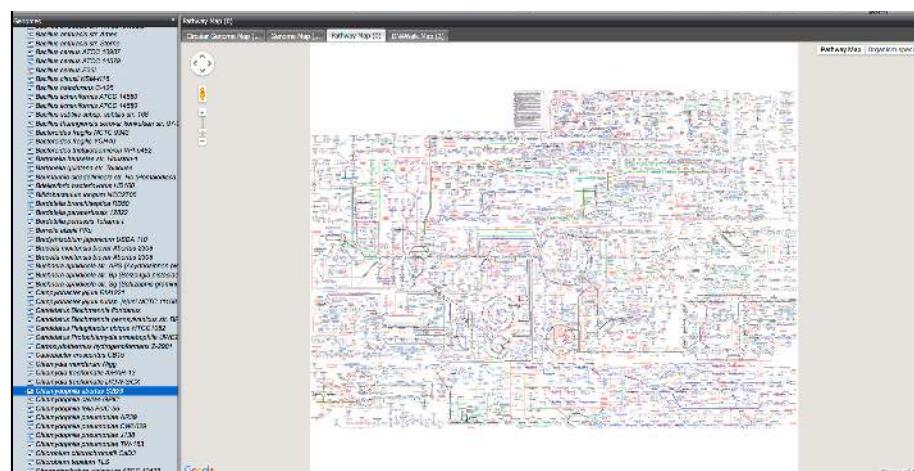
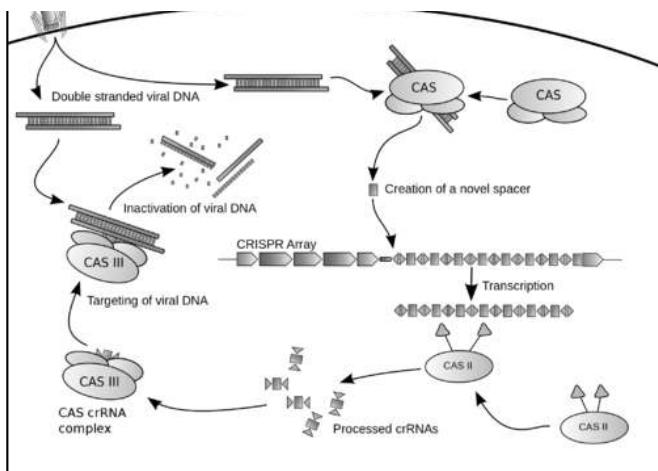


What we get...

Large-scale graph description of interactions between compounds



Major issue: how to turn these graphs/networks into predictions ?





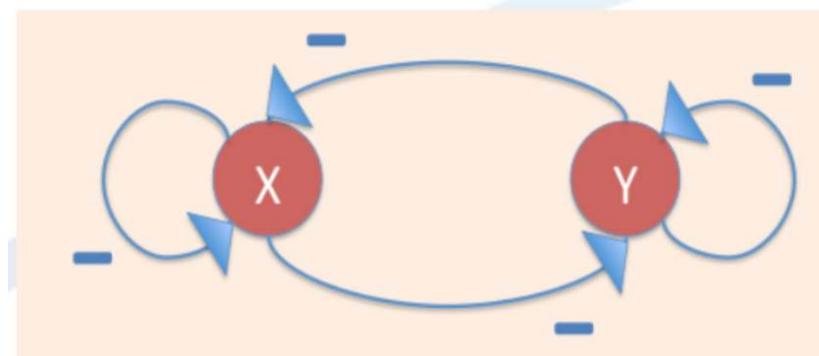
**Dynamical systems...
in molecular biology**

Dynamical systems

Historical motivation

Model the evolution of the set of components in a system according to time.

$$F : \begin{matrix} \mathbb{T} & \times & \mathbb{S} \\ (t, \text{time}) & , & \mathbf{z}, \text{state} \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} \mathbb{S} \\ F(t, \mathbf{z}) \\ \text{new state at time } t \end{matrix}$$



$$\begin{aligned}\frac{dX}{dt} &= \frac{k}{K + Y^n} - aX \\ \frac{dY}{dt} &= \frac{l}{L + X^n} - bY\end{aligned}$$

Parameterized numerical system

$$f(X) \leftarrow 1 - Y$$

$$f(Y) \leftarrow 1 - X$$

Boolean model with asynchronous update scheme

Identification of a dynamical system

Find the **best function F** which parsimoniously explains and describes the observed responses of a system.

Model identification

What has always allowed a model identification

- A priori knowledge about the laws governing the system
 - Predetermined shape for the function F
- Limited number of components
 - Reduction of the search space
- Wide panel of sensors and perturbations
 - Discriminate parameters

$$F : \begin{matrix} \mathbb{T} & \times & \mathbb{S} \\ (t, & , & \mathbf{z}) \\ (\text{time}, & , & \text{state}) \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} \mathbb{S} \\ F(t, \mathbf{z}) \\ \text{new state at time } t \end{matrix}$$

Where is the complexity ?

- The search space grows exponentially with the number of measured compounds

The more compounds we measure,
the less identifiable a system is.



Differences between application domains

Physical sciences

- **Knowledge.**
Fundamental laws of physics.
- **Sensors.**
Numerous.
- **Perturbations.**
Various protocoles in controled frameworks.
- **System description.**
Independent components

Biological sciences

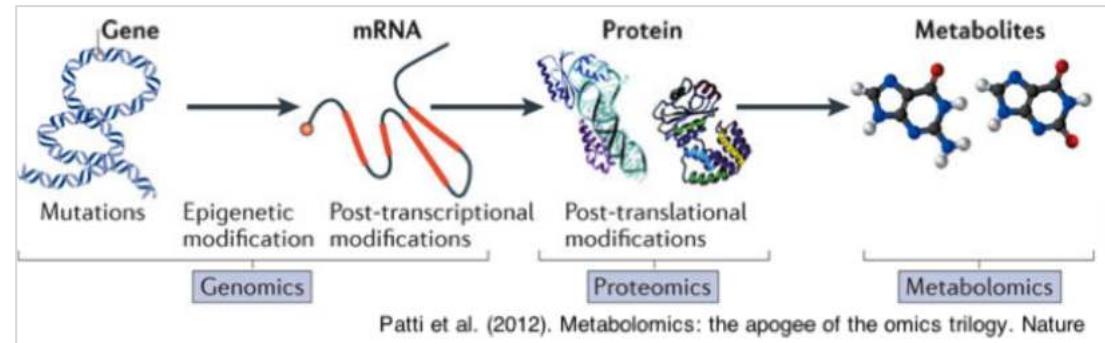
- **Knowledge.**
Empirical laws
- **Sensors.**
Low quality although numerous.
- **Perturbations.**
Quite few according to sensors
- **System description.**
Hidden dependencies



Today's biological systems

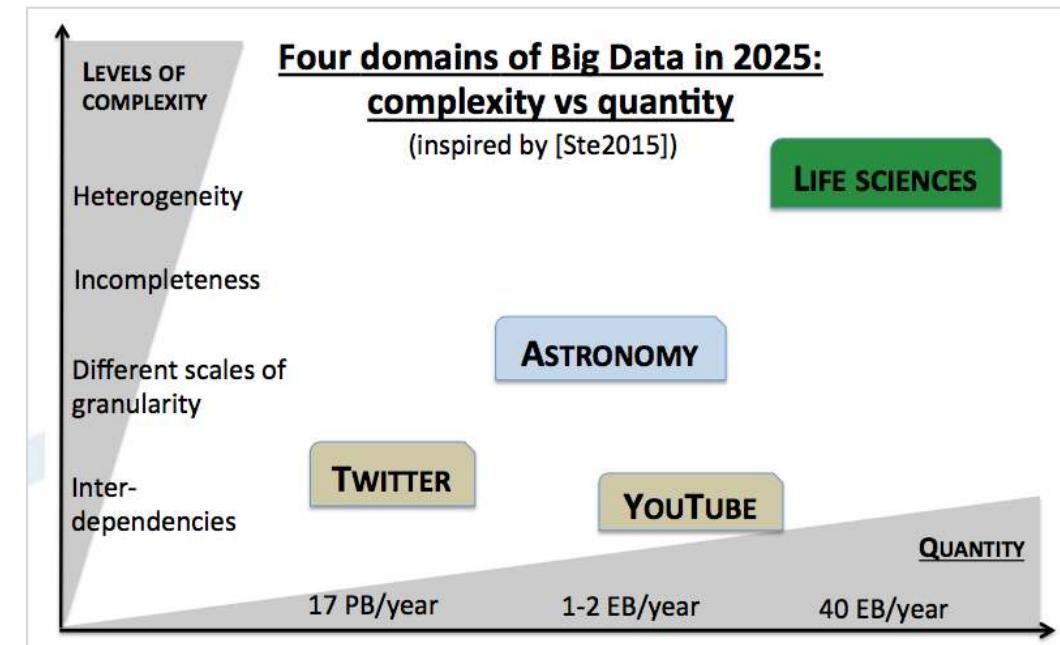
Omics data.

- Large-scale
- Noisy
- Heterogeneous.



Systems characteristics

- Large-scale
- Empirical laws
- Few data wrt the search space size



Biological systems observed with omics data
are not uniquely identifiable

Strategy: combine dynamical systems and constraints programming

Describe a system by a family of abstract models

- Reason over a family of models
- instead of selecting a single one

(Logical) knowledge representation

- Search space **description**
- Structured knowledge (link open data)

Discrete dynamical systems

- **Links** between multi-scale observations.
- **Invariants** of model families.

Solving optimisation problems

- **Replace laws by constraints**
- Extract robust information

Regulatory networks

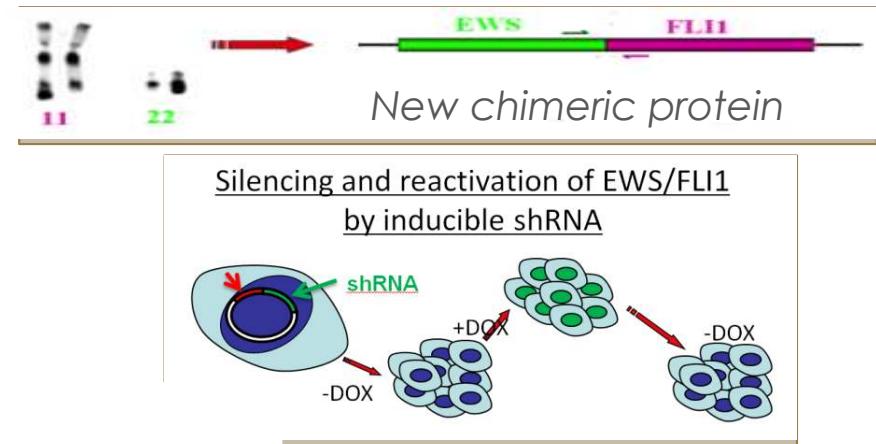
- Siegel et al, Biosystems 2006.
- Guziolowski et al, BMC Genomics 2008,
- Baumuratova et al, BMC Systems Biology, 2010,
- Guziolowski et al, IEEE TCBB, 2010
- Thiele et al, BMC Systems Biology, 2014



Integration procedure: an example

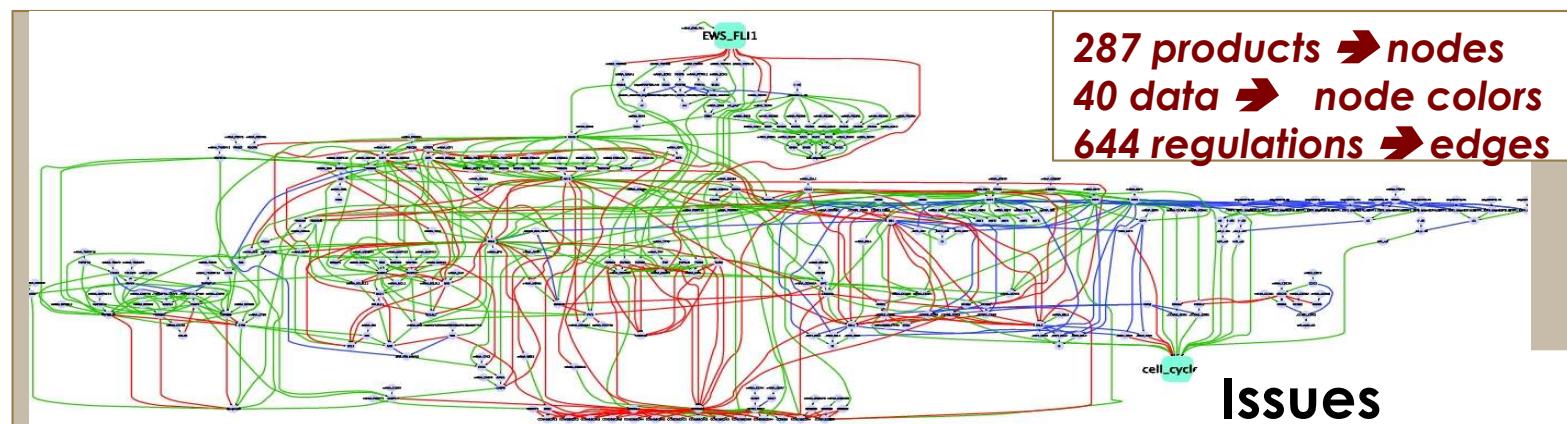
Ewing sarcoma (Curie Institute)

- Chimeric protein
- Experimental model: silencing



Available information

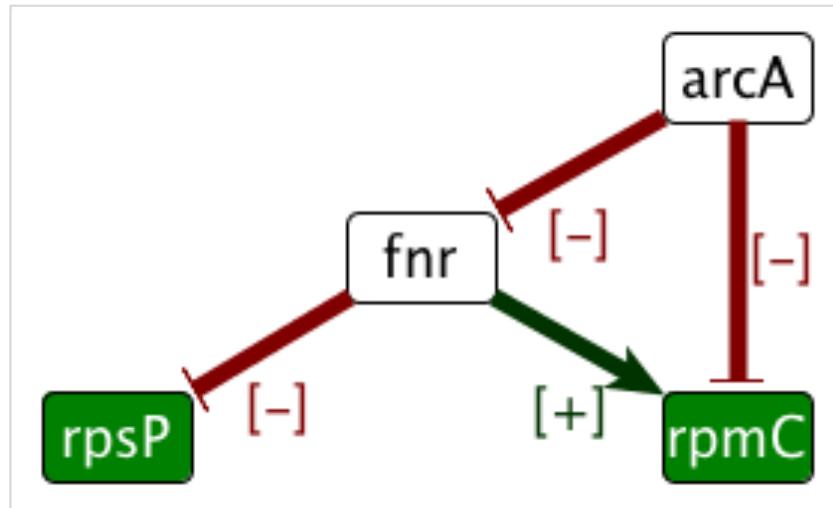
- Knowledge (regulation): large-scale network
- Measure (compounds): significant variations



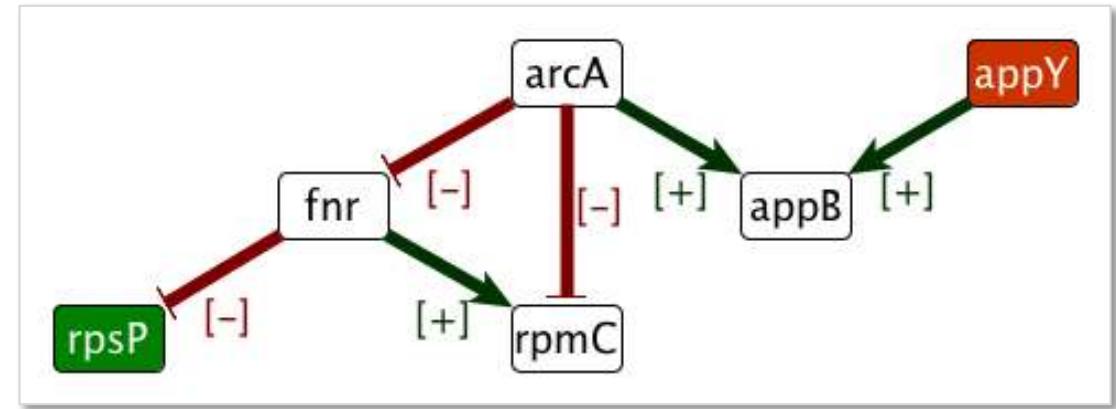
Issues

- Compatibility
- Predictions
- Key regulation pathways

(Implicit) reasoning...



Inconsistency



Partial predictions

What would you like to say ?

Problem reformulation with dynamical systems

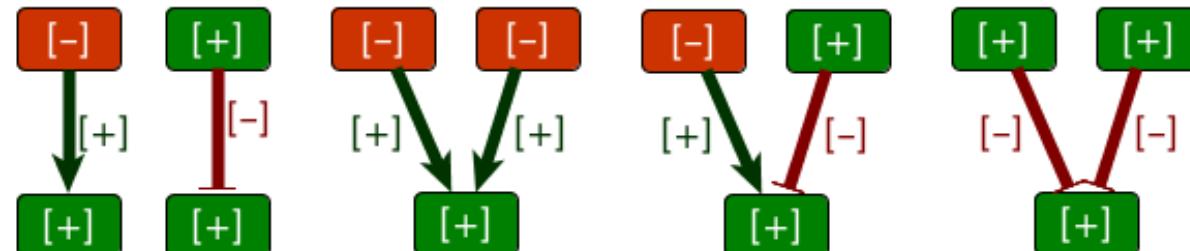
Theorem. Assume that

- Specy i autoregulates itself negatively: $\frac{\partial \mathbf{F}_{X(i)}}{\partial X(i)} < -C$, $C > 0$.
- There is no direct influence from \mathbf{P} on $X(i)$
- When i is absent, the system produces it $\mathbf{F}_{X(i)}(\{\mathbf{X}, X(i) = 0\}) > 0$
- For every predecessor $k \rightarrow i$, the sign of the action $\frac{\partial \mathbf{F}_{X(i)}}{\partial X(k)}$ is constant during the experimentation

Then the variations of the species between two steady states (for different parameters) satisfy the following relationship:

$$\text{sign}(\Delta X(i)) \simeq \sum_{k \neq i, k \rightarrow i} \text{sign} \left(\frac{\partial \mathbf{F}_{X(i)}}{\partial X(k)} \right) \times \text{sign}(\Delta X(k)).$$

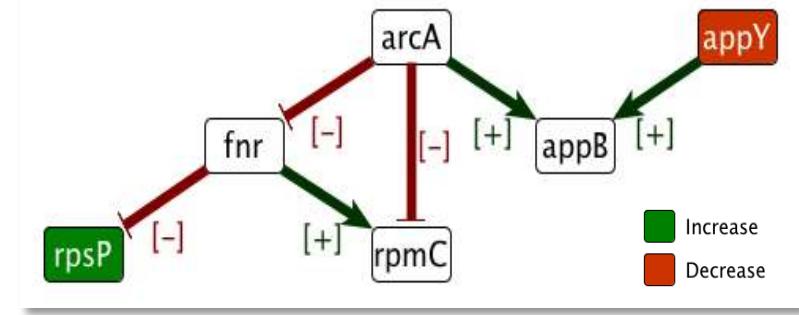
Interpretation. For each gene which does not self-induces itself, the gene expression variation must be explained by a consistent regulation from at least one predecessor.



Computational issues

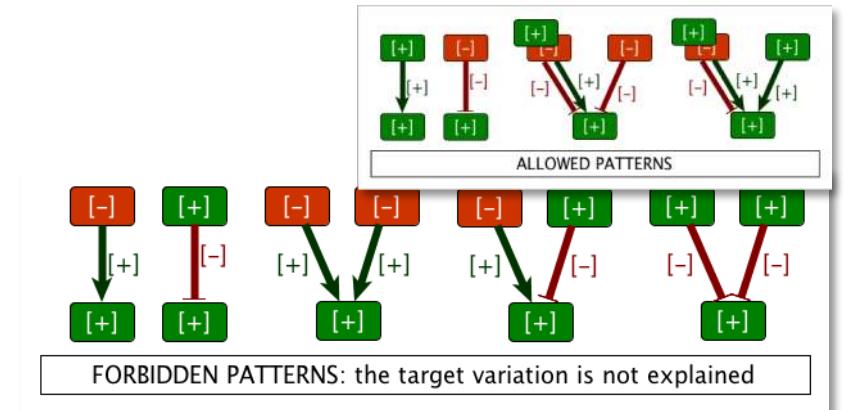
Modelling

- Interactions → oriented signed graph
 - Data → (partial) colors on nodes



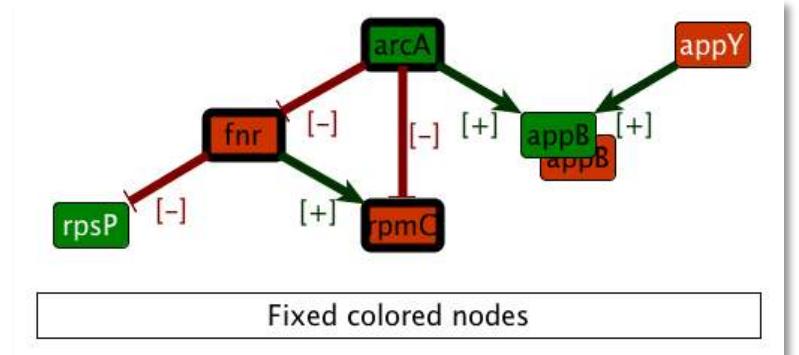
Mathematics

- Formalize forbidden patterns
 - Validity of the rules



Predicting

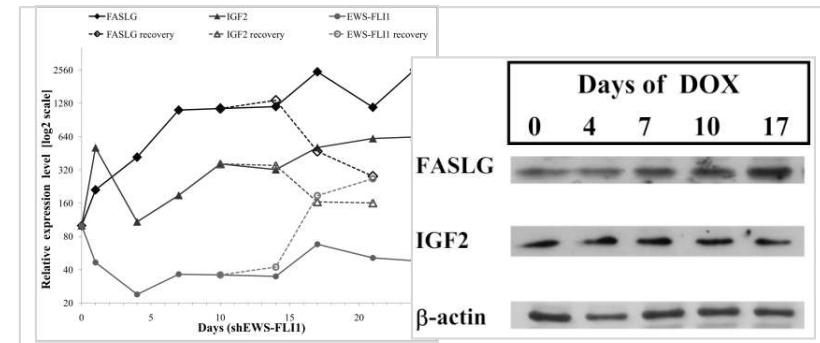
- Fill white nodes with one or two colors
 - Intersect colorations
 - Guide corrections



Example of application

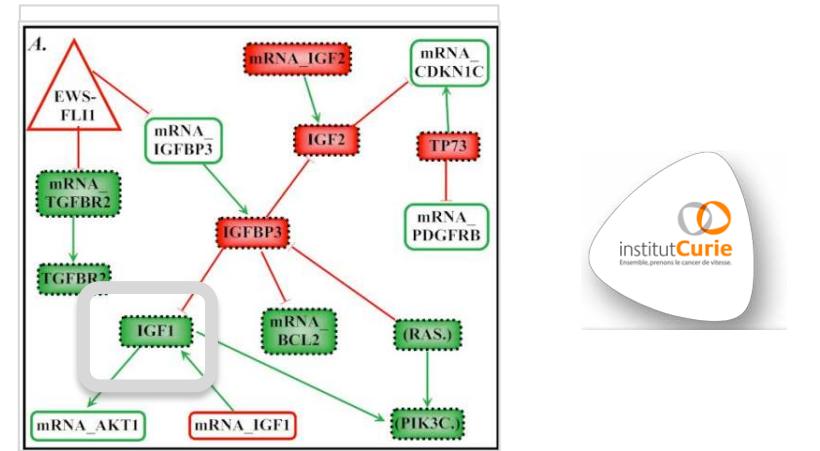
Explain and predict

- Competing effects
- Significant predictions



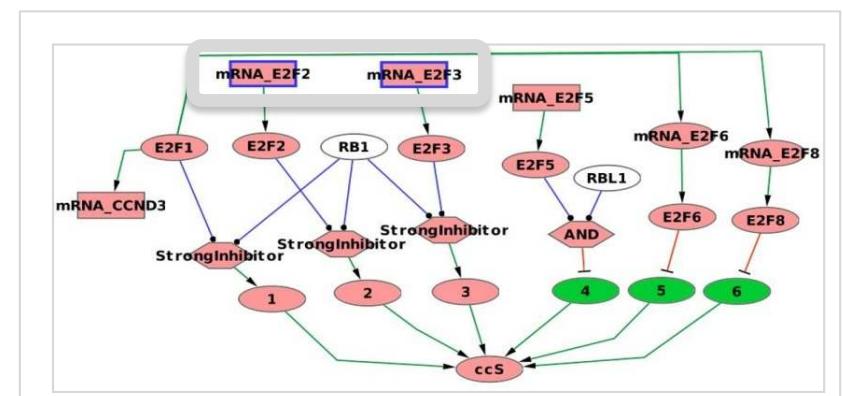
Key processes

- Incomplete IGF1-pathway



Better understanding of regulation

- Prediction of two new potential targets
- Confirmed by si-RNA



Applications

OPEN  ACCESS Freely available online

 PLOS COMPUTATIONAL BIOLOGY

Detecting and Removing Inconsistencies between Experimental Data and Signaling Network Topologies Using Integer Linear Programming on Interaction Graphs

Ioannis N. Melas^{1,3}, Regina Samaga^{2,3}, Leonidas G. Alexopoulos¹, Steffen Klamt^{2*}

1 National Technical University of Athens, Athens, Greece, **2** Max Planck Institute for Dynamics of Complex Technical Systems, Magdeburg, Germany

Thiele et al. *BMC Bioinformatics* (2015) 16:345
DOI 10.1186/s12859-015-0733-7



Open Access



METHODOLOGY ARTICLE

Extended notions of sign consistency to relate experimental data to signaling and regulatory network topologies

SCIENTIFIC REPORTS

OPEN

Logic programming reveals alteration of key transcription factors in multiple myeloma

Received: 29 November 2016

Accepted: 25 July 2017

Published online: 23 August 2017

Bertrand Miannay^{1,2}, Stéphane Minvielle^{2,3}, Olivier Roux¹, Pierre Drouin¹, Hervé Avet-Loiseau⁴, Catherine Guérin-Charbonnel^{2,5}, Wilfried Gouraud^{2,5}, Michel Attal⁶, Thierry Facon⁷, Nikhil C Munshi^{8,9}, Philippe Moreau^{2,3}, Loïc Campion^{2,5}, Florence Magrangeas^{2,3} & Carito Guziolowski¹

Klamt's group & Guziolowski's group

→ Discriminate patient responses from a large-scale interaction graph

Link with the general scheme

Describe a system by a family of abstract models

Discrete dynamical systems

- Deduce constraints for propagations

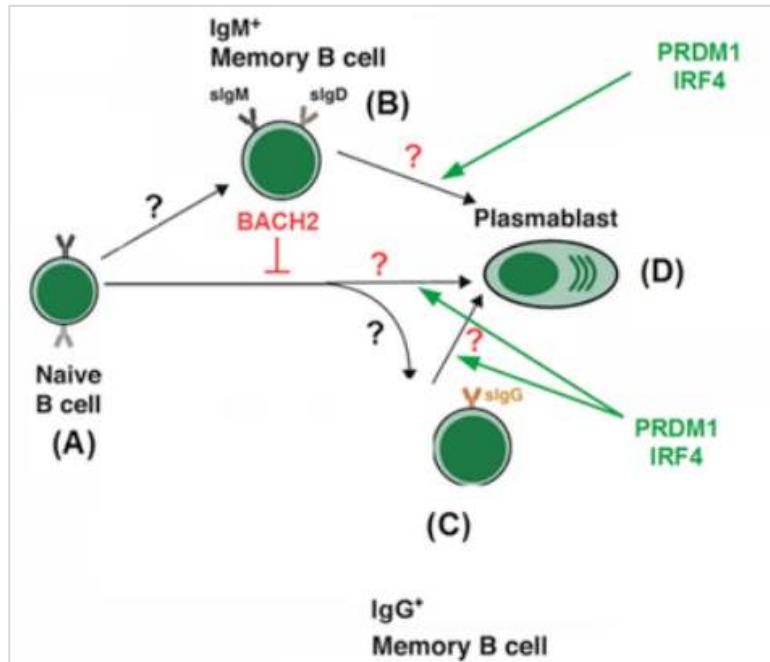
(Logical) knowledge representation

- Introduce several reasoning rules according to biological reactions.

Solving optimisation problems

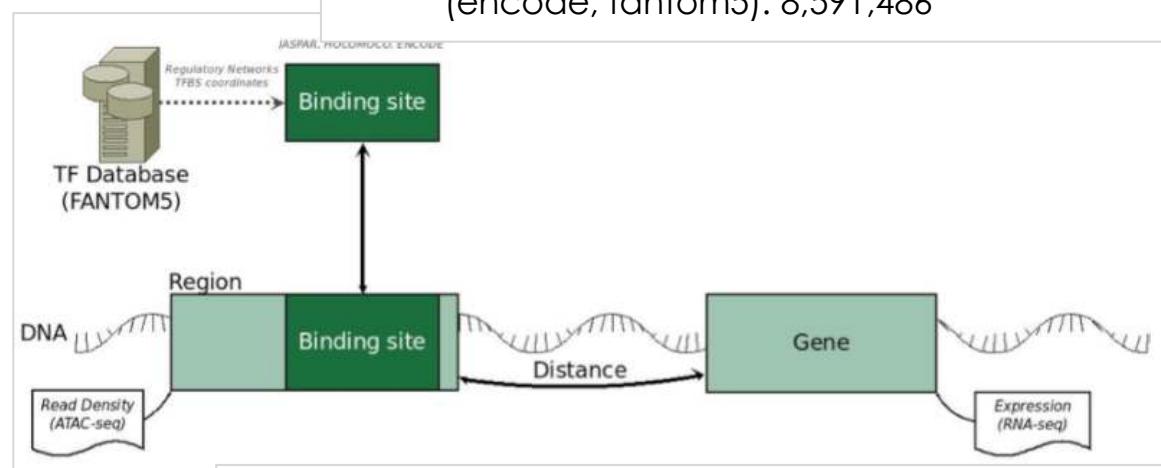
- Use relevant searching methods
- Make the union of all solutions !

Work in progress: consistency rules for epigenetics



- B-cells differentiate into 4 cell types
- Memory B cells are useful for vaccines

- **Genetics** (RNA-seq): 29,261
- **Epigenetics**
 - ATAC-seq: 35,078
 - 5hmC: 88,446
- **Background knowledge**
 - TF databases (Hocomoco, Jaspar): 593 TFBS
 - TF location and regulation network (encode, fantom5): 8,591,486



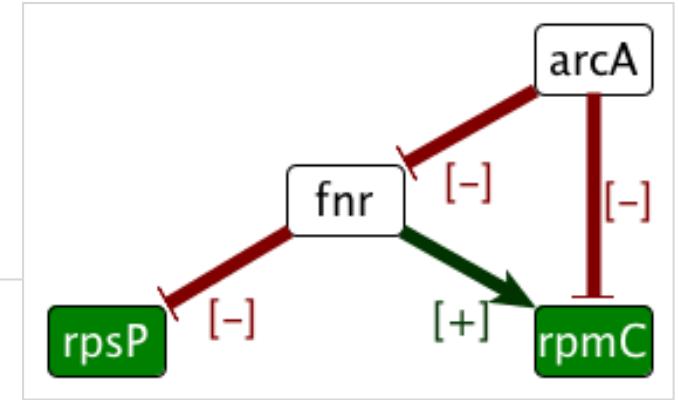
- 14 datasets
- 9,116,795 entities
- **58,140,252 relations (triples in rdf)**

Issue: identify regulatory candidates for pattern response consistently with RNA-seq and epigenetics ?

Magic behind...

```
vertex(rpsP). observedV(rpsP,-).  
vertex(rpmC). observedV(rpmC,-).  
vertex(fnr).  
vertex (arcA).  
edge(fnr,rpsP). observedE(fnr,rpsP,-).  
edge(fnr,rpmC). observedE(fnr,rpmC,+).  
edge(arcA,fnr). observedE(arcA,fnr,-).  
edge(arcA,rpmC). observedE(arcA,rpmC,-).
```

```
labelV(I,+); labelV(I,-) :- vertex(I).  
labelV(I,S) :- observedV(I,S).  
labelE(J,I,+); labelE(J,I,-) :- edge(J,I).  
labelE(J,I,S) :- observedE(J,I,S).  
  
receive(I,+) :- labelE(J,I,S), labelV(J,S).  
receive(I,-) :- labelE(J,I,S), labelV(J,T), S!=T.  
  
:- labelV(I,S), not receive(I,S).
```



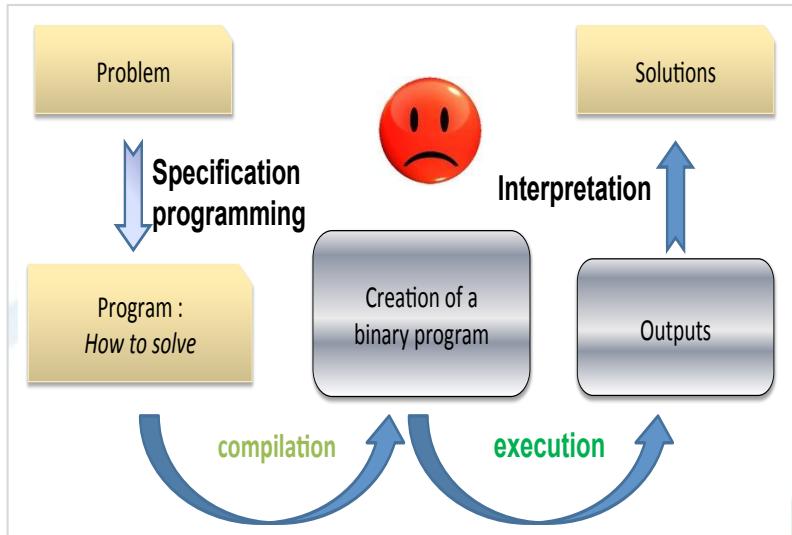
Knowledge representation



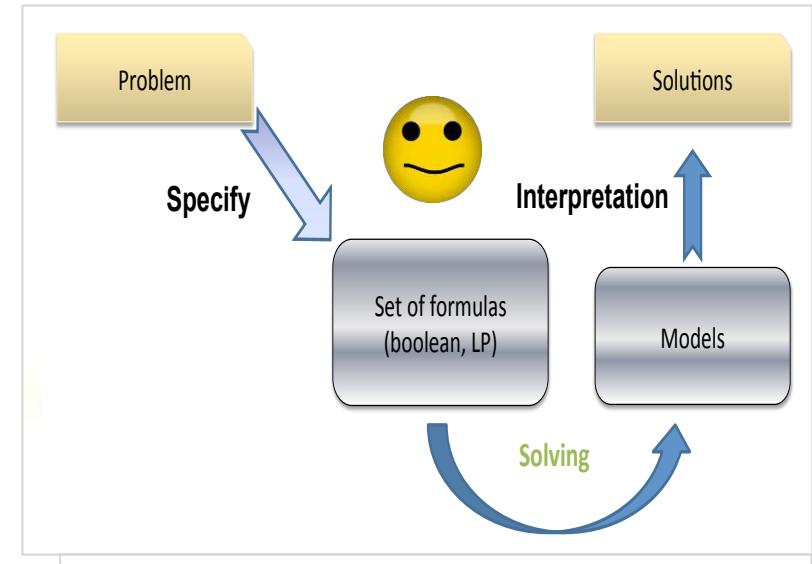
```
1{murderer(ms_Scarlet); murderer(colonel_Mustard)}1.  
1{weapon_of_crime(revolver); weapon_of_crime(candlestick)}1.  
1{place_of_crime(kitchen); place_of_crime(hall);  
    place_of_crime(dining_room)}1.  
  
crim_record(ms_Scarlet,7). crim_record(colonel_Mustard,4).  
  
weapon_of_crime(candlestick).  
:- place_of_crime(kitchen).  
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard), not  
                            weapon_of_crime(revolver).  
  
sol(X,Y,Z) :- murderer(X), weapon_of_crime(Y), place_of_crime(Z).  
#maximize{W , sol : sol(X,Y,Z) , crim_record(X,W) , murdered(W)}.  
#show sol/3.
```

Solving combinatorial problems

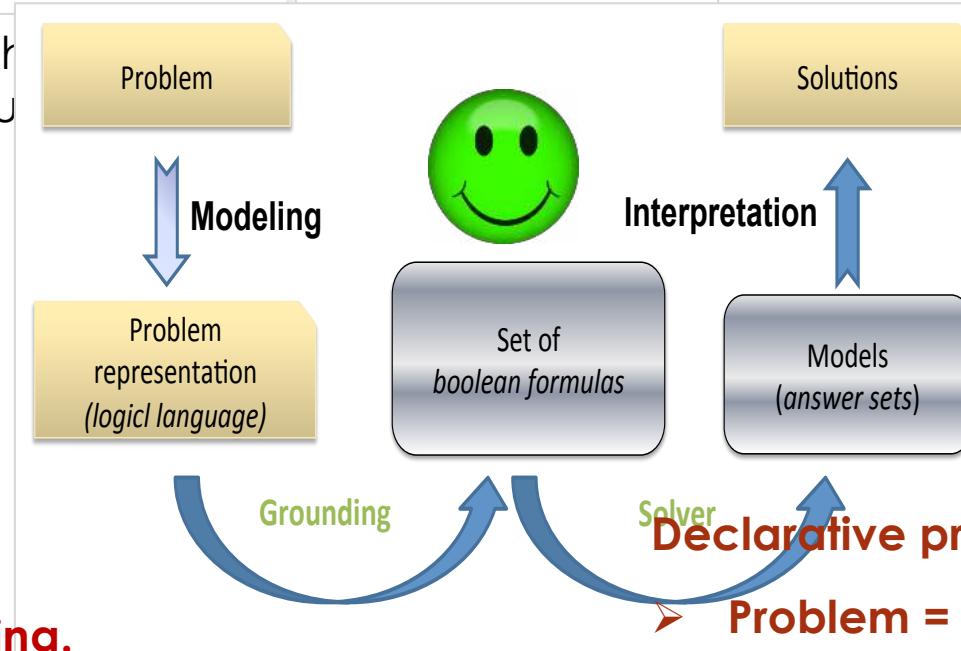
8



Write a program which
how the problem shou



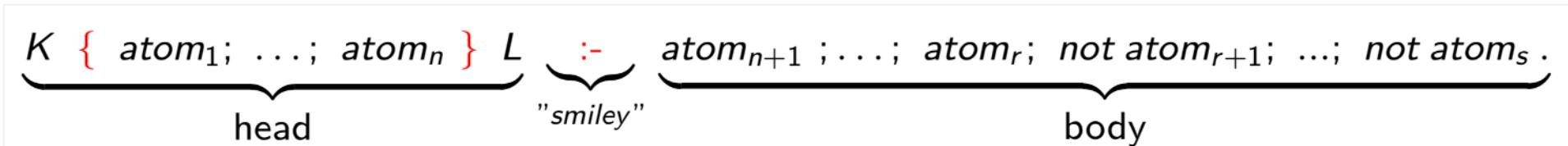
Write (boolean, linear)
constraints (SAT, ILP,...)



Answer set programming.
Describe what you want to solve

- **Declarative programming**
- **Problem = axioms & rules**
- **No need of algorithm**

ASP logical rules : declarative programming



If all terms on the **right side are true,
then at least K and at most L terms are true
 on the **left side**.**

If nothing on the left side,
then always false.

If nothing on the right side,
then always true.

`; - K{atom1.. atomN}L`

K{atom1, ..., atomN}L.

Optimisation rule

#maximize{w,atom(x) : condition(x),w}.

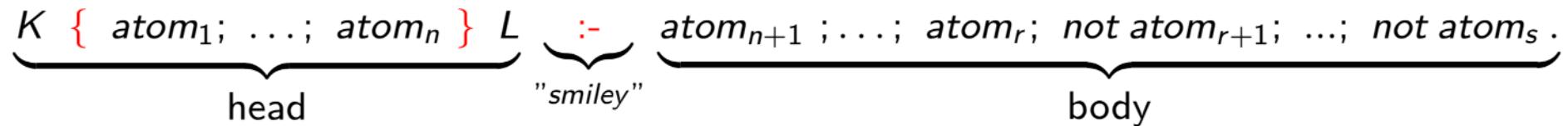
High-level model language

- Propositional logics
 - Model for negation

Highly performant solving technics

- SAT-based and deductive-DB techniques
 - Decidable: no infinite loop

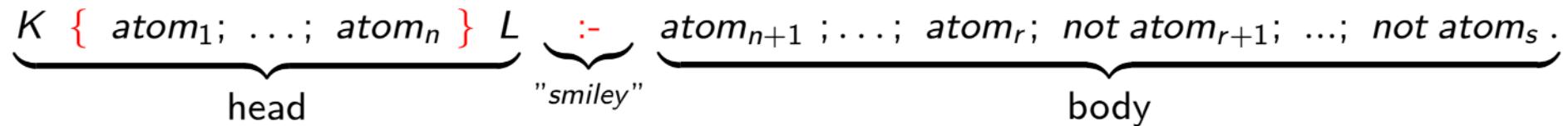
ASP logical rules



```
1{murderer(ms_Scarlet); murderer(colonel_Mustard)}1.  
1{weapon_of_crime(revolver); weapon_of_crime(candlestick)}1.  
1{place_of_crime(kitchen); place_of_crime(hall);  
    place_of_crime(dining_room)}1.  
  
crim_record(ms_Scarlet,7). crim_record(colonel_Mustard,4).  
  
weapon_of_crime(candlestick).  
:- place_of_crime(kitchen).  
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard), not  
                        weapon_of_crime(revolver).  
  
sol(X,Y,Z) :- murderer(X), weapon_of_crime(Y), place_of_crime(Z).  
  
#show sol/3.
```

How many solutions ?

ASP logical rules



```
1{murderer(ms_Scarlet); murderer(colonel_Mustard)}1.
```

**Declare what
you know**

```
1{weapon_of_crime(revolver); weapon_of_crime(candlestick)}1.
```

```
1{place_of_crime(kitchen); place_of_crime(hall);
```

```
place_of_crime(dining_room)}1.
```

```
crim_record(ms_Scarlet,7). crim_record(colonel_Mustard,4).
```

```
weapon_of_crime(candlestick).
```

**What you have
deduced up to
know**

```
:- place_of_crime(kitchen).
```

```
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard), not
```

```
weapon_of_crime(revolver).
```

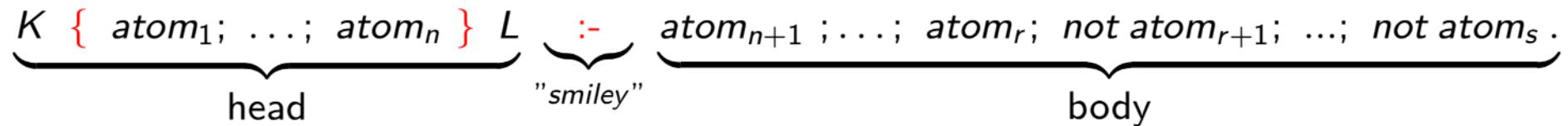
```
sol(X,Y,Z) :- murderer(X), weapon_of_crime(Y), place_of_crime(Z).
```

What look for

```
#show sol/3.
```

How many solutions ?

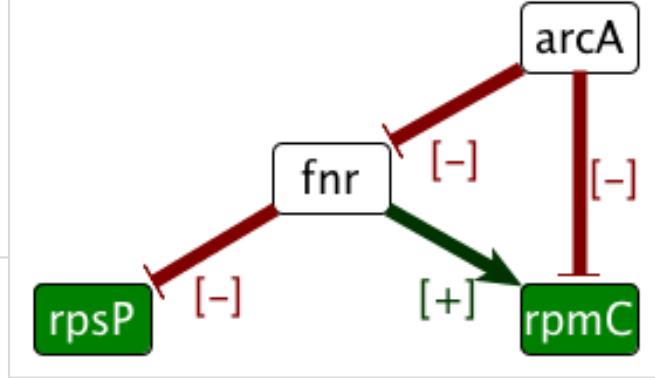
ASP logical rules



```
1{murderer(ms_Scarlet); murderer(colonel_Mustard)}1.  
1{weapon_of_crime(revolver); weapon_of_crime(candlestick)}1.  
1{place_of_crime(kitchen); place_of_crime(hall);  
    place_of_crime(dining_room)}1.  
  
crim_record(ms_Scarlet,7). crim_record(colonel_Mustard,4).  
  
weapon_of_crime(candlestick).  
:- place_of_crime(kitchen).  
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard), not  
                           weapon_of_crime(revolver).  
  
sol(X,Y,Z) :- murderer(X), weapon_of_crime(Y), place_of_crime(Z).  
#maximize{W , sol : sol(X,Y,Z) , crim_record(X,W) , murdered(W)}  
#show sol/3.
```

Introduce optimization rules

Magic behind...



```
vertex(rpsP). observedV(rpsP,-).  
vertex(rpmC). observedV(rpmC,-).  
vertex(fnr).  
vertex (arcA).  
edge(fnr,rpsP). observedE(fnr,rpsP,-).  
edge(fnr,rpmC). observedE(fnr,rpmC,+).  
edge(arcA,fnr). observedE(arcA,fnr,-).  
edge(arcA,rpmC). observedE(arcA,rpmC,-).
```

(1) Declare nodes, edges and signs

```
1{labelV(I,+); labelV(I,-)}1 :- vertex(I).  
labelV(I,S) :- observedV(I,S).  
1{labelE(J,I,+); labelE(J,I,-)}1 :- edge(J,I).  
labelE(J,I,S) :- observedE(J,I,S).
```

(2) Associate a predicted sign to each node and edge

```
receive(I,+) :- labelE(J,I,S), labelV(J,S). (3) Propagate information  
receive(I,-) :- labelE(J,I,S), labelV(J,T), S!=T.
```

```
:- labelV(I,S), not receive(I,S).
```

(4) Ensure that propagation is consistent with prediction

(....) Add optimization predicate to repair the network

Link with systems biology ?

Integrative/systems biology is a very relevant field to challenge ASP technologies

- Repair large-scale interaction graph with **branch and bound** solving heuristics (KR 2010)
- Scale metabolic network completion problem with **unsatisfiable core** solving strategy (LPNMR 2013)
- Design experiments with **incremental solving** (Frontiers 2015)
- Implement and benchmark **constraints propagators** (TPLP 2018)

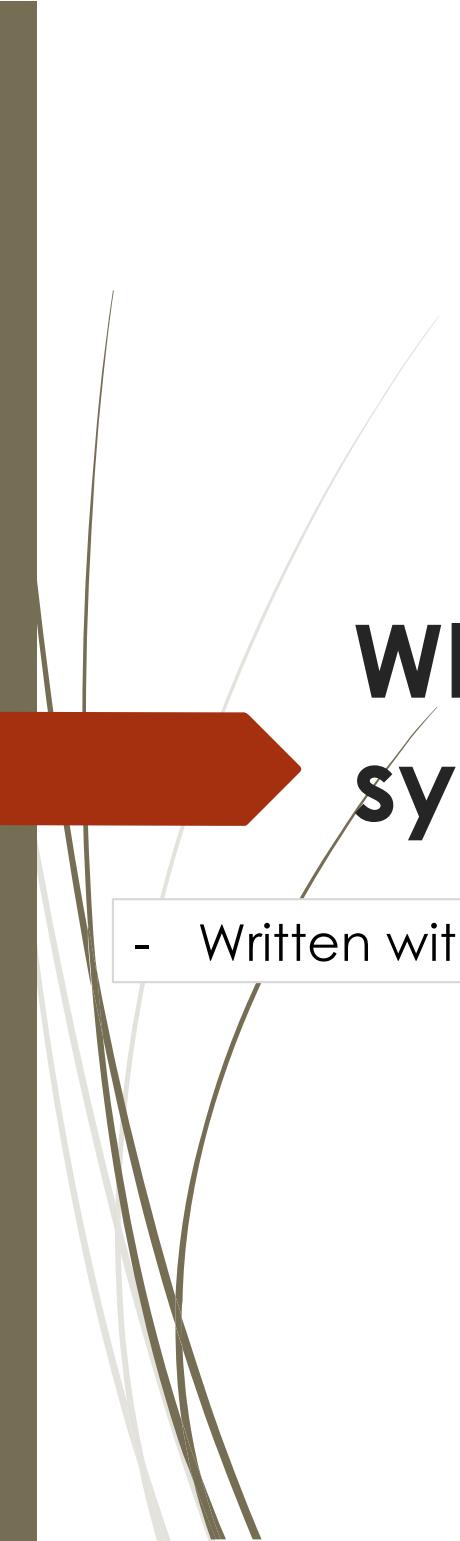
Linear constraints atoms

$$\sum\{a_1*x_1; \dots; a_l*x_l\} \leftarrow k$$

Problem statement & modelling



Solving heuristics & problem reformulation



What is ASP: language syntax and principles

- Written with the help of J. Nicolas, INRIA Rennes

Description rapide

Règles disjonctives

$$\frac{K \{ atom_1; \dots; atom_n \} L}{\text{tête}} \quad :- \quad \frac{atom_{n+1}; \dots; atom_r; \text{not } atom_{r+1}; \dots; \text{not } atom_s.}{\text{"smiley" corps}}$$
$$\frac{K \{ atom_1; \dots; atom_n \} L}{\text{head}} \quad :- \quad \frac{atom_{n+1}; \dots; atom_r; \text{not } atom_{r+1}; \dots; \text{not } atom_s.}{\text{"smiley" body}}$$

- $fact_1, \dots, fact_n$ sont des atomes
- Règle de déduction

Si tous les faits apparaissant dans le corps sont vrais,
alors la tête contient entre K et L faits qui sont vérifiés.

- Contrainte d'intégrité. S'il n'y a pas de tête: le corps est *toujours faux*
 $:- fact_0.$
- Faits vrais. S'il n'y a pas de corps, la tête est *toujours vraie*
 $fact_0.$

Les Ensembles-réponses sont tous les modèles valides

- Ce sont des ensembles d'atomes qui vérifient toutes les règles.
- Tout atome d'un modèle valide apparaît dans la tête d'au moins une règle.

Who killed Mr Boddy ?

PROGRAM

```
1{murderer(ms_Scarlet);murderer(colonel_Mustard)}1.  
1{weapon_of_crime(revolver);weapon_of_crime(candlestick)}1.  
1{place_of_crime(kitchen);place_of_crime(hall);place_of_crime(dining-room)}1.  
  
:- place_of_crime(kitchen).  
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard);  
                           not weapon_of_crime(revolver).  
weapon_of_crime(candlestick).  
  
#show murderer/1.  
#show place_of_crime/1.  
#show weapon_of_crime/1.
```

ANSWER SETS? Exercice

Who killed Mr Boddy ?

PROGRAM

```
% Specify that there is only one murder
1{murderer(ms_Scarlet);murderer(colonel_Mustard)}1.
1{weapon_of_crime(revolver);weapon_of_crime(candlestick)}1.
1{place_of_crime(kitchen);place_of_crime(hall);place_of_crime(dining-room)}1.

% Declare what you can deduce from your cards
:- place_of_crime(kitchen).
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard);
                           not weapon_of_crime(revolver).

weapon_of_crime(candlestick).

% Enumerate the solutions
#show murderer/1.
#show place_of_crime/1.
#show weapon_of_crime/1.
```

ANSWER SETS? Exercise

Who killed Mr Boddy ?

PROGRAM

```
% Specify that there is only one murder
1{murderer(ms_Scarlet);murderer(colonel_Mustard)}1.
1{weapon_of_crime(revolver);weapon_of_crime(candlestick)}1.
1{place_of_crime(kitchen);place_of_crime(hall);place_of_crime(dining-room)}1.

% Declare what you can deduce from your cards
:- place_of_crime(kitchen).
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard);
                           not weapon_of_crime(revolver).

weapon_of_crime(candlestick).

% Enumerate the solutions
#show murderer/1.
#show place_of_crime/1.
#show weapon_of_crime/1.
```

ANSWER SETS? Exercice

Solving...

Answer: 1

weapon_of_crime(candlestick) murderer(colonel_Mustard) place_of_crime(hall)

Answer: 2

weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) place_of_crime(dining_room)

Answer: 3

weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) place_of_crime(hall)

SATISFIABLE

ASP: Principe généraux à retenir

Approche déclarative pour la résolution de problèmes combinatoires de complexité NP
"What instead of How?"

APPROCHE DÉCLARATIVE

Modélisation du problème à résoudre sous formes d'axiomes et de contraintes exprimées dans un langage logique.

POURQUOI CE NOM ?

Les modèles logiques solutions de l'ensemble de formules, les ensembles réponses, sont les résultats du programme.

PRINCIPE

Des solveurs associés effectuent la recherche d'une, de plusieurs, ou de l'ensemble des solutions.

Un peu plus précisément

Langage de modélisation à haut-niveau

expressivité: $\text{ASP} \simeq \text{Prolog}$

- LOGIQUE PROPOSITIONNELLE

→ *On ne peut travailler que sur un ensemble fini d'atomes.*

- NÉGATION : formalisme élégant (monde clos).

→ *Un prédicat est faux tant qu'aucune indication ne permet de dire qu'il est vrai.*

Capacité de résolution de problèmes très élevée

$\text{ASP} \simeq \text{SAT}, \text{ILP}$

- DÉCIDABLE techniques de résolution SAT & BDD déductives

→ *Pas de réécriture de programmes*

→ L'ordre des clauses n'a pas d'impact

→ **PAS DE BOUCLE INFINIE** dans la résolution

- OPTIMISATION, raisonnement flexible (préférences), solveurs hybrides.

Une spécificité très utile en biologie moléculaire et bioinformatique

Différents modes de raisonnements

Déduire différents types d'information biologique

- **ENUMÉRATION** des solutions à un problème (`./clingo cluedo.lp -n 0`)

???

- **INTERSECTION** (cautious reasoning) des atomes présents dans toutes les solutions (`./clingo cluedo.lp --enum-mode=cautious`)

???

- **UNION** (brave reasoning) des atomes présents dans toutes les solutions (`./clingo cluedo.lp --enum-mode;brave`)

???

Une spécificité très utile en biologie moléculaire et bioinformatique

Différents modes de raisonnements

Déduire différents types d'information biologique

- **ENUMÉRATION** des solutions à un problème (`./clingo cluedo.lp -n 0`)
→ Variabilité et taille de l'espace des modèles possibles
- **INTERSECTION** (cautious reasoning) des atomes présents dans toutes les solutions
(`./clingo cluedo.lp --enum-mode=cautious`)
→ Déductions robustes des données et connaissances
- **UNION** (brave reasoning) des atomes présents dans toutes les solutions
(`./clingo cluedo.lp --enum-mode;brave`)
→ Espace des déductions possibles

Syntaxe: Termes

CONSTANTE : entier, mot de {a-z, A-Z, 0-9, _ }*

→ débute par une **MINUSCULE**. porquerolles jean-Paul_Comet

VARIABLE : mot de {a-z, A-Z, 0-9, _ }*

→ débute par une **MAJUSCULE**. Lieu Organisateur

FONCTION

- de la forme *constante(terme, ..., terme)*
- inclut les opérateurs : a+b
- inclut la notation de liste. L=[a,b,c]=[a|U], U =[b,c]

Question: Cout(Repas(Participants,Jour),nuits(participants,jour))*5 est-il valide ?

Réponse: cout(repas(Participants,Jour),nuits(Participants,Jour))*5

LITTERAL

- Négation not q
- Calculs X<Y U!=V X+Y<5

Syntaxe: Termes

CONDITION

TailleMin { *atome1 : domaine_validite1 ; atome2 : domaine_validite2* } *TailleMax*

- On construit l'ensemble des atomes1 et atomes 2 qui vérifient toutes les conditions de validité.
- On isole tous les sous-ensembles de taille qui contiennent entre *TailleMin* et *TailleMax* atomes valides.

25{chambreSimple(X):particip(X) ; chambreDouble(Y,Z):particip(Y),particip(Z)}30

→ Sous-ensembles de 25 à 30 chambres simples ou doubles qui hébergent des participants.

5 { chambreSimple(X) : participant(X), dureeSejour(X)=DureeMax } 8

→ Sous-ensembles de 5 à 8 chambres simples qui hébergent des participants dont la durée du séjour est égale à la constante DureeMax.

Exemple

Variables

% Declare what you are playing with

```
place(kitchen; hall; diningroom).  
weapon(revolver; candlestick).  
character(colonel_Mustard;ms_Scarlet).
```

% Specify that there is only one murderer

```
1{murderer(X) : character(X)}1.
```

```
1{weapon_of_crime(X) : weapon(X)}1.
```

```
1{place_of_crime(X) : place(X)}1.
```

Exemple

Variables

% Declare what you are playing with

```
place(kitchen; hall; diningroom).  
weapon(revolver; candlestick).  
character(colonel_Mustard;ms_Scarlet).
```

% Specify that there is only one murder

```
1{murderer(X):character(X)}1.
```

→ Le grounder (gringo cluedo.lp -t) va instancier cette clause en
1{murderer(ms_Scarlet) ; murderer(colonel_Mustard)}1.

```
1{weapon_of_crime(X):weapon(X)}1.
```

→ grounding: 1{weapon_of_crime(revolver) ;
weapon_of_crime(candlestick)}1.

```
1{place_of_crime(X):place(X)}1.
```

→ grounding:

```
1{place_of_crime(kitchen);place_of_crime(hall);place_of_crime(dining-room)}1.
```

Syntaxe: Termes

1{bouchanourrir~~s~~(X):perso(X)}2

???????

2{r(U):q(U)=U ; s(V):t(V)=2}

???????

Syntaxe: Termes

$1\{bouchanourrirs(X) : perso(X)\}2$

→ sous-ensemble de taille 1 à 2 de l'ensemble des atomes *bouchanourrirs(X)* qui sont vrais, où *X* est une variable dans le domaine défini par le prédicat *perso*.

$2\{r(U) : q(U)=U \ ; \ s(V) : t(V)=2\}$

Syntaxe: Termes

$1\{bouchanourrirs(X) : perso(X)\}2$

→ sous-ensemble de taille 1 à 2 de l'ensemble des atomes $bouchanourrirs(X)$ qui sont vrais, où X est une variable dans le domaine défini par le prédicat $perso$.

Sans indication supplémentaire sur les prédicats $bouchanourrirs$ et $perso$, ce terme est strictement équivalent à

$1\{r(X) : q(X)\}2$

$2\{r(U) : q(U) = U \ ; \ s(V) : t(V) = 2\}$

→ Sous-ensemble de taille au moins 2 de l'ensemble composé

- des $r(U)$ vrais pour lesquels U est tel que $q(U) = U$,
- ET de l'ensemble des $s(V)$ vrais pour lesquels V est tel que $t(V) = 2$.

Syntaxe: Clauses

FAITS

$p(2, a).$

$\rightarrow p(2, a)$ est vrai.

Syntaxe: Clauses

FAITS $p(2, a)$.

→ $p(2, a)$ est vrai.

RÈGLE $q(X) \leftarrow p(X, Y) ; q(Y)$.

→ Si $p(X, Y)$ est vrai et $q(Y)$ est vrai, alors $q(X)$ est vrai aussi.

Syntaxe: Clauses

FAITS $p(2, a)$.

→ $p(2, a)$ est vrai.

RÈGLE $q(X) \leftarrow p(X, Y) ; q(Y)$.

→ Si $p(X, Y)$ est vrai et $q(Y)$ est vrai, alors $q(X)$ est vrai aussi.

CONTRAINTE $\leftarrow q(2)$.

→ $q(2)$ est faux.

$\leftarrow p(X) ; q(X)$.

→ Le prédicat " $p(X)$ et $q(X)$ " est faux.

Syntaxe: Clauses

FAITS $p(2, a)$.

→ $p(2, a)$ est vrai.

RÈGLE $q(X) \leftarrow p(X, Y) ; q(Y)$.

→ Si $p(X, Y)$ est vrai et $q(Y)$ est vrai, alors $q(X)$ est vrai aussi.

CONTRAINTE $\leftarrow q(2)$.

→ $q(2)$ est faux.

$\leftarrow p(X) ; q(X)$.

→ Le prédicat " $p(X)$ et $q(X)$ " est faux.

Exercice

Question : que veut dire ?

```
:- {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)} M ; domaineValidite(M).
```

Exercice

Question : que veut dire ?

```
:- {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)} M ; domaineValidite(M).
```

- **Il est faux d'avoir :**

si M qui vérifie le prédicat `domaineValidite`,
il existe un ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,
où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`.

Exercice

Question : que veut dire ?

```
:- {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)} M ; domaineValidite(M).
```

- **Il est faux d'avoir :**

si M qui vérifie le prédicat `domaineValidite`,
il existe un ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,
où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`.

- **Autre formulation:**

Pour tout M qui vérifie `domaineValidite`,
le prédicat `proprieteLambda(U+1)` est vrai au moins $M + 1$ fois
lorsqu'on parcours les U qui vérifient `conditionQuelconque`.

Exercice

Question : que veut dire ?

```
:- {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)} M ; domaineValidite(M).
```

- **Il est faux d'avoir :**

si M qui vérifie le prédicat `domaineValidite`,
il existe un ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,
où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`.

- **Autre formulation:**

Pour tout M qui vérifie `domaineValidite`,
le prédicat `proprieteLambda(U+1)` est vrai au moins $M + 1$ fois
lorsqu'on parcours les U qui vérifient `conditionQuelconque`.

- **Encore une autre formulation:**

Pour tout M qui vérifie `domaineValidite`,
il y a au moins $M + 1$ valeurs de U qui vérifie `conditionQuelconque` et qui sont
telles que `proprieteLambda(U+1)` est vraie.

Exercice

Question : que veut dire ?

```
:- {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)} M ; domaineValidite(M).
```

- **Il est faux d'avoir :**

si M qui vérifie le prédicat `domaineValidite`,
il existe un ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,
où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`.

- **Autre formulation:**

Pour tout M qui vérifie `domaineValidite`,
le prédicat `proprieteLambda(U+1)` est vrai au moins $M + 1$ fois
lorsqu'on parcours les U qui vérifient `conditionQuelconque`.

- **Encore une autre formulation:**

Pour tout M qui vérifie `domaineValidite`,
il y a au moins $M + 1$ valeurs de U qui vérifie `conditionQuelconque` et qui sont
telles que `proprieteLambda(U+1)` est vraie.

Nouvelle question : que veut dire ?

```
:- {r(U+1):q(U)}M ; p(M).
```

Exercice 2

Question : que veut dire ?

```
:‐ not {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)}M ; domaineValidite(M).
```

Exercice 2

Question : que veut dire ?

```
:‐ not {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)}M ; domaineValidite(M).
```

- Il est faux d'avoir :

si M vérifie le prédicat `domaineValidite`,

il n'existe pas d'ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,

où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`,

Exercice 2

Question : que veut dire ?

```
:‐ not {proprieteLambda(U+1):conditionQuelconque(U)}M ; domaineValidite(M).
```

- **Il est faux d'avoir :**

si M vérifie le prédicat `domaineValidite`,

il n'existe pas d'ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,

où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`,

- **Autre formulation:**

si M vérifie `domaineValidite`,

le prédicat `proprieteLambda(U+1)` est vrai au plus M fois

lorsqu'on parcours les U qui vérifient `conditionQuelconque`.

Exercice 2

Question : que veut dire ?

```
: - not {proprieteLambda(U+1) : conditionQuelconque(U)}M ; domaineValidite(M).
```

- **Il est faux d'avoir :**

si M vérifie le prédicat `domaineValidite`,

il n'existe pas d'ensemble contenant au plus M atomes vrais de la forme
`proprieteLambda(U+1)`,

où U vérifie le prédicat `conditionQuelconque`,

- **Autre formulation:**

si M vérifie `domaineValidite`,

le prédicat `proprieteLambda(U+1)` est vrai au plus M fois

lorsqu'on parcours les U qui vérifient `conditionQuelconque`.

- **Encore une autre formulation:**

Pour tout M qui vérifie `domaineValidite`,

il y a au plus M valeurs de U qui vérifie `conditionQuelconque` et qui sont telles que `proprieteLambda(U+1)` est vraie.

Exemple optimisation

```
place(kitchen; hall; diningroom).
weapon(revolver; candlestick).
character(colonel_Mustard;ms_Scarlet).
1{murderer(X):character(X)}1.
1{weapon_of_crime(X):weapon(X)}1.
1{place_of_crime(X):place(X)}1.
:- place_of_crime(kitchen).
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard) ;
                           not weapon_of_crime(revolver).
weapon_of_crime(candlestick).

sol(X,Y,Z) :- murderer(X) ; weapon_of_crime(Y) ; place_of_crime(Z).
criminal_record(colonel_Mustard,20). criminal_record(ms_Scarlet,18).
number_previous_crime(hall,8). number_previous_crime(dining_room,6).
number_previous_crime(kitchen,2).

#show sol/3. #show murderer/1. #show place_of_crime/1. #show weapon_of_crime/1.
```

Exemple optimisation

```
place(kitchen; hall; diningroom).  
weapon(revolver; candlestick).  
character(colonel_Mustard;ms_Scarlet).  
1{murderer(X):character(X)}1.  
1{weapon_of_crime(X):weapon(X)}1.  
1{place_of_crime(X):place(X)}1.  
:- place_of_crime(kitchen).  
place_of_crime(hall) :- murderer(colonel_Mustard) ;  
not weapon_of_crime(revolver).  
weapon_of_crime(candlestick).  
  
sol(X,Y,Z) :- murderer(X) ; weapon_of_crime(Y) ; place_of_crime(Z).  
criminal_record(colonel_Mustard,20). criminal_record(ms_Scarlet,18).  
number_previous_crime(hall,8). number_previous_crime(dining_room,6).  
number_previous_crime(kitchen,2).
```

```
#show sol/3. #show murderer/1. #show place_of_crime/1. #show weapon_of_crime/1.
```

```
Answer: 1  
weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) place_of_crime(dining_room)  
sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room)  
Answer: 2  
weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(ms_Scarlet)  
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall)  
Answer: 3  
weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(colonel_Mustard)  
sol(colonel_Mustard,candlestick,hall)
```

Question: écrire une règle qui permet de caractériser les solutions de poids minimal?

Synthaxe

```
#minimize{W , sol :  sol(X,Y,Z) , criminal_record(X,W) ,
          character(X) , place(Z) , weapon(Y)}.

("./clingo cluedo.lp --opt-mode=optN)

Answer: 1
weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall)
murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall)
Optimization: 3
Answer: 2
weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room)
place_of_crime(dining_room)
Optimization: 3
OPTIMUM FOUND
```

Syntaxe: Clauses pour l'optimisation

```
#minimize { N , ensembleProjete: ensembleProjete(X,Y,Z) , DomaineValidite(X),  
           DomaineValidite(Y), DomaineValidite(Z), poids(X,Y,Z,N) }.
```

On construit l'ensemble qui instancie tous les atomes `ensembleProjete(X,Y,Z)` où les variables sont définies par leurs domaines de validité.

Pour chaque solution du programme, on filtre cet ensemble avec les atomes appartenant à la solution.

Chaque ensemble d'atomes instancié `ensembleProjete(x,y,z)` pondéré par `N` déterminé par le prédictat `poids(x,y,z,N)`.

Les sorties de l'optimisation sont les solutions de poids total (somme) minimal

Syntaxe: Clauses pour l'optimisation

```
#minimize { N , ensembleProjete: ensembleProjete(X,Y,Z) , DomaineValidite(X) ,
           DomaineValidite(Y) , DomaineValidite(Z) , poids(X,Y,Z,N) }.

minimize { W , sol : sol(X,Y,Z),criminal_record(X,W),character(X),place(Z),weapon(Y),
           T, place : place(Z), place_of_crime(Z), number_previous_crime(Z,T)}.
```

On construit l'ensemble qui instancie tous les atomes `ensembleProjete(X,Y,Z)` où les variables sont définies par leurs domaines de validité.

Pour chaque solution du programme, on filtre cet ensemble avec les atomes appartenant à la solution.

Chaque ensemble d'atomes instancié `ensembleProjete(x,y,z)` pondéré par `N` déterminé par le prédictat `poids(x,y,z,N)`.

Les sorties de l'optimisation sont les solutions de poids total (somme) minimal

Syntaxe: Clauses pour l'optimisation

```
#minimize { N , ensembleProjete: ensembleProjete(X,Y,Z) , DomaineValidite(X) ,
           DomaineValidite(Y) , DomaineValidite(Z) , poids(X,Y,Z,N) }.

minimize { W , sol : sol(X,Y,Z),criminal_record(X,W),character(X),place(Z),weapon(Y)
           T, place : place(Z), place_of_crime(Z), number_previous_crime(Z,T)}.
```

On construit l'ensemble qui instancie tous les atomes `ensembleProjete(X,Y,Z)` où les variables sont définies par leurs domaines de validité.

```
{ sol(ms_Scarlet,revolver,kitchen) ,sol(ms_Scarlet,candlestick,hall), sol(ms_Scarlet,revolver,hall), sol(colonel
Mustard,revolver,dining_room) , .... , place(hall), place(dining_room), place(kitchen) }
```

Pour chaque solution du programme, on filtre cet ensemble avec les atomes appartenant à la solution.

Chaque ensemble d'atomes instancié `ensembleProjete(x,y,z)` pondéré par `N` déterminé par le prédictat `poids(x,y,z,N)`.

Les sorties de l'optimisation sont les solutions de poids total (somme) minimal

Syntaxe: Clauses pour l'optimisation

```
#minimize { N , ensembleProjete: ensembleProjete(X,Y,Z) , DomaineValidite(X) ,
           DomaineValidite(Y) , DomaineValidite(Z) , poids(X,Y,Z,N) }.

minimize { W , sol : sol(X,Y,Z),criminal_record(X,W),character(X),place(Z),weapon(Y)
           T, place : place(Z), place_of_crime(Z), number_previous_crime(Z,T)}.
```

On construit l'ensemble qui instancie tous les atomes `ensembleProjete(X,Y,Z)` où les variables sont définies par leurs domaines de validité.

```
{ sol(ms_Scarlet,revolver,kitchen) ,sol(ms_Scarlet,candlestick,hall), sol(ms_Scarlet,revolver,hall), sol(colonel
Mustard,revolver,dining_room) , .... , place(hall), place(dining_room), place(kitchen) }
```

Pour chaque solution du programme, on filtre cet ensemble avec les atomes appartenant à la solution.

```
Answer: 1. weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) place_of_crime(dining_room)
sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room) → {sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room) , place(dining_room)}
```

```
Answer: 2. weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall) → { sol(ms_Scarlet,candlestick,hall) , place(hall) }
```

```
Answer: 3. weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(colonel_Mustard)
sol(colonel_Mustard,candlestick,hall) → { sol(colonel_Mustard,candlestick,hall) , place(hall) }
```

Chaque ensemble d'atomes instancié `ensembleProjete(x,y,z)` pondéré par N déterminé par le prédictat `poids(x,y,z,N)`.

Les sorties de l'optimisation sont les solutions de poids total (somme) minimal

Syntaxe: Clauses pour l'optimisation

```
#minimize { N , ensembleProjete: ensembleProjete(X,Y,Z) , DomaineValidite(X) ,
           DomaineValidite(Y) , DomaineValidite(Z) , poids(X,Y,Z,N) }.

minimize { W , sol : sol(X,Y,Z),criminal_record(X,W),character(X),place(Z),weapon(Y)
           T, place : place(Z), place_of_crime(Z), number_previous_crime(Z,T)}.
```

On construit l'ensemble qui instancie tous les atomes `ensembleProjete(X,Y,Z)` où les variables sont définies par leurs domaines de validité.

```
{ sol(ms_Scarlet,revolver,kitchen) ,sol(ms_Scarlet,candlestick,hall), sol(ms_Scarlet,revolver,hall), sol(colonel
Mustard,revolver,dining_room) , .... , place(hall), place(dining_room), place(kitchen) }
```

Pour chaque solution du programme, on filtre cet ensemble avec les atomes appartenant à la solution.

```
Answer: 1. weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) place_of_crime(dining_room)
sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room) → {sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room) , place(dining_room)}
```

```
Answer: 2. weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall) → { sol(ms_Scarlet,candlestick,hall) , place(hall) }
```

```
Answer: 3. weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(colonel_Mustard)
sol(colonel_Mustard,candlestick,hall) → { sol(colonel_Mustard,candlestick,hall) , place(hall) }
```

Chaque ensemble d'atomes instancié `ensembleProjete(x,y,z)` pondéré par N déterminé par le prédictat `poids(x,y,z,N)`.

```
{sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room),place(dining_room)} → N=4, T=6
```

```
{sol(ms_Scarlet,candlestick,hall)} → N=4, T=8
```

```
{sol(colonel_Mustard,candlestick,hall)} → N=7, T=8
```

Les sorties de l'optimisation sont les solutions de poids total (somme) minimal

Syntaxe: Clauses pour l'optimisation

```
#minimize { N , ensembleProjete: ensembleProjete(X,Y,Z) , DomaineValidite(X) ,
           DomaineValidite(Y) , DomaineValidite(Z) , poids(X,Y,Z,N) }.

minimize { W , sol : sol(X,Y,Z),criminal_record(X,W),character(X),place(Z),weapon(Y)
           T, place : place(Z), place_of_crime(Z), number_previous_crime(Z,T)}.
```

On construit l'ensemble qui instancie tous les atomes `ensembleProjete(X,Y,Z)` où les variables sont définies par leurs domaines de validité.

```
{ sol(ms_Scarlet,revolver,kitchen) ,sol(ms_Scarlet,candlestick,hall), sol(ms_Scarlet,revolver,hall), sol(colonel
Mustard,revolver,dining_room) , .... , place(hall), place(dining_room), place(kitchen) }
```

Pour chaque solution du programme, on filtre cet ensemble avec les atomes appartenant à la solution.

```
Answer: 1. weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) place_of_crime(dining_room)
sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room) → {sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room) , place(dining_room)}
```

```
Answer: 2. weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall) → { sol(ms_Scarlet,candlestick,hall) , place(hall) }
```

```
Answer: 3. weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(colonel_Mustard)
sol(colonel_Mustard,candlestick,hall) → { sol(colonel_Mustard,candlestick,hall) , place(hall) }
```

Chaque ensemble d'atomes instancié `ensembleProjete(x,y,z)` pondéré par N déterminé par le prédictat `poids(x,y,z,N)`.

```
{sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room),place(dining_room)} → N=4, T=6
```

```
{sol(ms_Scarlet,candlestick,hall)} → N=4, T=8
```

```
{sol(colonel_Mustard,candlestick,hall)} → N=7, T=8
```

Les sorties de l'optimisation sont les solutions de poids total (somme) minimal Answer:1.

Exemple

Exercice: que veut dire cette clause ?

```
#maximize { 1 : p ; 2 , q : q(X,Y) , X>0 , Y<0 }
```

Exemple

Exercice: que veut dire cette clause ?

```
#maximize { 1 : p ; 2 , q : q(X,Y) , X>0 , Y<0 }
```

Maximiser au sens de leur poids global
l'ensemble d'atomes constitué

de l'atome p de poids 1, (*pas de projection indiquée puisqu'il s'agit d'une constante*)
et de tous les q(X,Y) (chacun avec un poids 2)

où X et Y sont définis par ailleurs dans les clauses définissant q
mais avec la restriction supplémentaire
que X soit strictement positif et Y strictement négatif.

Exemple optimisation

Quelle est la différence entre les deux règles suivantes:

```
#minimize{W , sol :  sol(X,Y,Z) , weight(X,W) , character(X) , place(Z) , weapon(Y)}.
```

et

```
#minimize { 1 :  place(kitchen) ; W, sol :  sol(X,Y,Z), weight(X,W),
            character(X) , place(Z) , weapon(Y) }
```

Exemple optimisation

Quelle est la différence entre les deux règles suivantes:

```
#minimize{W , sol :  sol(X,Y,Z) , weight(X,W) , character(X) , place(Z) , weapon(Y)}.
```

et

```
#minimize { 1 :  place(kitchen) ; W, sol :  sol(X,Y,Z), weight(X,W),
            character(X) , place(Z) , weapon(Y) }
```

```
Answer: 1
weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall)
Optimization: 3
Answer: 2
weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room)
place_of_crime(dining_room)
Optimization: 3
OPTIMUM FOUND

Answer: 1
weapon_of_crime(candlestick) place_of_crime(hall) murderer(ms_Scarlet)
sol(ms_Scarlet,candlestick,hall)
Optimization: 4
Answer: 2
weapon_of_crime(candlestick) murderer(ms_Scarlet) sol(ms_Scarlet,candlestick,dining_room)
place_of_crime(dining_room)
Optimization: 4
OPTIMUM FOUND
```

Syntaxe: Clauses

MUTLI-OPTIMISATION

```
#maximize { 1@2 : p ; 4@2 , q : q(X,Y), X>0,Y<0 } .  
#minimize { X-1@1, t : t(X), s(X) } .
```

On cherche d'abord à maximiser (priorité @2) avant de minimiser (priorité @1 < @2).

SORTIES

```
#show p(X). #show p/1. #show s(X):r(X).
```

Le /1 désigne l'arité de p. p/1 est équivalent à p(X).

Exercice

Proposer un programme ASP pour modéliser le système suivant

Le métabolisme du lactose chez Escherichia coli nécessite la présence de 3 enzymes: la β -galactosidase LacZ, la perméase LacY et la transacetylase LacA. La perméase LacY transporte le lactose de l'extérieur de la cellule à l'intérieur du milieu cellulaire. LacZ hydrolyse le lactose interne en glucose et en allolactose. Les protéines LacY et LacZ sont sous contrôle direct d'un inhibiteur appelé LacI. Inversement, un complexe formé d'AMP cyclique et de la protéine CRP (cAMP – CRP) agit sur l'activité des ARN-polymérases et permet d'activer fortement la transcription de LacY et LacZ. Le glucose inhibe la production d'AMP cyclique. Enfin, l'allolactose a une action inhibitrice sur LacI via la formation d'un complexe.

(Début de solution de l') Exercice

```
%enzyme(lacI).  
enzyme(lacZ).  
%enzyme(lacY).  
%enzyme(lacA).  
metabolite(lactoseExterne).  
metabolite(lactoseInterne) :- enzyme(lacY) ; metabolite(lactoseExterne).  
metabolite(allolactose) :- enzyme(lacZ) ; metabolite(lactoseInterne).  
metabolite(glucose) :- enzyme(lacZ) ; metabolite(lactoseInterne).  
  
%:- enzyme(lacI), enzyme(lacY).  
    (Intégrité: si lacI et lacY sont présents, le système est incompatible)  
enzyme(lacY) :- not enzyme(lacI).  
    (règle: si lacI est absent, alors lacY est présent)  
  
:- enzyme(lacI), enzyme(lacZ).  
enzyme(lacZ):- compound(ampcyc) ; proteine(crp).  
enzyme(lacY):- compound(ampcyc) ; proteine(crp).  
:- compound(ampcyc) ; metabolite(glucose).  
:- metabolite(allolactose) ; enzyme(lacI).  
#show enzyme/1.  
#show metabolite/1.  
#show compound/1.
```

Le codage des règles est très sensible à ce que nous voulons exprimer et peut changer tous les résultats !

Exercice

Données : nombre de minutes que doit mettre un taxi pour joindre un client

```
cout(taxi1,client1,10).  cout(taxi2,client1,8).
cout(taxi3,client1,12).  cout(taxi1,client2,11).
cout(taxi2,client2,15).  cout(taxi3,client2,13).
cout(taxi1,client3 ,7).  cout(taxi2,client3 ,7).
cout(taxi3,client3,10).
```

Dérivation d'un graphe : comment identifier les taxis et les clients ?

```
taxi(T):- cout(T,_,_).  client(T):- cout(.,T,_).
```

Caractéristiques d'une solution

Exercice: introduire des clauses pour définir le prédictat sol(Taxi, Client) qui affecte un taxi par client et un client par taxi

Exercice

Données : nombre de minutes que doit mettre un taxi pour joindre un client

```
cout(taxi1,client1,10).  cout(taxi2,client1,8).
cout(taxi3,client1,12).  cout(taxi1,client2,11).
cout(taxi2,client2,15).  cout(taxi3,client2,13).
cout(taxi1,client3 ,7).  cout(taxi2,client3 ,7).
cout(taxi3,client3,10).
```

Dérivation d'un graphe : comment identifier les taxis et les clients ?

```
taxi(T):- cout(T,_,_).  client(T):- cout( _,T,_).
```

Caractéristiques d'une solution

Exercice: introduire des clauses pour définir le prédictat sol(Taxi, Client) qui affecte un taxi par client et un client par taxi

```
1{sol(X,Y):taxi(X)}1:- client(Y).
1{sol(X,Y):client(Y)}1:- taxi(X).
```

Optimisation

Exercice: minimiser le coût d'affectation ?

Exercice

Données : nombre de minutes que doit mettre un taxi pour joindre un client

```
cout(taxi1,client1,10).  cout(taxi2,client1,8).
cout(taxi3,client1,12).  cout(taxi1,client2,11).
cout(taxi2,client2,15).  cout(taxi3,client2,13).
cout(taxi1,client3 ,7).  cout(taxi2,client3 ,7).
cout(taxi3,client3,10).
```

Dérivation d'un graphe : comment identifier les taxis et les clients ?

```
taxi(T):- cout(T,_,_).  client(T):- cout(_,T,_).
```

Caractéristiques d'une solution

Exercice: introduire des clauses pour définir le prédictat sol(Taxi, Client) qui affecte un taxi par client et un client par taxi

```
1{sol(X,Y):taxi(X)}1:- client(Y).
1{sol(X,Y):client(Y)}1:- taxi(X).
```

Optimisation

Exercice: minimiser le coût d'affectation ?

```
#minimize { Temps, sol:  sol(Taxi, Client), cout(Taxi, Client, Temps) } .
```

Exercice

Données : nombre de minutes que doit mettre un taxi pour joindre un client

```
cout(taxi1,client1,10). cout(taxi2,client1,8).
cout(taxi3,client1,12). cout(taxi1,client2,11).
cout(taxi2,client2,15). cout(taxi3,client2,13).
cout(taxi1,client3,7). cout(taxi2,client3,7).
cout(taxi3,client3,10).
```

Dérivation d'un graphe : comment identifier les taxis et les clients ?

```
taxi(T):- cout(T,_,_). client(T):- cout(_,T,_).
```

Caractéristiques d'une solution

Exercice: introduire des clauses pour définir le prédictat sol(Taxi, Client) qui affecte un taxi par client et un client par taxi

```
1{sol(X,Y):taxi(X)}1:- client(Y).
1{sol(X,Y):client(Y)}1:- taxi(X).
```

Optimisation

Exercice: minimiser le coût d'affectation ?

```
#minimize { Temps, sol: sol(Taxi, Client), cout(Taxi, Client, Temps) } .
```

.... généralisable à de nombreux problèmes de graphes.

ASP est utile dans quel cas ?

Résolution des problèmes combinatoires: problèmes NP-complets et NP-difficiles (graphes, raisonnement, ...)

- Cadre unifié où sont intégrés des aspects bases de données, bases de connaissances, résolution de contraintes et programmation logique.
- **Déclarativité** Exprimer facilement des propriétés mathématiques sur un espace de recherche : plus il y a de propriétés, mieux ça marchera !
- Optimisation
- **Différents modes de raisonnement**: une solution, toutes, les meilleures, leur intersection ou leur union.
- Facilité pour mettre au point et tester différents modèles et différentes heuristiques.

Limites

Limite

- On n'échappe pas à la complexité mais on tire parti des particularités d'une instance de problème à résoudre.
- Difficile de tracer un programme ASP pour savoir où se cache la partie complexe.
 - Procéder par étapes : découpage modulaire en clauses indépendantes.
 - Prototype de profileur de l'exécution d'un programme.

A ne pas utiliser...

- Pour remplacer des **algorithmes classiques maîtrisés** (tri, calcul traitement de séquences)
 - Python est intégré dans les dernières versions de clingo.
- travailler dans des espaces peu structurés et peu contraints
- travailler dans des **espaces difficiles à discréteriser**.
- résoudre un problème qui nécessiterait de **nombreuses étapes successives** qui communiquent
 - un programme ASP ne permet pas d'écrire des procédures.

Le piège...

Explosion lors de linstanciation

- ASP peut gérer des programmes avec quelques millions d'atomes.
- MAIS : ce nombre est vite atteint !
- Limiter au maximum le nombre de variables différentes dans une clause !

Compromis grounding/solving

- Gringo (instancier) dépense de la mémoire. Précalcule (tabule) tout ce qui peut être instancié à l'avance de manière déterministe.
- Clasp (solveur) dépense du CPU, il effectue les choix et élague dynamiquement l'espace de recherche.
- Il faut faire en sorte que le solveur apprenne de nouvelles contraintes en cours de résolution.

Le choix des heuristiques

Dépend du problème considéré !

clasp: Calcul des ensemble-réponses minimaux en taille.

unsatisfiable core: Autre heuristique pour calculer des ensembles-réponses minimaux en taille

→ petits sous-ensembles d'un espace de grande taille.

Disjunctive utilise des metaprogrammes additionnels pour calculer des ensembles-réponses minimaux pour l'inclusion ensembliste.

heuristique utilise des prédictats supplémentaires pour guider la recherche et réaliser des "mémorisations de solutions" pour calculer des ensembles minimaux pour l'inclusion ensembliste.

incremental solver Solveur incrémental : (base + paramètre incrémentant d'un pas de résolution à l'autre)

La plupart de ces heuristiques sont maintenant intégrées dans les dernières versions de clasp sous la forme d'options

Programmation par ensembles-réponses: un peu de sémantique

Ensemble-réponse dans le cas de programmes positifs

PROGRAMME POSITIF

Un **programme positif** est constitué d'un ensemble de **règles** (clauses définies)

$$\underbrace{A}_{\text{tête}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}}.$$

où A (la **tête** de la règle) et les B (le **corps**) sont des **atomes** (variables booléennes)

Ensemble-réponse dans le cas de programmes positifs

PROGRAMME POSITIF

Un **programme positif** est constitué d'un ensemble de **règles** (clauses définies)

$$\underbrace{A}_{\text{tête}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}}.$$

où A (la **tête** de la règle) et les B (le **corps**) sont des **atomes** (variables booléennes)

$A : - B_1; B_2; \dots; B_m.$ correspond à la formule $\neg B_1 \vee \neg B_2 \vee \dots \vee \neg B_m \vee A$

Les programmes positifs sont des clauses disjonctives avec exactement un atome positif.

Ensemble-réponse dans le cas de programmes positifs

PROGRAMME POSITIF

Un **programme positif** est constitué d'un ensemble de **règles** (clauses définies)

$$\underbrace{A}_{\text{tête}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}}.$$

où A (la **tête** de la règle) et les B (le **corps**) sont des **atomes** (variables booléennes)

$A : - B_1; B_2; \dots; B_m.$ correspond à la formule $\neg B_1 \vee \neg B_2 \vee \dots \vee \neg B_m \vee A$

Les programmes positifs sont des clauses disjonctives avec exactement un atome positif.

ENSEMBLE CLOS D'UN PROGRAMME POSITIF

Un ensemble d'atomes X est **clos pour un programme positif P** si

pour toute règle r du programme P , $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

C'est un **modèle du programme** vu comme une formule.

Ensemble-réponse dans le cas de programmes positifs

PROGRAMME POSITIF

Un **programme positif** est constitué d'un ensemble de **règles** (clauses définies)

$$\underbrace{A}_{\text{tête}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}}.$$

où A (la **tête** de la règle) et les B (le **corps**) sont des **atomes** (variables booléennes)

$A : - B_1; B_2; \dots; B_m.$ correspond à la formule $\neg B_1 \vee \neg B_2 \vee \dots \vee \neg B_m \vee A$

Les programmes positifs sont des clauses disjonctives avec exactement un atome positif.

ENSEMBLE CLOS D'UN PROGRAMME POSITIF

Un ensemble d'atomes X est **clos pour un programme positif P** si

pour toute règle r du programme P , $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

C'est un **modèle du programme** vu comme une formule.

ENSEMBLE-RÉPONSE

L'ensemble réponse $Cn(P)$ (**answer set**) d'un programme positif P est le plus petit ensemble d'atomes qui soit clos pour P . Il existe et est unique.

Exemple 1

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

PROGRAMME

```
a :- b;p;q.  
b :- q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

```
{a,b,p,q}, {a,b,p}, {a,b,q}, {a,p,q}, {b,p,q}, {a,b}, {a,p}, {a,q}, {b,p}, {b,q}, {p,q}, {a}, {b}, {p}, {q}, {}.
```

Exemple 1

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

PROGRAMME

```
a :- b;p;q.  
b :- q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

{a,b,p,q}, {a,b,p}, {a,b,q}, {a,p,q}, {b,p,q}, {a,b}, {a,p}, {a,q}, {b,p}, {b,q}, {p,q}, {a}, {b}, {p}, {q}, \emptyset .

SOUS-ENSEMBLES CLOS

Question: quels sont-ils ?

Exemple 1

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

PROGRAMME

```
a :- b;p;q.  
b :- q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

{a,b,p,q}, {a,b,p}, {a,b,q}, {a,p,q}, {b,p,q}, {a,b}, {a,p}, {a,q}, {b,p}, {b,q}, {p,q}, {a}, {b}, {p}, {q}, \emptyset .

SOUS-ENSEMBLES CLOS

Question: quels sont-ils ?

{a,b,p,q}, {a,b,p}, {a,b,q}, NONCLOS{a,p,q}, NONCLOS{b,p,q},
{a,b}, {a,p}, NONCLOS{a,q}, NONCLOS{b,p},
{b,q}, NONCLOS{p,q}, {a}, {b}, {p}, NONCLOS{q}, \emptyset .

Exemple 1

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

PROGRAMME

```
a :- b;p;q.  
b :- q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{a,b,p,q\}$, $\{a,b,p\}$, $\{a,b,q\}$, $\{a,p,q\}$, $\{b,p,q\}$, $\{a,b\}$, $\{a,p\}$, $\{a,q\}$, $\{b,p\}$, $\{b,q\}$, $\{p,q\}$, $\{a\}$, $\{b\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

SOUS-ENSEMBLES CLOS

Question: quels sont-ils ?

$\{a,b,p,q\}$, $\{a,b,p\}$, $\{a,b,q\}$, NONCLOS $\{a,p,q\}$, NONCLOS $\{b,p,q\}$,
 $\{a,b\}$, $\{a,p\}$, NONCLOS $\{a,q\}$, NONCLOS $\{b,p\}$,
 $\{b,q\}$, NONCLOS $\{p,q\}$, $\{a\}$, $\{b\}$, $\{p\}$, NONCLOS $\{q\}$, \emptyset .

QUEL EST L'ENSEMBLE-RÉPONSE DU PROGRAMME ?

Exemple 1

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

PROGRAMME

```
a :- b;p;q.  
b :- q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{a,b,p,q\}$, $\{a,b,p\}$, $\{a,b,q\}$, $\{a,p,q\}$, $\{b,p,q\}$, $\{a,b\}$, $\{a,p\}$, $\{a,q\}$, $\{b,p\}$, $\{b,q\}$, $\{p,q\}$, $\{a\}$, $\{b\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

SOUS-ENSEMBLES CLOS

Question: quels sont-ils ?

$\{a,b,p,q\}$, $\{a,b,p\}$, $\{a,b,q\}$, NONCLOS $\{a,p,q\}$, NONCLOS $\{b,p,q\}$,
 $\{a,b\}$, $\{a,p\}$, NONCLOS $\{a,q\}$, NONCLOS $\{b,p\}$,
 $\{b,q\}$, NONCLOS $\{p,q\}$, $\{a\}$, $\{b\}$, $\{p\}$, NONCLOS $\{q\}$, \emptyset .

QUEL EST L'ENSEMBLE-RÉPONSE DU PROGRAMME ?

L'ensemble-réponse du programme est l'ensemble vide \emptyset

→ Le programme ne contient que des implications, et rien n'est "vrai".

Tout ce qui n'est pas prouvé par un fait est considéré comme faux!

Exemple 2

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

Programme

```
a :- b;p;q.  
b :- q.  
q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{\{a,b,p,q\}, \{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \{a,p,q\}, \{b,p,q\}, \{a,b\}, \{a,p\}, \{a,q\}, \{b,p\}, \{b,q\}, \{p,q\}, \{a\}, \{b\}, \{p\}, \{q\}, \emptyset\}.$

Exemple 2

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

Programme

```
a :- b;p;q.  
b :- q.  
q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{\{a,b,p,q\}, \{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \{a,p,q\}, \{b,p,q\}, \{a,b\}, \{a,p\}, \{a,q\}, \{b,p\}, \{b,q\}, \{p,q\}, \{a\}, \{b\}, \{p\}, \{q\}, \emptyset\}$.

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES CLOS ?

Exemple 2

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

Programme

```
a :- b;p;q.  
b :- q.  
q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{\{a,b,p,q\}, \{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \{a,p,q\}, \{b,p,q\}, \{a,b\}, \{a,p\}, \{a,q\}, \{b,p\}, \{b,q\}, \{p,q\}, \{a\}, \{b\}, \{p\}, \{q\}, \emptyset\}$.

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES CLOS ?

$\{\{a,b,p,q\}, \text{NONCLOS}\{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \text{NONCLOS}\{a,p,q\}, \text{NONCLOS}\{b,p,q\}, \text{NONCLOS}\{a,b\},$
 $\text{NONCLOS}\{a,p\}, \text{NONCLOS}\{a,q\}, \text{NONCLOS}\{b,p\}, \{b,q\}, \text{NONCLOS}\{p,q\}, \text{NONCLOS}\{a\}, \text{NONCLOS}\{b\},$
 $\text{NONCLOS}\{p\}, \text{NONCLOS}\{q\}, \text{NONCLOS}\emptyset\}$.

→ Comme \emptyset est contenu dans un corps, q doit être contenu dans tous les sous-ensembles clos.

Exemple 2

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

Programme

```
a :- b;p;q.  
b :- q.  
q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{\{a,b,p,q\}, \{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \{a,p,q\}, \{b,p,q\}, \{a,b\}, \{a,p\}, \{a,q\}, \{b,p\}, \{b,q\}, \{p,q\}, \{a\}, \{b\}, \{p\}, \{q\}, \emptyset\}$.

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES CLOS ?

$\{\{a,b,p,q\}, \text{NONCLOS}\{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \text{NONCLOS}\{a,p,q\}, \text{NONCLOS}\{b,p,q\}, \text{NONCLOS}\{a,b\},$
 $\text{NONCLOS}\{a,p\}, \text{NONCLOS}\{a,q\}, \text{NONCLOS}\{b,p\}, \{b,q\}, \text{NONCLOS}\{p,q\}, \text{NONCLOS}\{a\}, \text{NONCLOS}\{b\},$
 $\text{NONCLOS}\{p\}, \text{NONCLOS}\{q\}, \text{NONCLOS }\emptyset$.

→ Comme \emptyset est contenu dans un corps, q doit être contenu dans tous les sous-ensembles clos.

QUEL EST L'ENSEMBLE-RÉPONSE?

Exemple 2

Vérifier que pour toute règle r , on a bien $\text{corps}(r) \subset X \implies \text{tête}(r) \subset X$

Programme

```
a :- b;p;q.  
b :- q.  
q.
```

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES D'ATOMES

$\{a,b,p,q\}, \{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \{a,p,q\}, \{b,p,q\}, \{a,b\}, \{a,p\}, \{a,q\}, \{b,p\}, \{b,q\}, \{p,q\}, \{a\}, \{b\}, \{p\}, \{q\}, \emptyset.$

LISTE DES SOUS-ENSEMBLES CLOS ?

$\{a,b,p,q\}, \text{NONCLOS}\{a,b,p\}, \{a,b,q\}, \text{NONCLOS}\{a,p,q\}, \text{NONCLOS}\{b,p,q\}, \text{NONCLOS}\{a,b\},$
 $\text{NONCLOS}\{a,p\}, \text{NONCLOS}\{a,q\}, \text{NONCLOS}\{b,p\}, \{b,q\}, \text{NONCLOS}\{p,q\}, \text{NONCLOS}\{a\}, \text{NONCLOS}\{b\},$
 $\text{NONCLOS}\{p\}, \text{NONCLOS}\{q\}, \text{NONCLOS } \emptyset.$

→ Comme \emptyset est contenu dans un corps, q doit être contenu dans tous les sous-ensembles clos.

QUEL EST L'ENSEMBLE-RÉPONSE?

L'ensemble réponse du programme est $\{b,q\}$

→ On n'a pas gardé p puisqu'on n'a aucune preuve de p .

Les atomes d'un ensemble-réponse d'un programme positif apparaissent dans la tête d'au moins une règle

Programmes avec une négation ?

PROGRAMME "QUELCONQUE"

Un *programme* est constitué de manière plus générale d'un ensemble de règles

$$r: \underbrace{A}_{tete} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{corps^+(r)} \underbrace{\text{not } B_{m+1}; \text{not } B_{m+2}; \dots; \text{not } B_{m+n}}_{corps^-(r)}$$

Programmes avec une négation ?

PROGRAMME "QUELCONQUE"

Un **programme** est constitué de manière plus générale d'un ensemble de règles

$$r: \underbrace{A}_{\text{tete}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}^+(r)} \underbrace{\text{not } B_{m+1}; \text{not } B_{m+2}; \dots; \text{not } B_{m+n}}_{\text{corps}^-(r)}$$

RÉDUIT PAR RAPPORT À UN ENSEMBLE

Le **réduit** d'un programme par rapport à un ensemble d'atomes X est l'ensemble des règles de la forme

$$r: \text{tête}(r) : - \text{corps}^+(r). \quad \text{pour tout règle } r \text{ telle que } \text{corps}^-(r) \cap X = \emptyset.$$

IDENTIFICATION

- On choisit un sous-ensemble d'atomes X
- On ne garde que les règles $r: A : - B_1; B_2; \dots; B_m$ pour lesquelles aucun des $B_{m+1}, B_{m+2}, \dots, B_{m+n}$ n'appartiennent à X .

Programmes avec une négation ?

PROGRAMME "QUELCONQUE"

Un **programme** est constitué de manière plus générale d'un ensemble de règles

$$r: \underbrace{A}_{\text{tete}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}^+(r)} \underbrace{\text{not } B_{m+1}; \text{not } B_{m+2}; \dots; \text{not } B_{m+n}}_{\text{corps}^-(r)}$$

RÉDUIT PAR RAPPORT À UN ENSEMBLE

Le **réduit** d'un programme par rapport à un ensemble d'atomes X est l'ensemble des règles de la forme

$$r: \text{tête}(r) : - \text{corps}^+(r). \quad \text{pour tout règle } r \text{ telle que } \text{corps}^-(r) \cap X = \emptyset.$$

IDENTIFICATION

- On choisit un sous-ensemble d'atomes X
- On ne garde que les règles $r: A : - B_1; B_2; \dots; B_m$ pour lesquelles aucun des $B_{m+1}, B_{m+2}, \dots, B_{m+n}$ n'appartiennent à X .

EXEMPLE a :- b; not q. b:- p; q. p.

- Exercice: calculer le réduit du programme par rapport à $\{ q \}$

b:- p; q.

p.

- Exercice: calculer le réduit du programme par rapport à $\{ a \}$

Programmes avec une négation ?

PROGRAMME "QUELCONQUE"

Un **programme** est constitué de manière plus générale d'un ensemble de règles

$$r: \underbrace{A}_{\text{tete}} : - \underbrace{B_1; B_2; \dots; B_m}_{\text{corps}^+(r)} \underbrace{\text{not } B_{m+1}; \text{not } B_{m+2}; \dots; \text{not } B_{m+n}}_{\text{corps}^-(r)}$$

RÉDUIT PAR RAPPORT À UN ENSEMBLE

Le **réduit** d'un programme par rapport à un ensemble d'atomes X est l'ensemble des règles de la forme

$$r: \text{tête}(r) : - \text{corps}^+(r). \quad \text{pour tout règle } r \text{ telle que } \text{corps}^-(r) \cap X = \emptyset.$$

IDENTIFICATION

- On choisit un sous-ensemble d'atomes X
- On ne garde que les règles $r: A : - B_1; B_2; \dots; B_m$ pour lesquelles aucun des $B_{m+1}, B_{m+2}, \dots, B_{m+n}$ n'appartiennent à X .

EXEMPLE a :- b; not q. b:- p; q. p.

- Exercice: calculer le réduit du programme par rapport à $\{ q \}$

b:- p; q.

p.

- Exercice: calculer le réduit du programme par rapport à $\{ a \}$

a :- b.

b:- p; q.

p.

"Not": ensemble-réponse

ENSEMBLE-RÉPONSE

Un *ensemble réponse* (*modèle stable*) d'un programme P est un sous-ensemble X d'atomes tel que

- X est **clos** pour le programme obtenu comme **réduit** de P par rapport à X .
- X est **stable**: X est égal à l'**ensemble-réponse de son programme réduit**.
- X est **minimal** pour l'inclusion parmi tous les ensembles clos et stables.

"Not": ensemble-réponse

ENSEMBLE-RÉPONSE

Un *ensemble réponse* (*modèle stable*) d'un programme P est un sous-ensemble X d'atomes tel que

- X est **clos** pour le programme obtenu comme **réduit** de P par rapport à X .
- X est **stable**: X est égal à l'**ensemble-réponse de son programme réduit**.
- X est **minimal** pour l'inclusion parmi tous les ensembles clos et stables.

REMARQUE

- Il faut d'abord réduire le programme par rapport à X et ensuite vérifier que ce qu'on obtient est clos vis à vis de X .
- Il peut y en avoir 0, 1 ou plusieurs.

"Not": ensemble-réponse

ENSEMBLE-RÉPONSE

Un *ensemble réponse* (*modèle stable*) d'un programme P est un sous-ensemble X d'atomes tel que

- X est **clos** pour le programme obtenu comme **réduit** de P par rapport à X .
- X est **stable**: X est égal à l'**ensemble-réponse de son programme réduit**.
- X est **minimal** pour l'inclusion parmi tous les ensembles clos et stables.

REMARQUE

- Il faut d'abord réduire le programme par rapport à X et ensuite vérifier que ce qu'on obtient est clos vis à vis de X .
- Il peut y en avoir 0, 1 ou plusieurs.

CONTENU D'UN ENSEMBLE-RÉPONSE

Un modèle contient l'atome d'une tête de règle

- si la règle est un fait (règle réduite à une tête) après en avoir enlevé les littéraux négatifs qui ne sont pas dans le modèle
- ou si tous les littéraux positifs du corps sont dans le modèle et aucun des littéraux négatifs.

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ?
- {p}. Réduit: ?
- {q}. Réduit: ?
- \emptyset . Réduit: ?

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ? p:-p.
- {p}. Réduit: ?
- {q}. Réduit: ?
- \emptyset . Réduit: ?

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ? p:-p.
- {p}. Réduit: ? p:-p.
- {q}. Réduit: ?
- \emptyset . Réduit: ?

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ? p:-p.
- {p}. Réduit: ? p:-p.
- {q}. Réduit: ? p:-p. q.
- \emptyset . Réduit: ?

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ? p:-p.
- {p}. Réduit: ? p:-p.
- {q}. Réduit: ? p:-p. q.
- \emptyset . Réduit: ? p:-p. q.

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ? p:-p.
- {p}. Réduit: ? p:-p.
- {q}. Réduit: ? p:-p. q.
- \emptyset . Réduit: ? p:-p. q.

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- {p,q}. Réduit: p:-p. . Ensemble clos minimal?
- {p}. Réduit: p:-p. Ensemble clos minimal?
- {q}. Réduit: p:-p. q. Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: p:-p. q. Ensemble clos minimal?

Exemple 1

$p := p.$ $q := \text{not } p.$

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p, q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p, q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{p\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$
- \emptyset . Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p, q\}$. Réduit: $p := \neg p.$. Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{p\}$. Réduit: $p := \neg p.$ Ensemble clos minimal?
- $\{q\}$. Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal?

Exemple 1

$p := p.$ $q := \text{not } p.$

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p, q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p, q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{p\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$
- \emptyset . Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p, q\}$. Réduit: $p := \neg p.$. Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{p\}$. Réduit: $p := \neg p.$ Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{q\}$. Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal?

Exemple 1

$p := p.$ $q := \text{not } p.$

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p, q\}, \{p\}, \{q\}, \emptyset.$

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p, q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{p\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$
- \emptyset . Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p, q\}$. Réduit: $p := \neg p.$. Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{p\}$. Réduit: $p := \neg p.$ Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{q\}$. Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal? $\{q\}$
- \emptyset . Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal?

Exemple 1

```
p:- p.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p,q}, {p}, {q}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. Réduit: ? p:-p.
- {p}. Réduit: ? p:-p.
- {q}. Réduit: ? p:-p. q.
- \emptyset . Réduit: ? p:-p. q.

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- {p,q}. Réduit: p:-p. . Ensemble clos minimal? \emptyset
- {p}. Réduit: p:-p. Ensemble clos minimal? \emptyset
- {q}. Réduit: p:-p. q. Ensemble clos minimal? {q}
- \emptyset . Réduit: p:-p. q. Ensemble clos minimal? {q}

Exemple 1

$p := p.$ $q := \text{not } p.$

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p, q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p, q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{p\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$
- \emptyset . Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p, q\}$. Réduit: $p := \neg p.$. Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{p\}$. Réduit: $p := \neg p.$ Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{q\}$. Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal? $\{q\}$
- \emptyset . Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal? $\{q\}$

GARDER LES CLOS STABLES MINIMAUX

Ensembles-réponses ?

Exemple 1

$p := p.$ $q := \text{not } p.$

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p, q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p, q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{p\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$
- $\{q\}$. Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$
- \emptyset . Réduit: ? $p := \neg p.$ $q.$

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p, q\}$. Réduit: $p := \neg p.$. Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{p\}$. Réduit: $p := \neg p.$ Ensemble clos minimal? \emptyset
- $\{q\}$. Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal? $\{q\}$
- \emptyset . Réduit: $p := \neg p.$ $q.$ Ensemble clos minimal? $\{q\}$

GARDER LES CLOS STABLES MINIMAUX

Ensembles-réponses ? $\{q\}$

(c'est le seul ensemble qui est égal à l'ensemble-réponse de son réduit.)

Exemple 2

```
p:- not q.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p,q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p,q\}$. Réduit: ? \rightarrow
- $\{p\}$. Réduit: ? \rightarrow
- $\{q\}$. Réduit: ? \rightarrow
- \emptyset . Réduit: ? \rightarrow

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p,q\}$. Réduit: . Ensemble clos minimal?
- $\{p\}$. Réduit: Ensemble clos minimal?
- $\{q\}$. Réduit: Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: Ensemble clos minimal?

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ?

Exemple 2

```
p:- not q. q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p, q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p, q\}$. Réduit: $? \rightarrow \emptyset$
- $\{p\}$. Réduit: $? \rightarrow p$.
- $\{q\}$. Réduit: $? \rightarrow q$.
- \emptyset . Réduit: $? \rightarrow p$. q .

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p, q\}$. Réduit: programme vide . Ensemble clos minimal?
- $\{p\}$. Réduit: p . Ensemble clos minimal? $\{p\}$
- $\{q\}$. Réduit: q . Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: p . q . Ensemble clos minimal?

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ?

Exemple 2

```
p:- not q.  q:- not p.
```

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

$\{p,q\}$, $\{p\}$, $\{q\}$, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- $\{p,q\}$. Réduit: $? \rightarrow \emptyset$
- $\{p\}$. Réduit: $? \rightarrow p.$
- $\{q\}$. Réduit: $? \rightarrow q.$
- \emptyset . Réduit: $? \rightarrow p. \quad q.$

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- $\{p,q\}$. Réduit: programme vide . Ensemble clos minimal? rien
- $\{p\}$. Réduit: $p.$ Ensemble clos minimal? $\{p\}$
- $\{q\}$. Réduit: $q.$ Ensemble clos minimal? $\{q\}$
- \emptyset . Réduit: $p. \quad q.$ Ensemble clos minimal? $\{p,q\}$

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ? $\{p\}, \{q\}$

Exemple 3

p:- not p.

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. \rightarrow
- \emptyset . \rightarrow

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- {p,q}. Réduit: . Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: Ensemble clos minimal?

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ?

Exemple 3

p:- not p.

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. $\rightarrow \emptyset$
- \emptyset . $\rightarrow p$.

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- {p,q}. Réduit: programme vide . Ensemble clos minimal?
- \emptyset . Réduit: p. Ensemble clos minimal?

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ?

Exemple 3

p:- not p.

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. $\rightarrow \emptyset$
- \emptyset . $\rightarrow p$.

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- {p,q}. Réduit: programme vide . Ensemble clos minimal? rien
- \emptyset . Réduit: p. Ensemble clos minimal? {p}

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ?

Exemple 3

p:- not p.

ENUMÉRER LES SOUS-ENSEMBLES X D'ATOMES.

{p}, \emptyset .

POUR CHACUN, CALCULER LE RÉDUIT.

- {p,q}. $\rightarrow \emptyset$
- \emptyset . $\rightarrow p$.

POUR CHAQUE RÉDUIT, CALCULER L'ENSEMBLE CLOS MINIMAL

- {p,q}. Réduit: programme vide . Ensemble clos minimal? rien
- \emptyset . Réduit: p. Ensemble clos minimal? {p}

GARDER LES CLOS MINIMAUX

Ensembles-réponses ? Aucun: il n'y a pas d'ensemble stable !

A RETENIR

Un ensemble réponse contient des atomes se trouvant dans une tête de règle du programme. Tout élément d'un ensemble réponse est supporté par une règle.

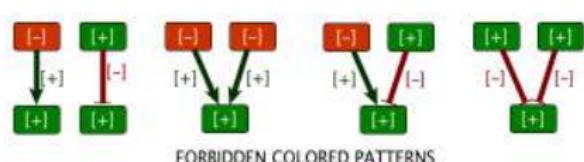
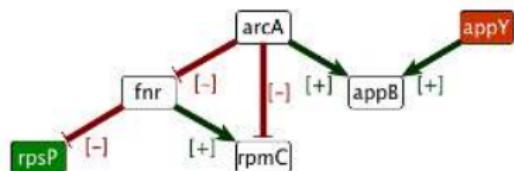
LOGIQUE NON MONOTONE Rajouter des faits à une théorie peut faire réduire l'ensemble de conclusions.

Jouons un peu...

Application réelle

Contrainte sur la coloration de graphes

Expliquer l'expression de chaque gène cible par la régulation consistante d'au moins une source.



Exercice

Ecrire un programme qui vérifie que le modèle est inconsistante ou, s'il est consistant, qui donne les prédictions existantes

Suite

Déclarer les signes, sommets, observations des sommets, arêtes avec leurs observations.

Chaque sommet a exactement une prédiction `labelV`, qui est compatible avec les observations si elles existent.

Les observations permettent de spécifier des signes reçus (prédicat "receive(I,S)")

une prediction doit être expliquée par au moins un signe reçu

Suite

Déclarer les signes, sommets, observations des sommets, arêtes avec leurs observations.

```
signe(down;up).  
vertex(rpsP;fnr;arcA;rpmC;appY;appB).  
observedV(rpsP,up).  
observedV(appY,down).  
observedE(fnr,rpsP,down). observedE(fnr,rpmC,up).  
observedE(arcA,fnr,down). observedE(arcA,rpmC,down).  
observedE(arcA,appB,up). observedE(appY,appB,up).
```

Chaque sommet a exactement une prédiction `labelV`, qui est compatible avec les observations si elles existent.

```
1{labelV(I,S):signe(S)}1 :- vertex(I).  
labelV(I,S) :- observedV(I,S).
```

Les observations permettent de spécifier des signes reçus (prédicat "receive(I,S)")

```
receive(I,up) :- observedE(J,I,S); labelV(J,S).  
receive(I,down) :- observedE(J,I,S); labelV(J,T); S!=T.  
receive(I,T) :- labelV(I,T); not observedE(J,I,S); vertex(J), signe(S).
```

une prediction doit être expliquée par au moins un signe reçu

```
:- labelV(I,S); not receive(I,S).
```

Application

ENUMERATION

```
./clingo consistance.lp -n 0
```

INTERSECTION DES SOLUTIONS : CE QUI EST CERTAINEMENT DÉDUIT

```
./clingo consistance.lp --enum-mode=cautious
```

UNION DES SOLUTIONS: GROUPE TOUT CE QUI PEUT ÊTRE DÉDUIT

```
./clinfo consistance.lp --enum-mode;brave
```

Application

ENUMERATION

```
./clingo consistance.lp -n 0
```

Answer: 1

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,up) labelV(rpmC,down)  
labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)
```

Answer: 2

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,down) labelV(rpmC,down)  
labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)
```

SATISFIABLE

INTERSECTION DES SOLUTIONS : CE QUI EST CERTAINEMENT DÉDUIT

```
./clingo consistance.lp --enum-mode=cautious
```

UNION DES SOLUTIONS: GROUPE TOUT CE QUI PEUT ÊTRE DÉDUIT

```
./clinfo consistance.lp --enum-mode;brave
```

Application

ENUMERATION

```
./clingo consistance.lp -n 0
```

Answer: 1

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,up) labelV(rpmC,down)  
labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)
```

Answer: 2

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,down) labelV(rpmC,down)  
labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)
```

SATISFIABLE

INTERSECTION DES SOLUTIONS : CE QUI EST CERTAINEMENT DÉDUIT

```
./clingo consistance.lp --enum-mode=cautious
```

Cautious consequences:

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(rpmC,down) labelV(arcA,up)  
labelV(fnr,down)
```

SATISFIABLE

UNION DES SOLUTIONS: GROUPER TOUT CE QUI PEUT ÊTRE DÉDUIT

```
./clingo consistance.lp --enum-mode;brave
```

Application

ENUMERATION

```
./clingo consistance.lp -n 0
```

Answer: 1

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,up) labelV(rpmC,down)  
labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)
```

Answer: 2

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,down) labelV(rpmC,down)  
labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)
```

SATISFIABLE

INTERSECTION DES SOLUTIONS : CE QUI EST CERTAINEMENT DÉDUIT

```
./clingo consistance.lp --enum-mode=cautious
```

Cautious consequences:

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(rpmC,down) labelV(arcA,up)  
labelV(fnr,down)
```

SATISFIABLE

UNION DES SOLUTIONS: GROUPER TOUT CE QUI PEUT ÊTRE DÉDUIT

```
./clingo consistance.lp --enum-mode;brave
```

Brave consequences:

```
labelV(appY,down) labelV(rpsP,up) labelV(appB,up) labelV(appB,down)  
labelV(rpmC,down) labelV(arcA,up) labelV(fnr,down)  
SATISFIABLE
```

Extensions

PROGRAMME POUR TROUVER UNE COLORATION QUI CONTIENT LE PLUS DE SIGNE “-” POSSIBLES ?

Extensions

PROGRAMME POUR TROUVER UNE COLORATION QUI CONTIENT LE PLUS DE SIGNE “-” POSSIBLES ?

```
poids(up,1).  
poids(down,0).  
#minimize { T, poids: poids(S,T), labelV(I,S), vertex(I) } .
```

CONCRÈTEMENT.

- On recherche l'optimum avec `./clingo programme.lp -n 0`
- On recherche tous les modèles optimaux avec
`./clingo programme.lp --opt-mode=optN`



Integrative framework for metabolic networks

- Collet et al, LPNMR 2013.
- Bourdon et al, LPNMR 2013.
- Prigent et al, Plant journal 2014.
- Bourdon et al, Environm, 2016.
- Prigent et al, PLOS computational Biology, 2017.
- Frioux et al, LPNMR, 2017.
- Aite et al, submitted.



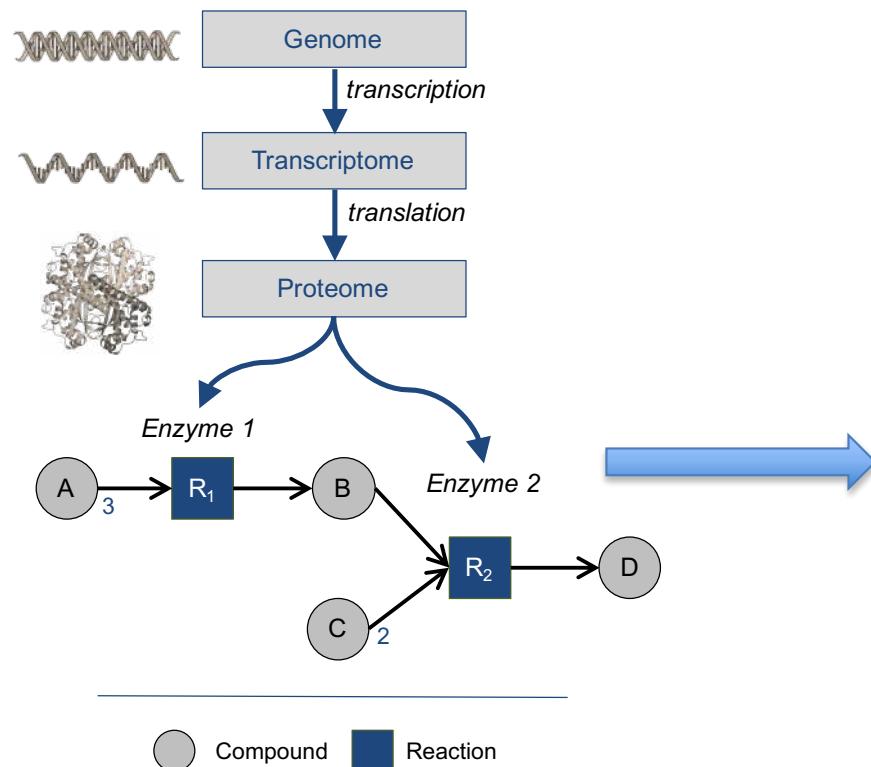
CNRS UPMC
Station Biologique
Roscoff



CMM
Center for
Mathematical
Modeling

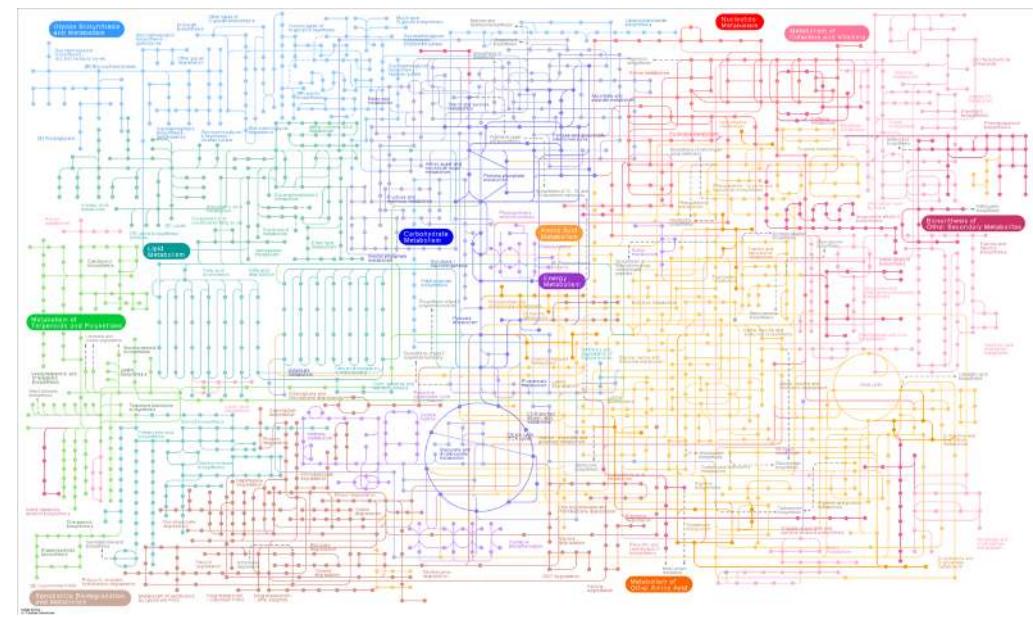
COMBI
COMbinatoire et Bio-Informatique

Underlying tool : from genes to dynamical systems



Link between genes and functions

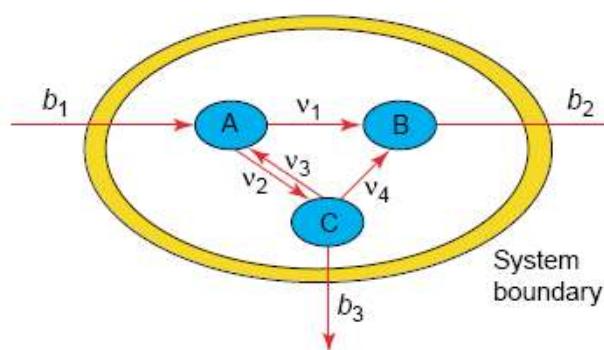
1 genome
⇒ 1 metabolic network
= bipartite directed graph



Large scale metabolic network

All expected metabolic capabilities of an organism

How to model fluxes ?



$$\frac{dA}{dt} = -v_1 - v_2 + v_3 + b_1$$

$$\frac{dB}{dt} = v_1 + v_4 - b_2$$

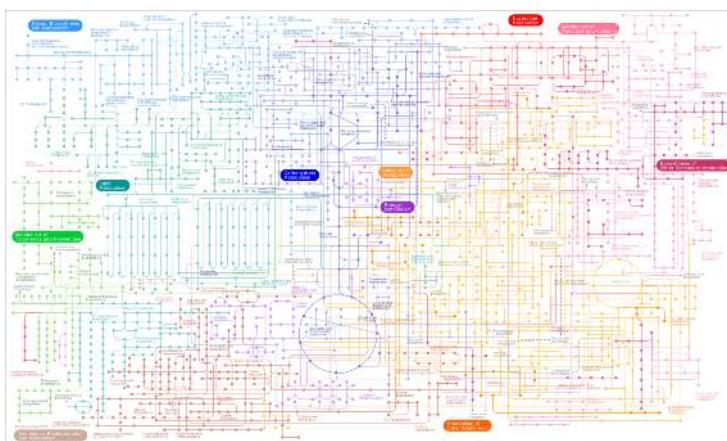
$$\frac{dC}{dt} = v_2 - v_3 - v_4 - b_3$$

$$\frac{dx}{dt} = S \cdot v(x)$$

$$v([substrat]) = Vm[Substrat] / (Km + [Substrat])$$

Back to high school chemistry

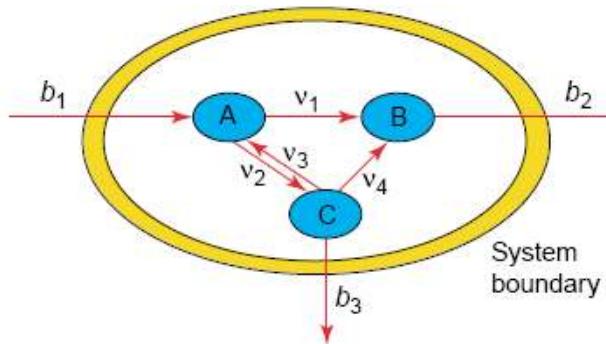
- Two parameters have to be estimated for each reaction



Intractable in practice !

- Overapproximation of the dynamics

Quasi-steady state hypothesis



$$\frac{dx}{dt} = S \cdot v(x) = 0 = S \cdot v$$

$$v([substrat]) = Vm[Substrat] / (Km + [Substrat]) \\ = \text{constant}$$

Metabolic compounds do not accumulate

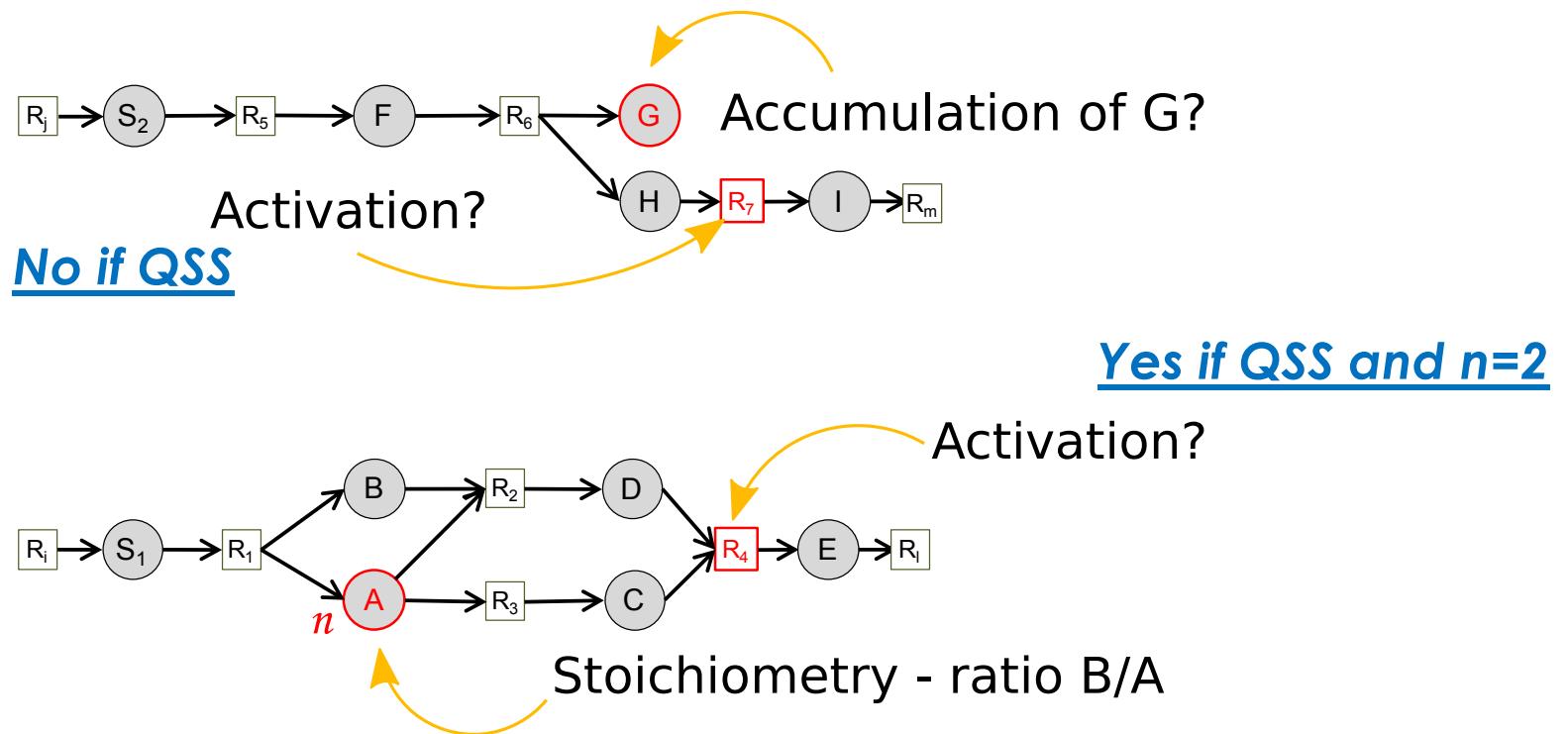
- Fluxes have constant values
- Fluxes are constrained by linear values
- The system optimises a global objective

r is active if

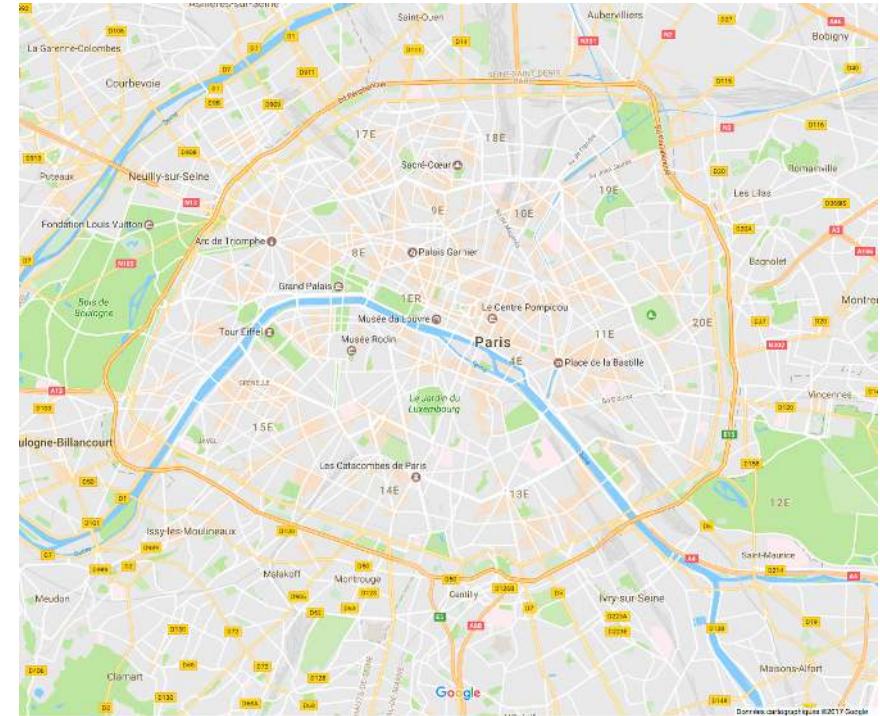
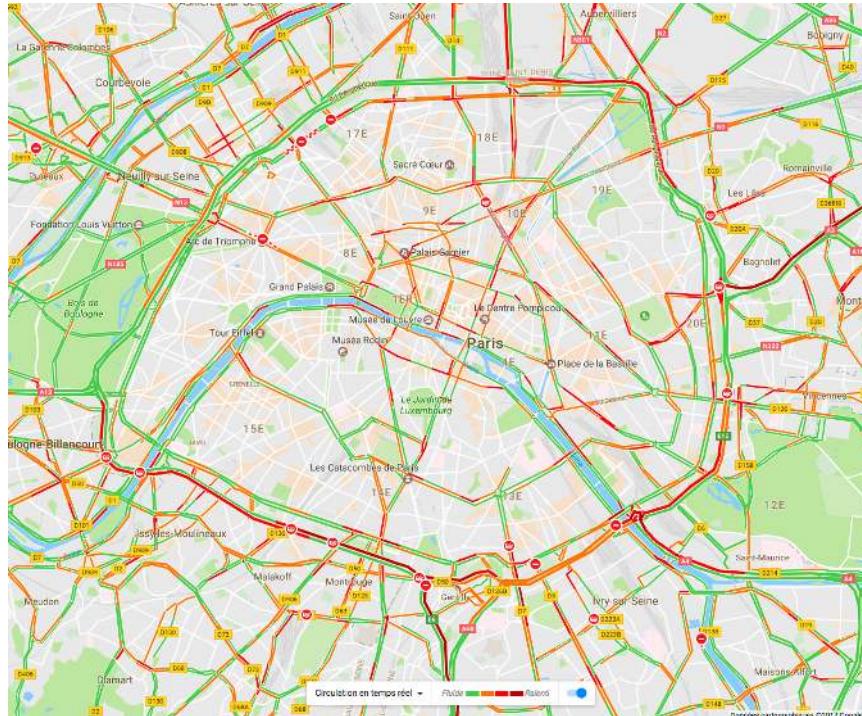
$$v_r > 0 \text{ and} \\ s.v = 0 \text{ and} \\ l_b < v < u_b$$

Replace kinetic constants by conservation laws and
global optimisation hypotheses

Consequences of the approximation



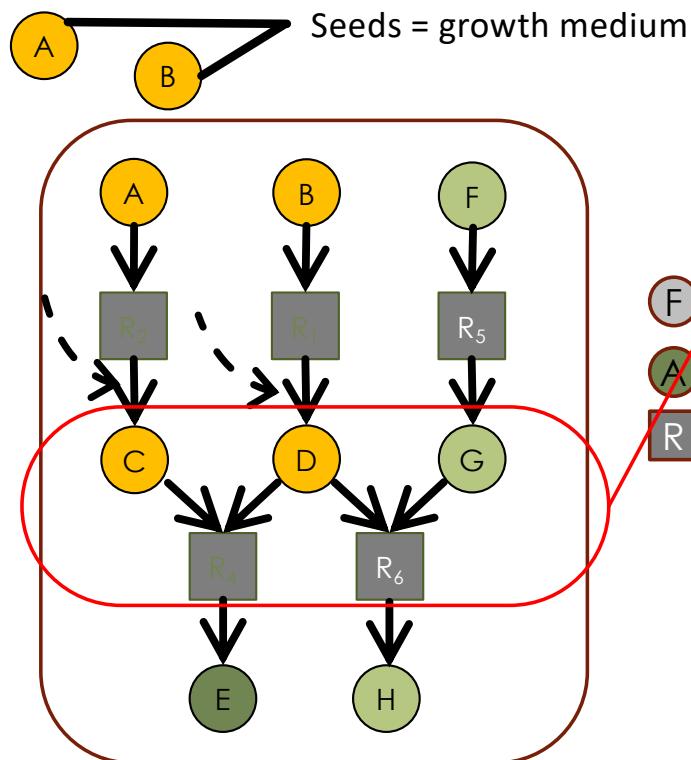
Modelling information



Model links between reactions:
fluxes... graphs... or intermediary formalism ?

Boolean approximation

Functionality: fixed-points of a Boolean network
→ recursive graph-based semantics

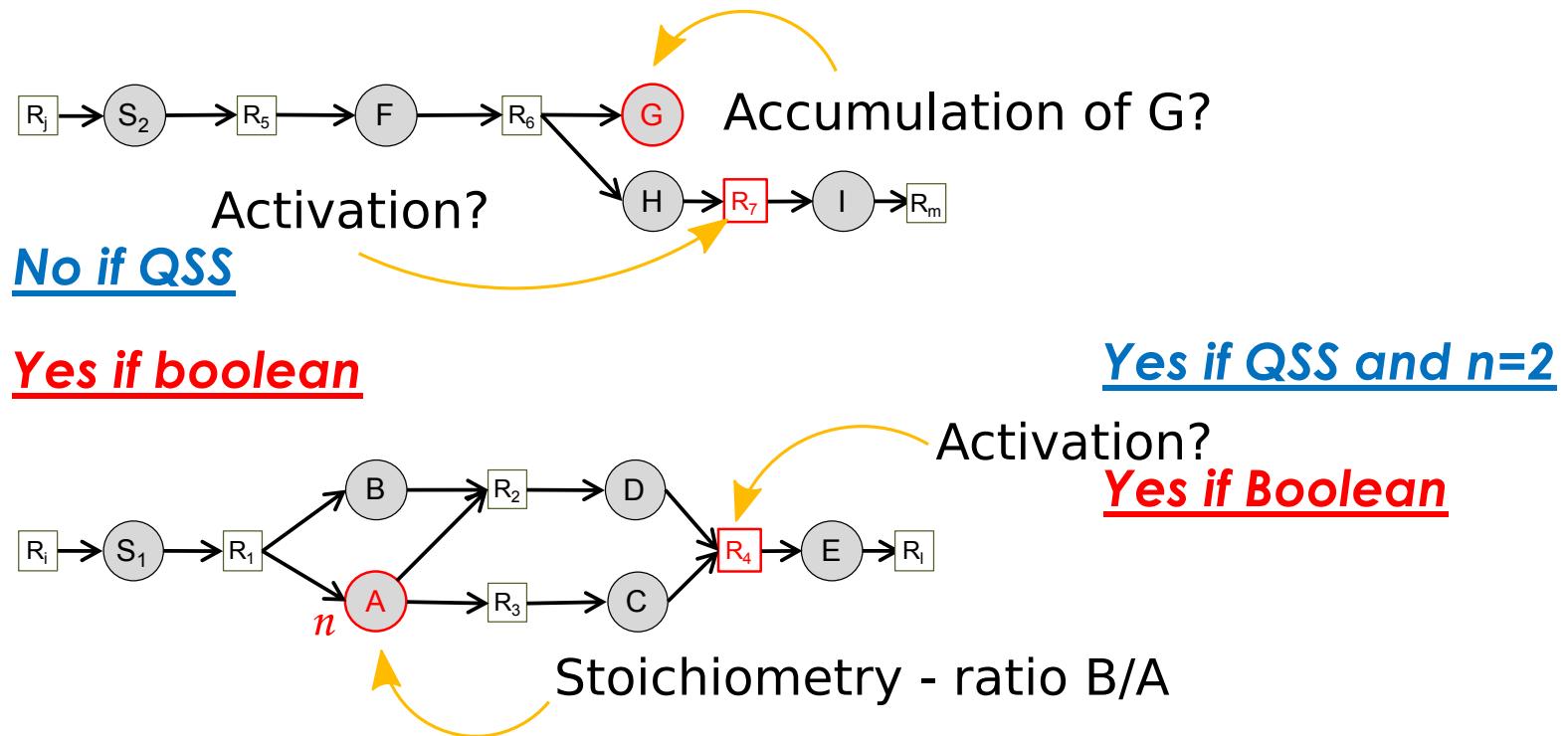


"and" condition checked recursively

```
scope(M) :- seed(M).  
scope(M) :- product(M,R), reaction(R), scope(M') : reactant(M',R).
```

Study paths in hypergraphs

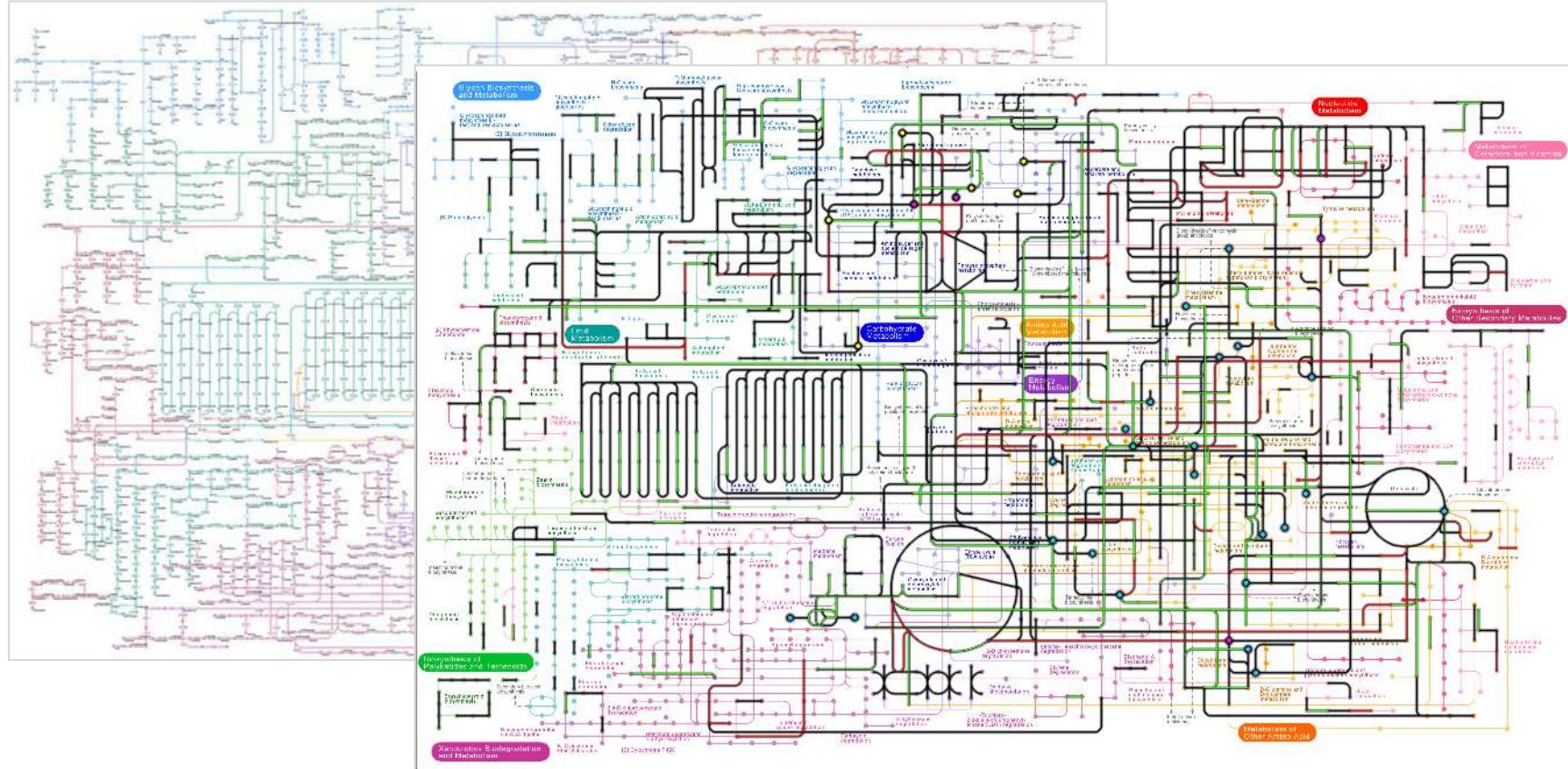
Everything is a matter of choices



The reaction status of the reactions is different according to the approximation

- No choice but dealing with such overapproximation !
- Use the flexibility of ASP language to handle these questions

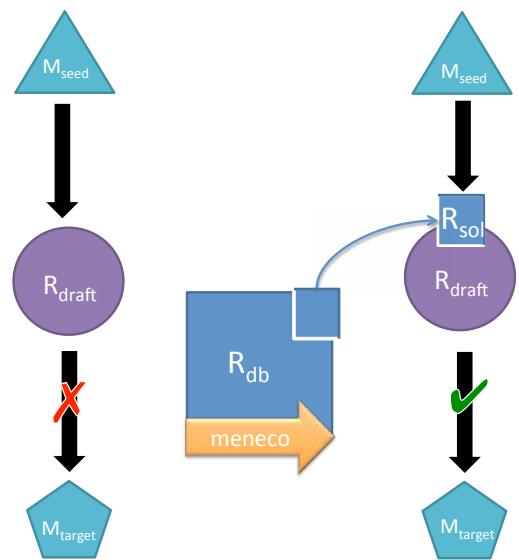
Data incompleteness



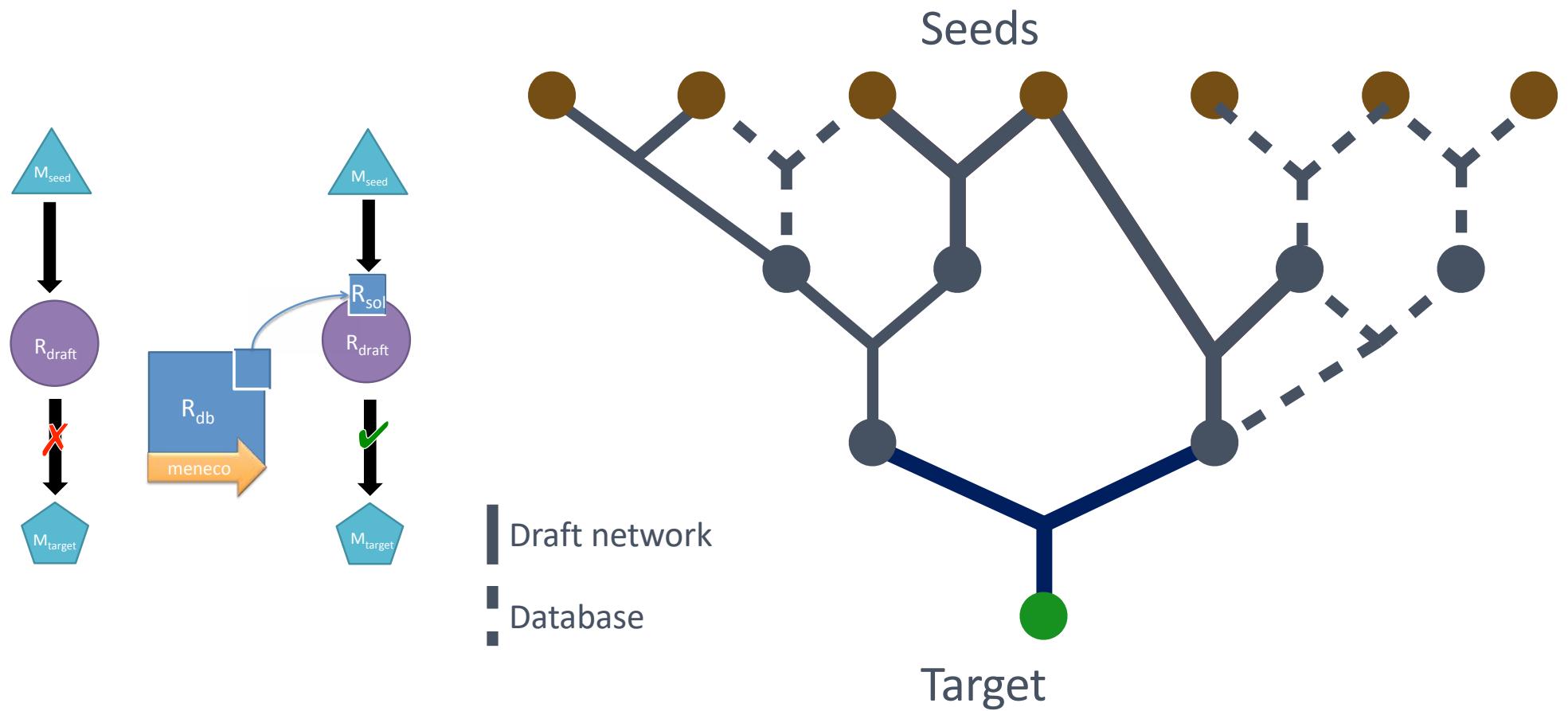
Metabolic networks built from NGS sequencing

- no possible biomass production.

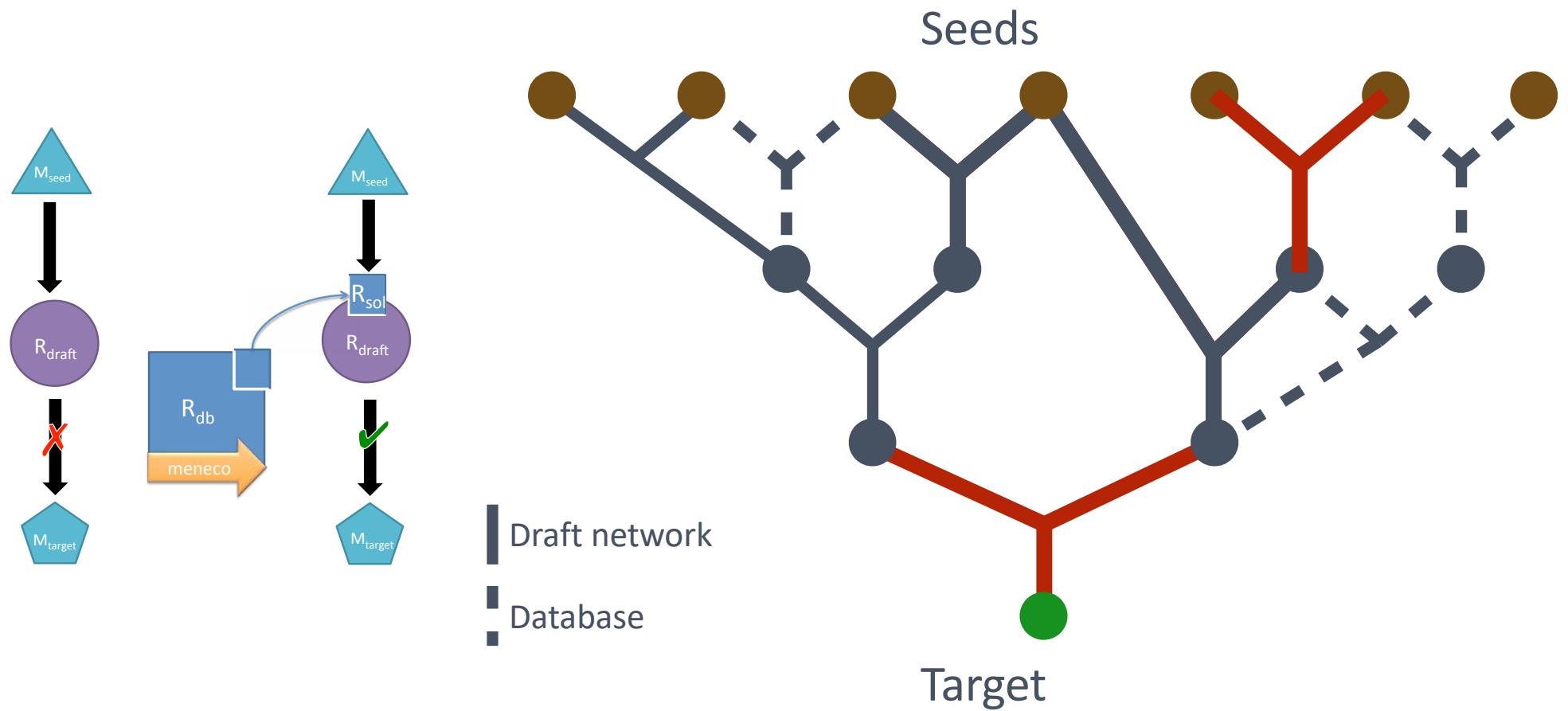
Gapfilling a metabolic network (nutshell)



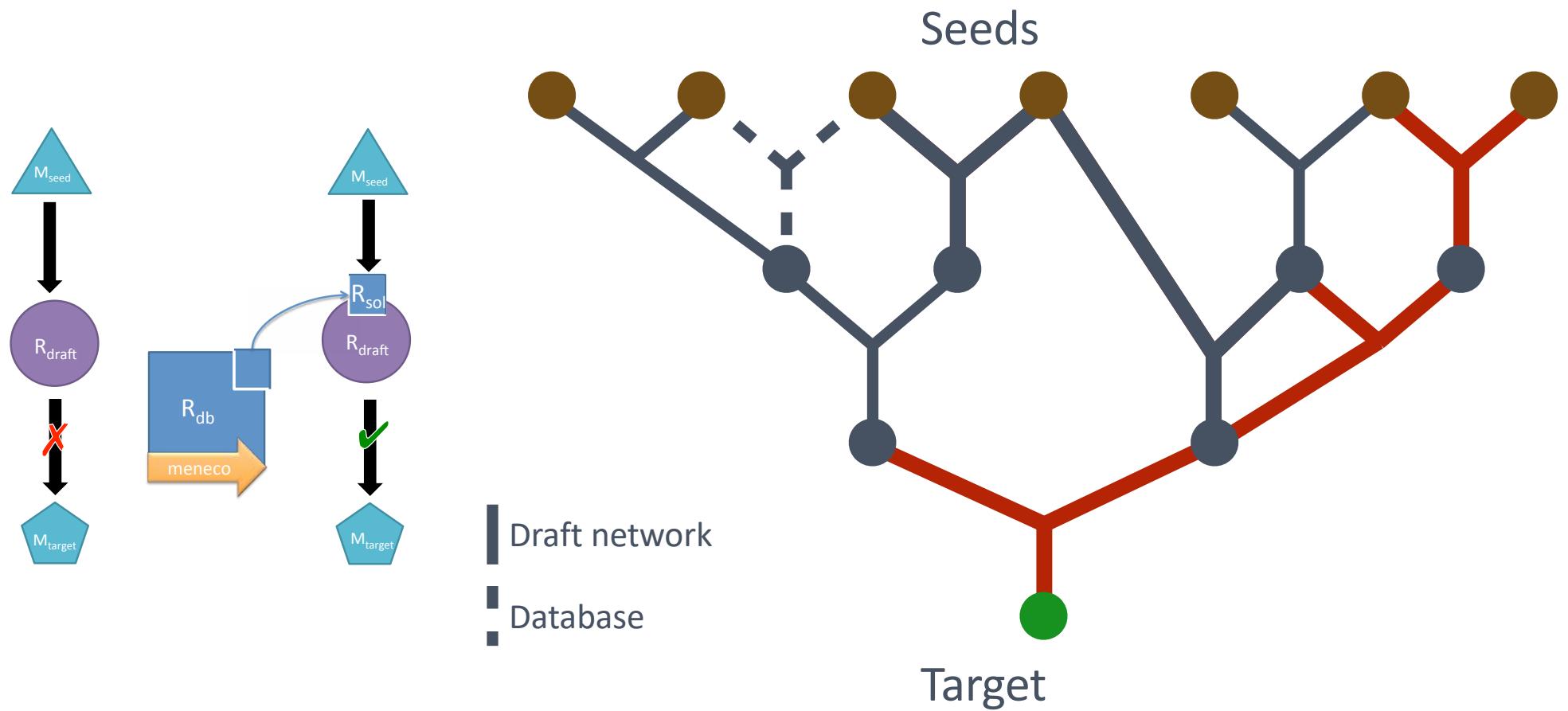
Gapfilling a metabolic network (nutshell)



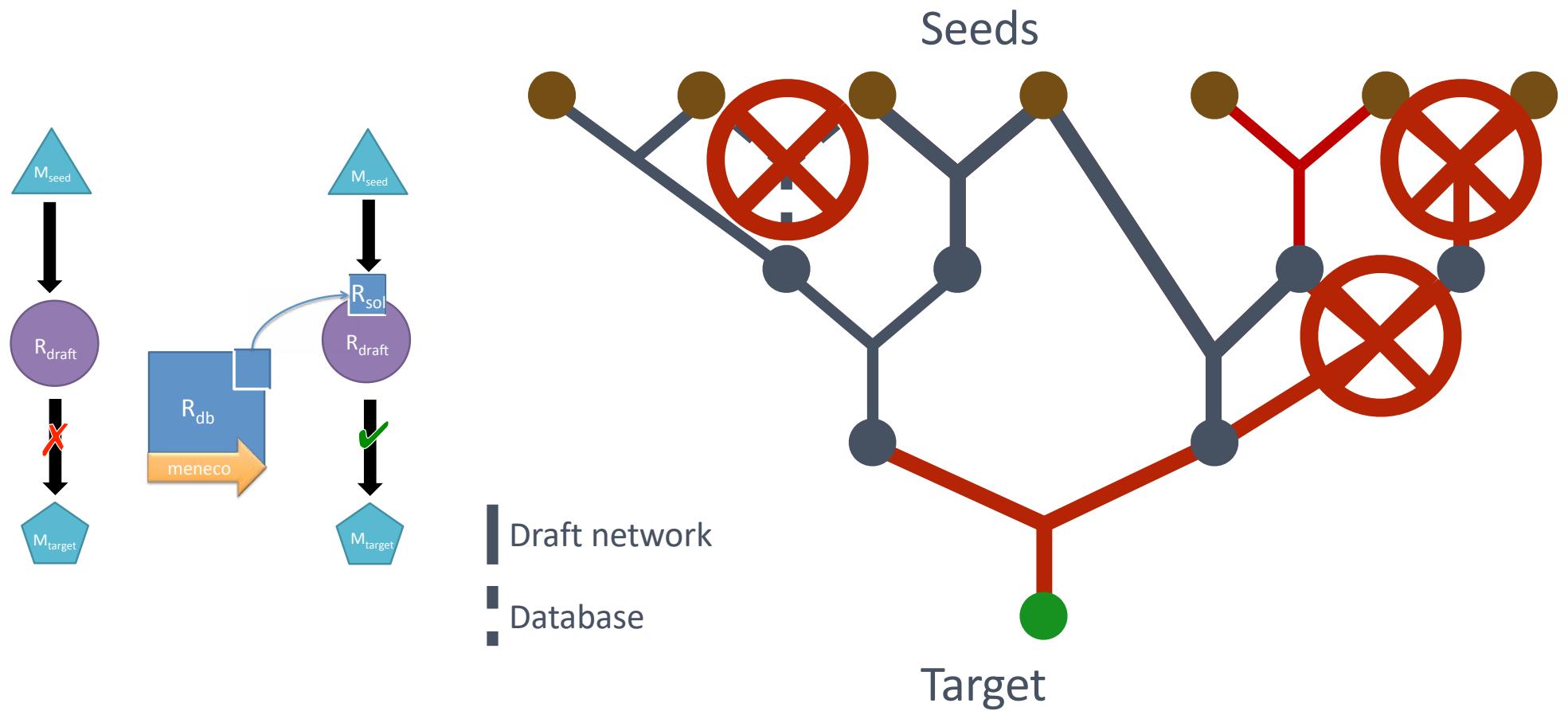
Gapfilling a metabolic network (nutshell)



Gapfilling a metabolic network (nutshell)



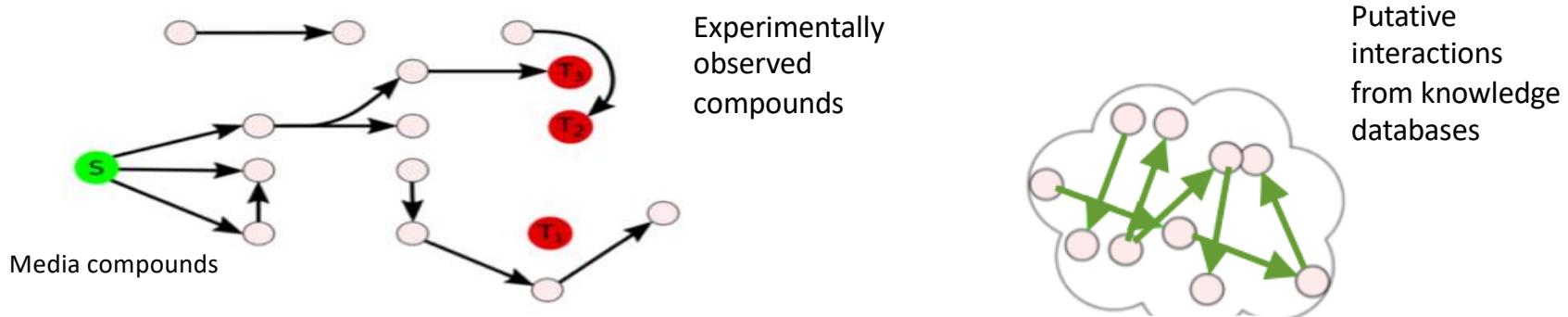
Gapfilling a metabolic network (nutshell)



Gapfilling a metabolic network

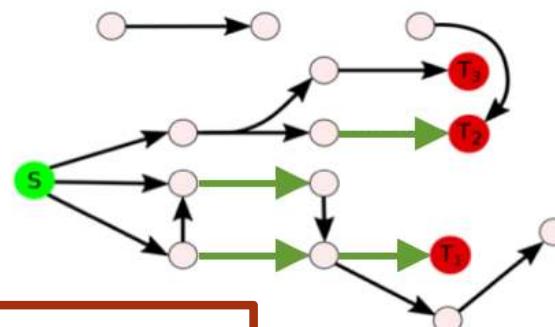
What we have

- Graph with **non-accessible target components**
- **Knowledge database** of possible edges



Gap-filling problem:

- Restore target accessibility
- Minimal number of reactions



$$\begin{aligned} \text{gapfilling}(S, R_T, G_1, G_{DB}) = \\ \arg \min_{\{R_i..R_m\} \subset G_{DB}} \left(\frac{\text{size}(\text{reactants}(R_T) \setminus \text{scope}(G_1 \cup \{R_i..R_m\}))}{\text{size}\{R_i..R_m\}} \right) \end{aligned}$$

Use our strategy...

Describe a system by a family of abstract models

Discrete dynamical systems

- Abstract flux-based non-monotonous criteria by a monotonous recursive topological criteria

(Logical) knowledge representation

- Implicit modeling of recursive propagation
- Integrity constraints to reduce the search space
Use constraints propagators for fluxes

Solving optimisation problems

- Use relevant searching methods
- Enumerate all solutions !

Meneco: ASP-based gap-filling for non-model organisms

$$\text{gapfilling}(S, R_T, G_1, G_{DB}) = \arg \min_{\{R_i..R_m\} \subset G_{DB}} \left(\frac{\text{size}(\text{reactants}(R_T) \setminus \text{scope}(G_1 \cup \{R_i..R_m\}))}{\text{size}\{R_i..R_m\}} \right)$$

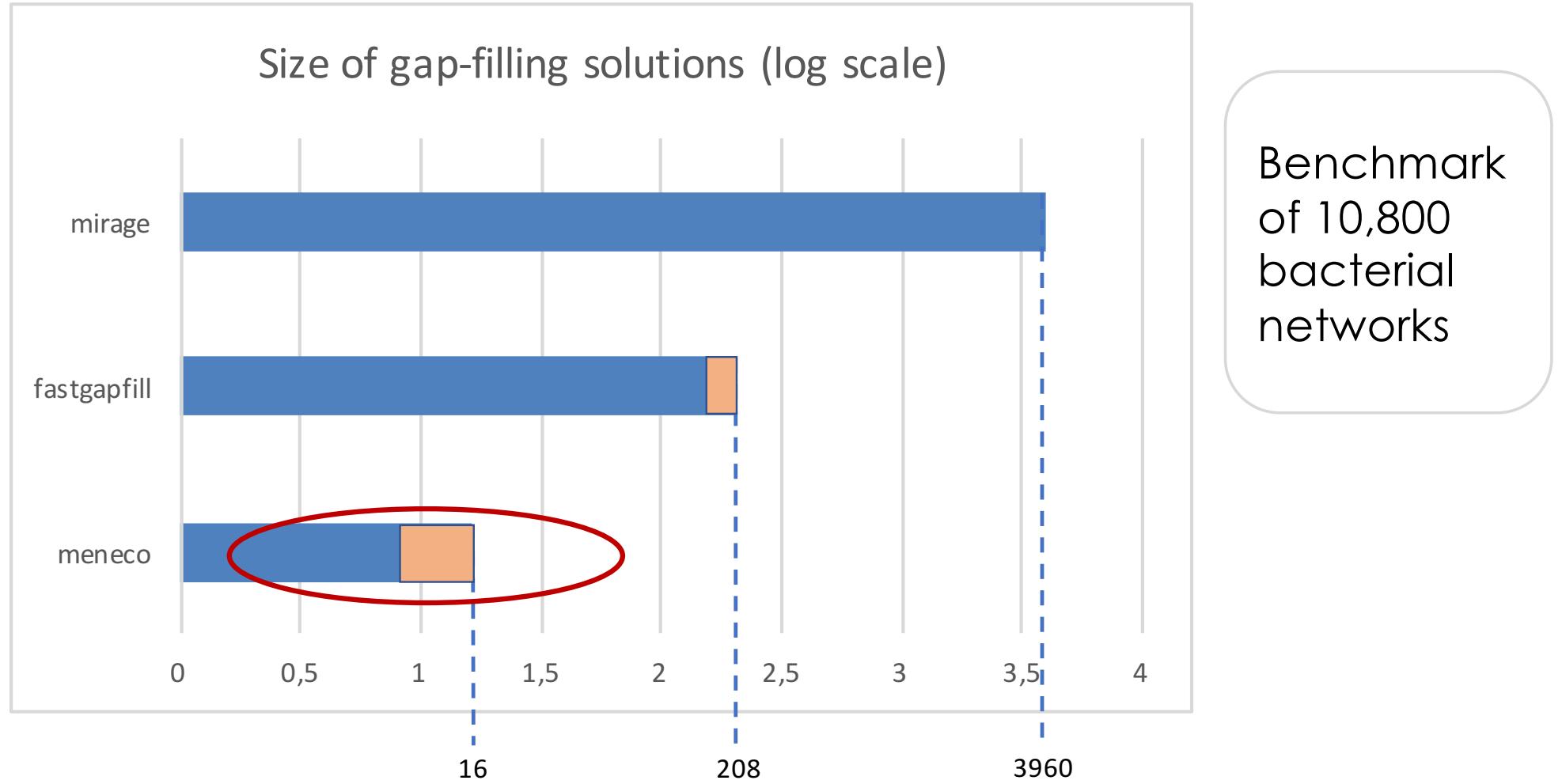
{reaction(r)}.

```
scope(M) :- seed(M).  
scope(M) :- product(M,R), reaction(R), scope(M') : reactant(M',R).  
:- target(T), not scope(T).  
#minimize{ reaction(r) }.
```

Meneco : ASP-based encoding

- Enumeration of all solutions.
- Very efficient.
- Requires cycles to be externally initiated

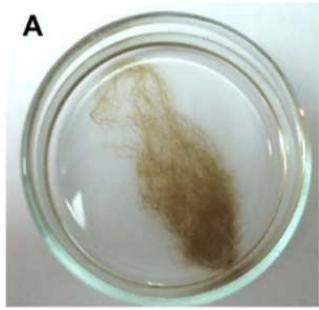
Benchmarking gap-filling strategies



16 reactions in average are sufficient to restore degraded bacterial networks (PLOS CB 2017)

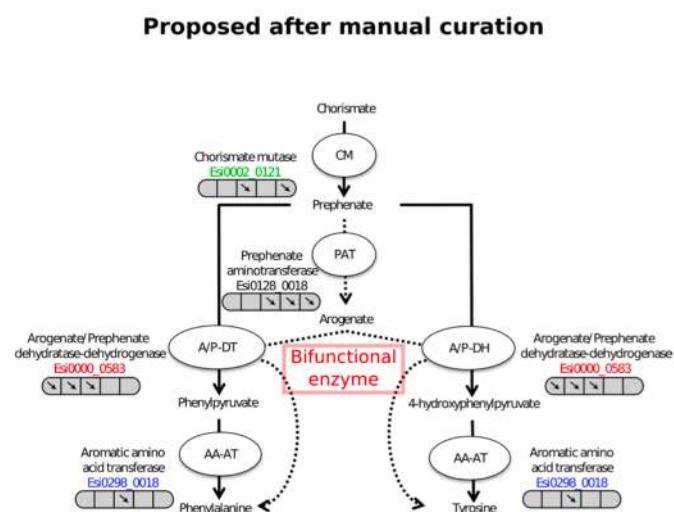
- MILP-based approaches required from 200 to 4000 reactions.

Example of application



*Ectocarpus
siliculosus*

[Tapia2016]



- **Genome:** 1785 reactions, 1981 compounds

- **54 metabolites to produce:**

- 25 are graph-based producible
- None is FBA-based producible.

- **Gapfilling**

- MILP: 500 reactions (untractable)
- ASP: 50 reactions added to the network
 - Sufficient for fluxes
 - Manual curation

New bifunctional role of a specific enzym
(Plant Journal 2015)



CNRS • SORBONNE UNIVERSITÉ
Station Biologique
de Roscoff

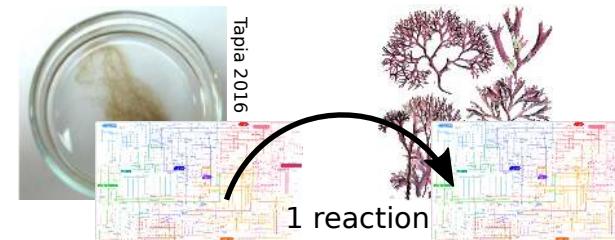
Counter-example of application



Chondrus crispus

Network analysis (G. Markov, SBR)

- 1943 reactions
- 149 reactions added by ASP
- **No way to produce biomass**



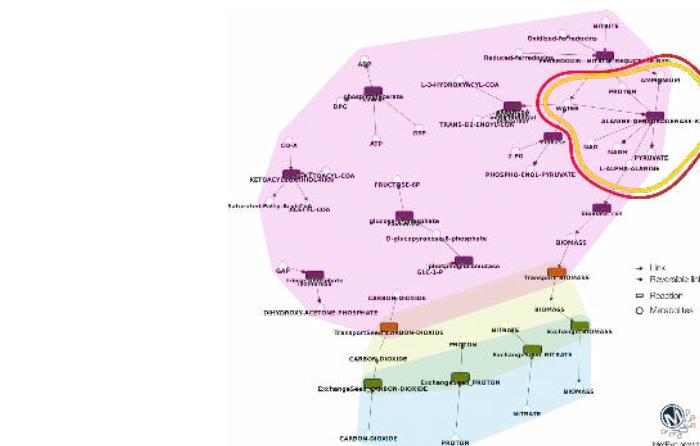
New problem to be solved

- **Hybrid problem** (TPLP 2018)
- Constraint propagator
- Reduce the database

Hybgapfilling(S, R_T, G_1, G_{DB}) =

$$\arg \min_{\{R_i..R_m\} \subset G_{DB}} \left(\frac{\text{size}(\text{reactants}(R_T) \setminus \text{scope}(G_1 \cup \{R_i..R_m\}))}{\text{size}\{R_i..R_m\}} \right)$$

s.t. $s.v = 0, v_{R_T} > 0, lb < v < ub$



Essential reactions for alanine production in *CcrGem*

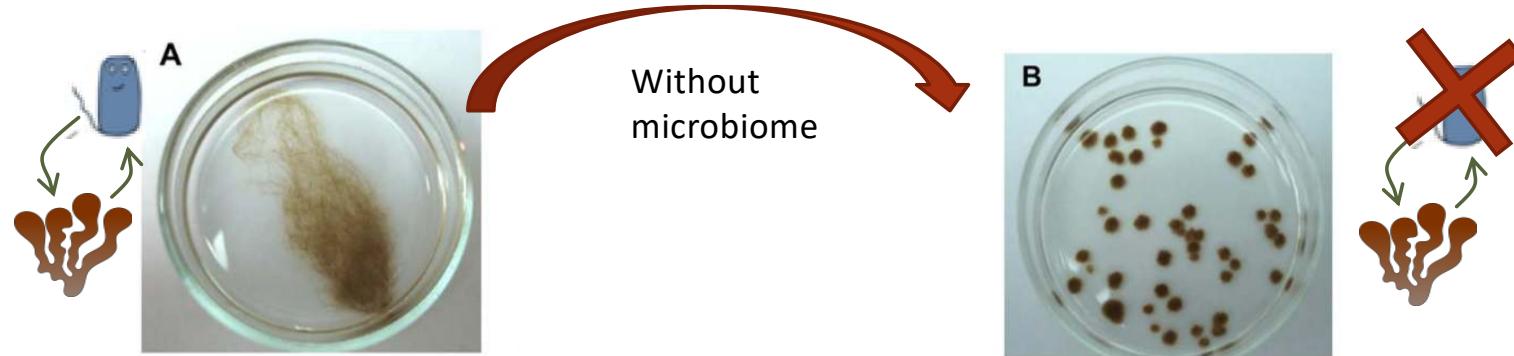
Still more complexity: microbial communities

- Prigent et al, PLOS computational Biology, 2017.
- Frioux et al, ECCB/bioinformatics



CNRS UPMC
Station Biologique
Roscoff

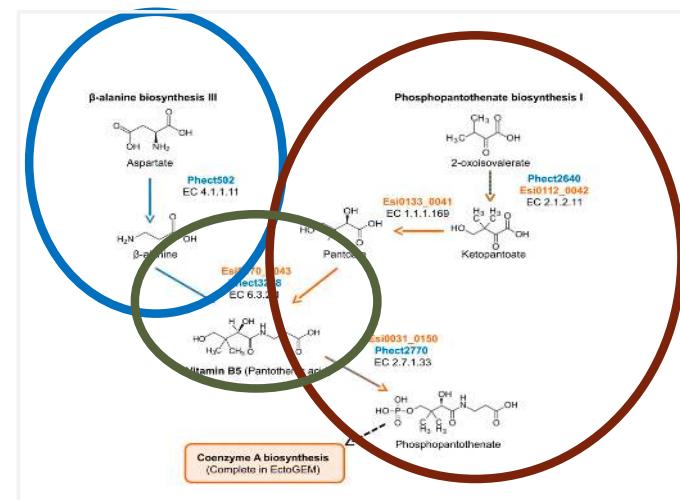
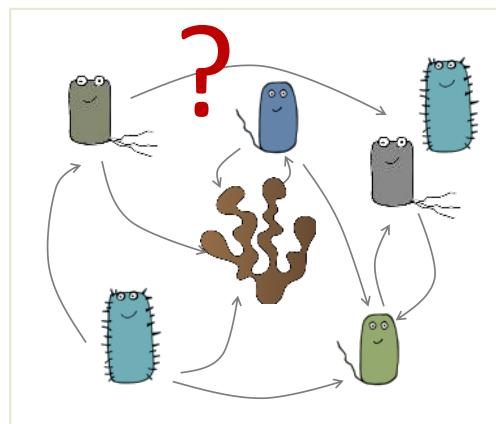
Role of environmental bacteria ?



Ectocarpus
[Dittami2014, Tapia2016, Prigent2015]

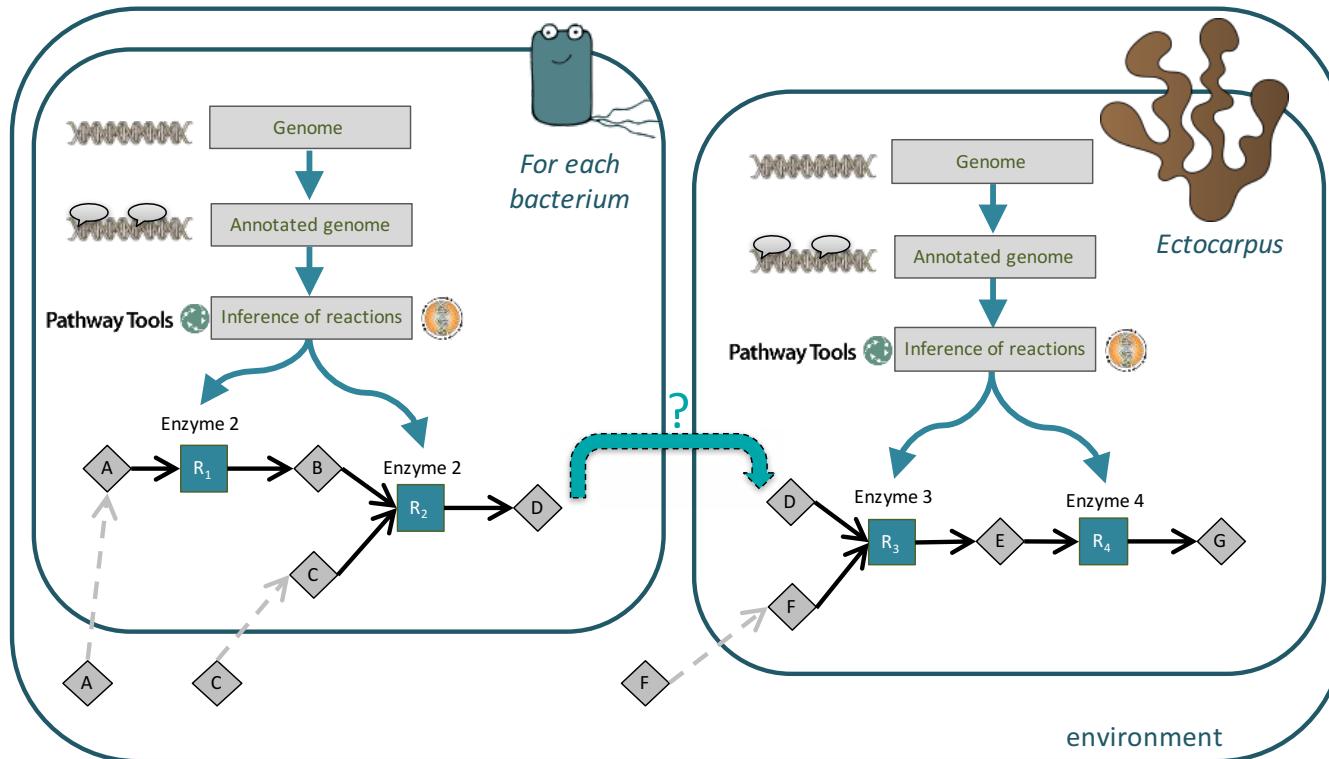


CNRS • SORBONNE UNIVERSITÉ
Station Biologique
de Roscoff



Metabolism may be an explanation
(PLOS CB 2017)

Systems ecology question

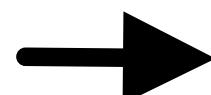
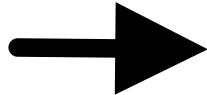


Can we suggest compound exchanges
that could restore the production of targeted compounds ?

- New gap-filling problem !
- Steiner graph approach (Sagot team, 2017) or ASP implementation

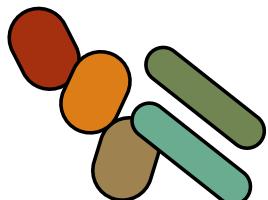
Scalability...

But... There are hundreds of bacteria in the environment

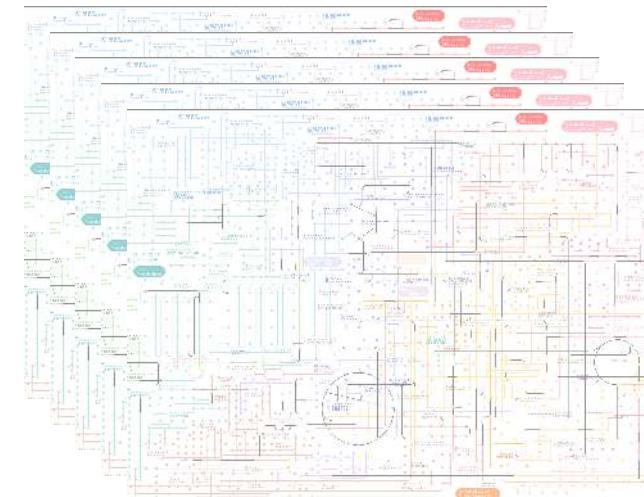


Marine biology

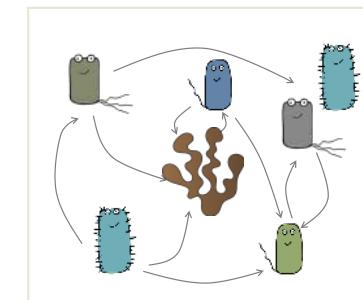
Hundreds
of bacteria



Happy few bacteria interact with the algae

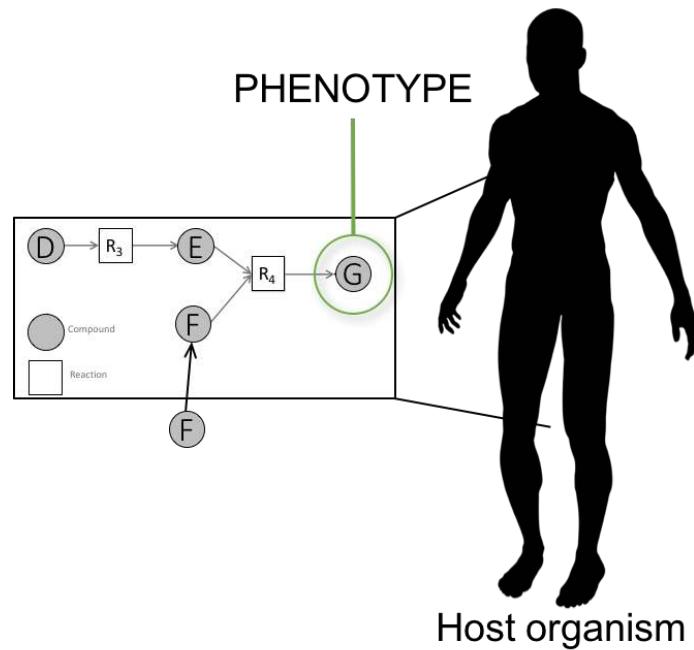


Hundreds of Genome-scale
models (GSMs)



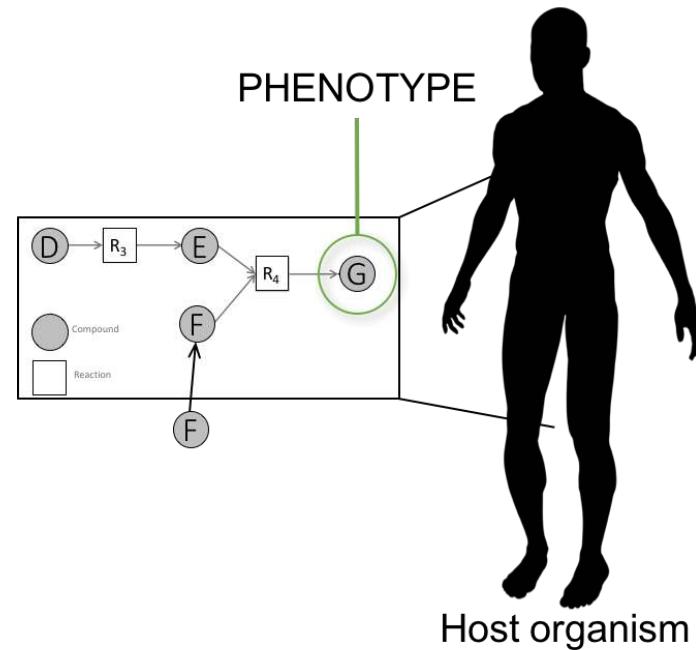
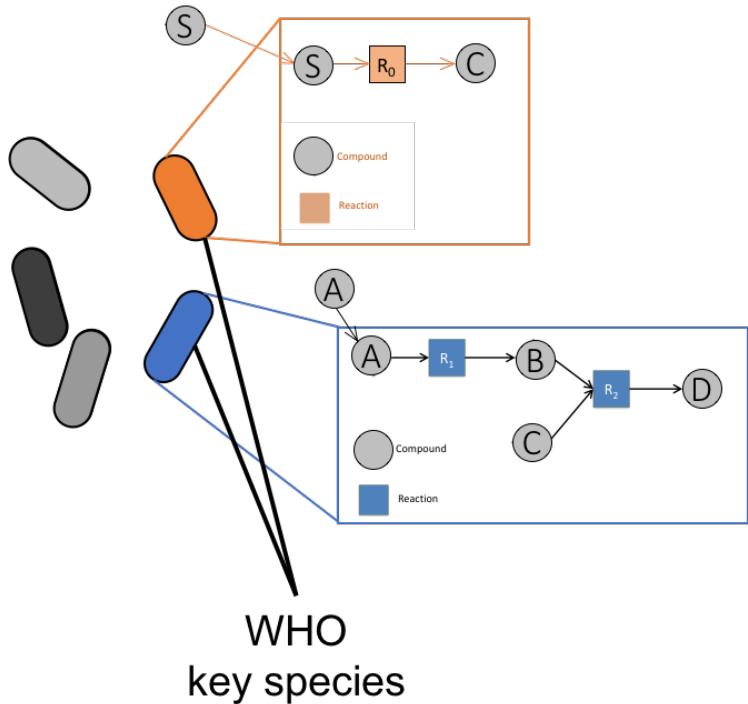
How to select communities within large microbiotas which explain
the algal response to stress ?

Selecting communities of interest within [large] microbiotas



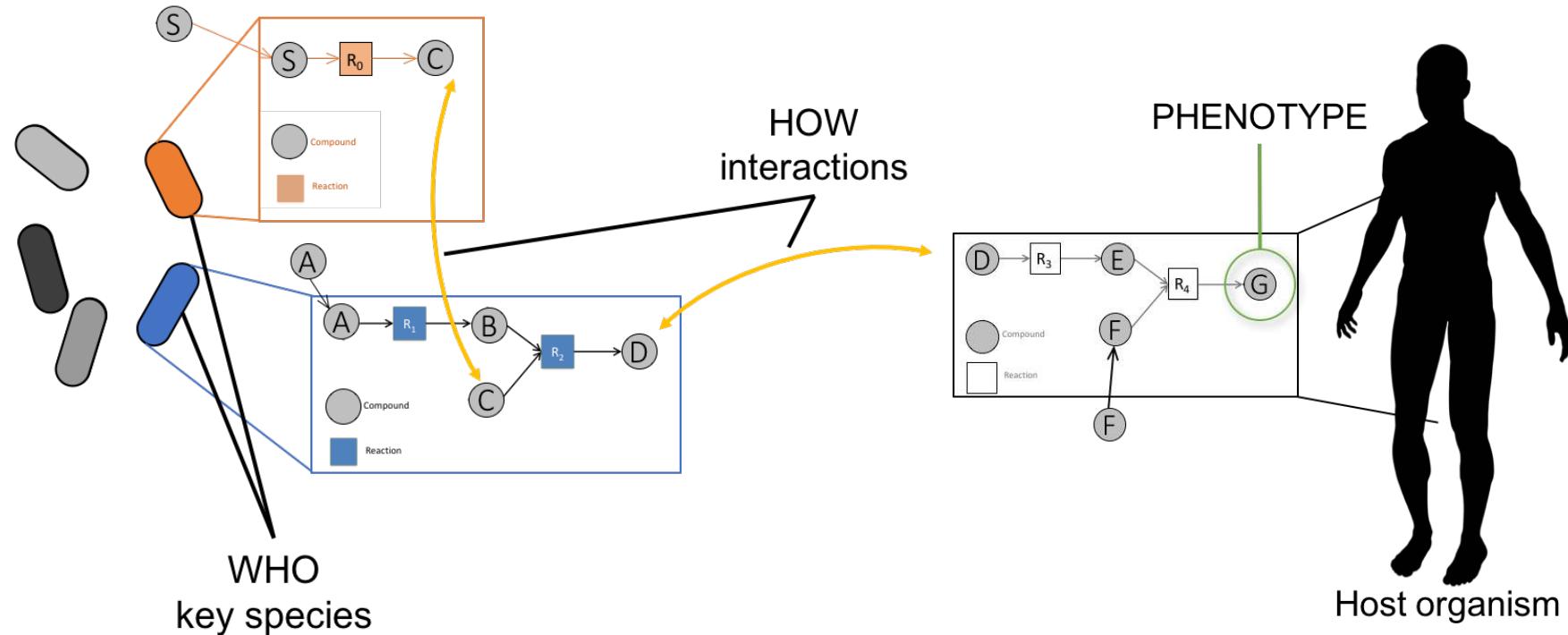
The “who”, “how” challenges of community selection

Selecting communities of interest within [large] microbiotas



The “who”, “how” challenges of community selection

Selecting communities of interest within [large] microbiotas



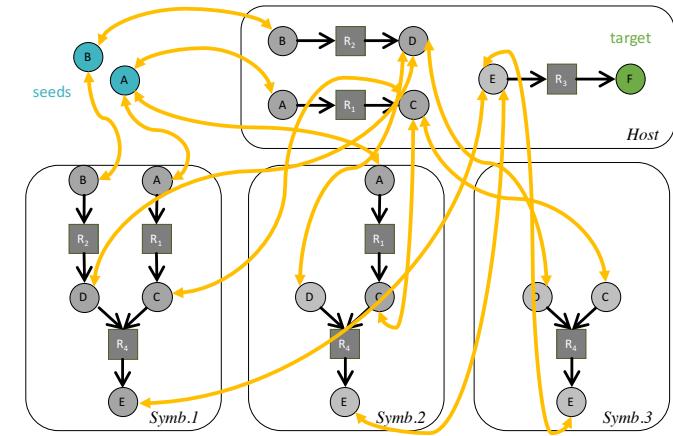
The “who”, “how” challenges of community selection

Complexity

Community selection problem

- Switch from hundreds of symbionts to 3 or 4
- Pinpoint a few number of putative cross-feedings

$$\text{Comsel}(S, T, G_1 \dots G_n) = \arg \min_{\{exchg(G_{i_1} \dots G_{i_L})\} \subset \{G_1 \dots G_n\}} \left(\begin{array}{l} \text{size}(T \setminus MBscope(G_{i_1} \dots G_{i_L})) \\ \text{size}\{\varepsilon \in exchg(G_{i_1} \dots G_{i_L}) \mid \\ T \cap CPscope(G_{i_1} \dots G_{i_L}, \varepsilon, S) = \\ T \cap MBscope(G_{i_1} \dots G_{i_L}, S)\} \end{array} \right)$$



499,177 combinations of
<6 exchanges

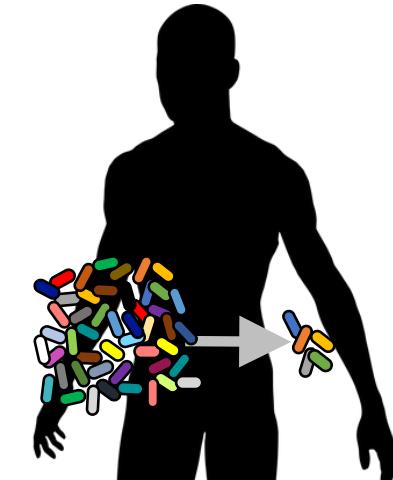
Gapfilling complexity

- depends on the number of hyperarcs

Size of the search space

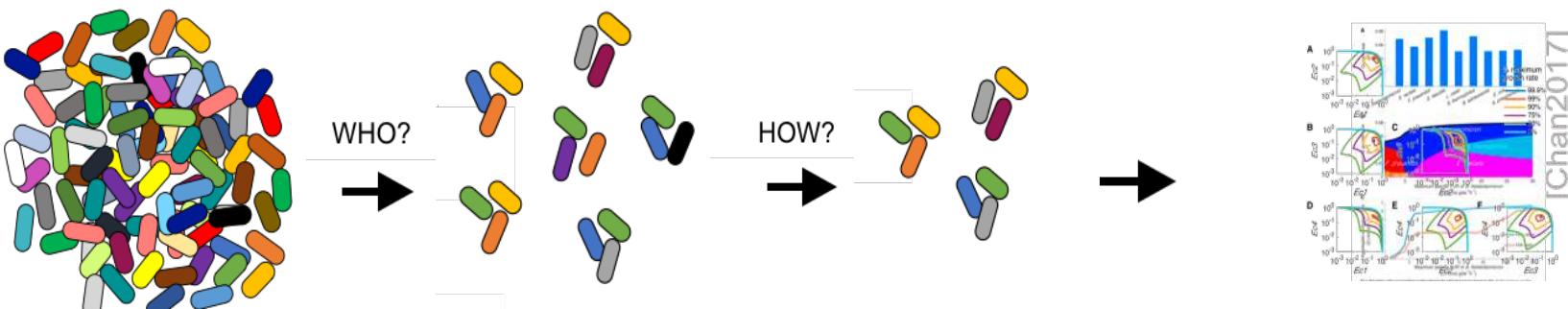
- depends on the number of symbionts

Highly combinatorial problem



1.62.10⁸¹ combinations of
<10 exchanges

Two-step optimization procedure



Heuristics for the community selection problem

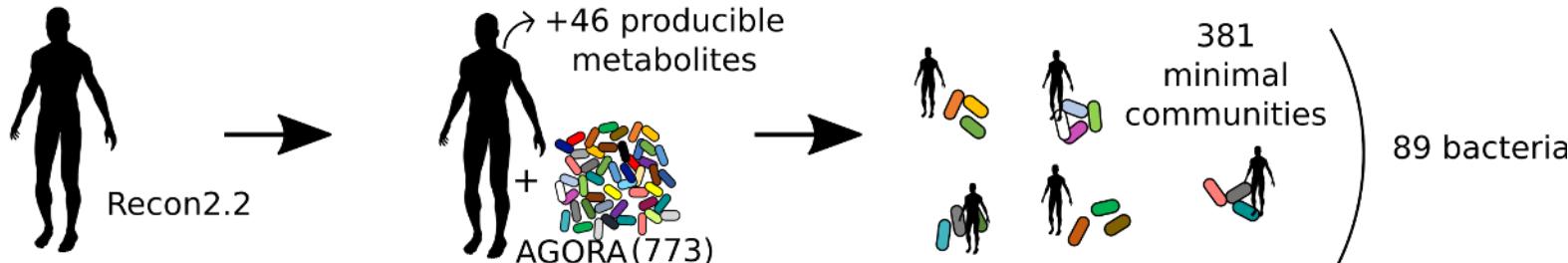
- **Who problem.**
 - Get rid of boundaries and select all minimal symbiot families
- **How problem.**
 - Sort the selected families according to the number of exchanges
- **Manual curation.**
 - Ask your favorite biologist to select the final one

$$\text{mxdbagCnity}(S, T, G_1..G_N) \\ = \arg \min_{\{G_{i_1}..G_{i_L}\} \subset \{G_1..G_N\}} \left(\begin{array}{c} \text{size}(T \setminus \text{mxdbagScope}(G_{i_1}..G_{i_L}, S)), \\ \text{size}\{G_{i_1}..G_{i_L}\}. \end{array} \right)$$

$$\text{cptCnity}(S, T, G_1..G_N) \\ = \arg \min_{\substack{\{G_{i_1}..G_{i_L}\} \\ \subset \{G_1..G_N\}}} \left(\begin{array}{c} \text{size}(T \setminus \text{mxdbagScope}(G_{i_1}..G_{i_L}, S)), \\ \text{size}\{G_{i_1}..G_{i_L}\}, \\ \text{size}\{\mathcal{E} \subset \text{exchg}(G_{i_1}..G_{i_L}) | \\ T \cap \text{cptScope}(G_{i_1}..G_{i_L}, \mathcal{E}, S) \\ = T \cap \text{mxdbagScope}(G_{i_1}..G_{i_L}, S)\}. \end{array} \right)$$

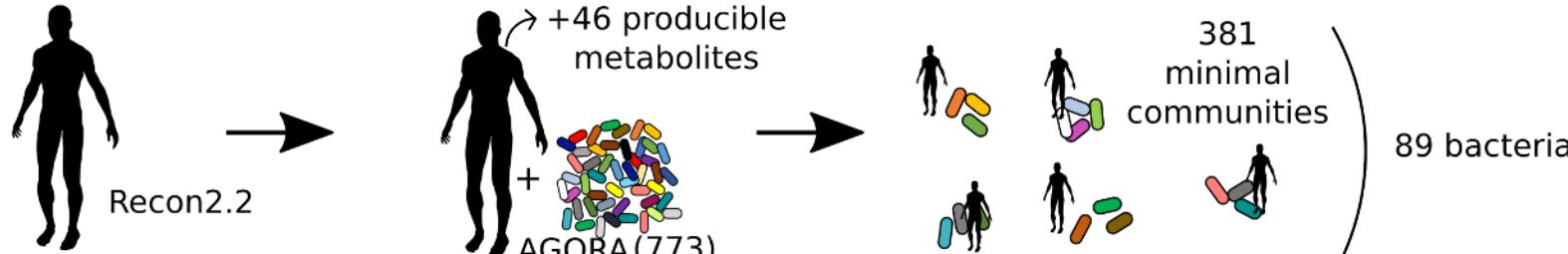
Validation/benchmarking on human microbiome project

Context of the study [Swainston et al., 2016] [Magnúsdóttir et al., 2016]



Validation/benchmarking on human microbiome project

Context of the study [Swainston et al., 2016] [Magnúsdóttir et al., 2016]



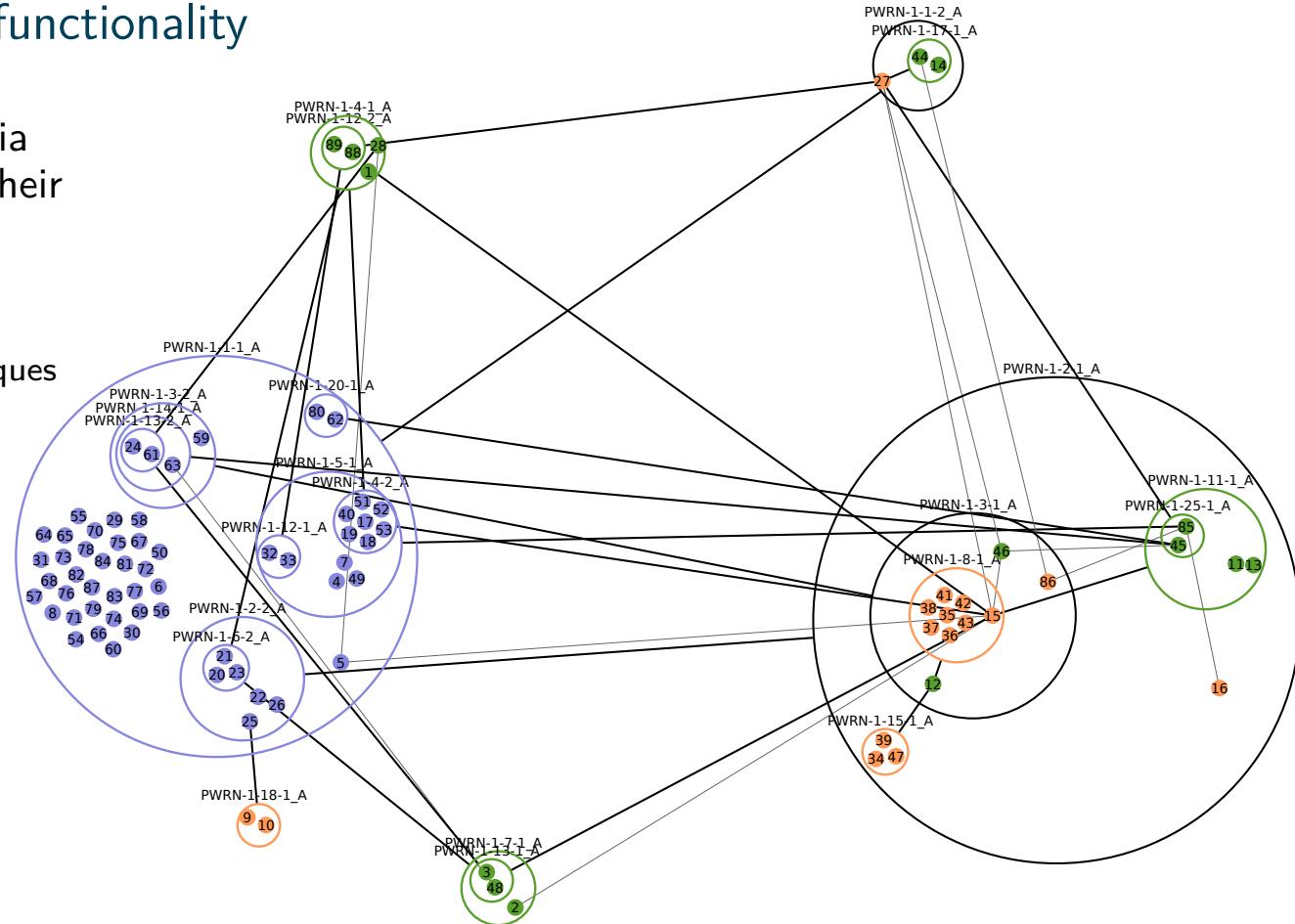
Clustering of bacteria

<i>Allospores fructicola</i> DSM 17242	4	<i>Candidatus larvae YIT 12861</i>
<i>Allospores indolicitans</i> YIT 12860	5	<i>Pseudomonas putida</i> DSM 23118
<i>Allospores oxidans</i> DSM 19447	6	<i>Pseudomonas putida</i> DSM 23371
<i>Allospores rubrum</i> NAL 8903	7	<i>Pseudomonas stutzeri</i> YIT 11840
<i>Allosporotilus tenax</i> ATCC 51984	73	<i>Pseudomonas spumiphila</i> YIT 11841
<i>Bacteroides clausii</i> YIT 12861	73	<i>Salinis</i> DSM 20707
<i>Bacteroides fragilis</i> YIT 12860	74	<i>Stella</i> ATCC 39406
<i>Bacteroides sancti M.</i> <i>Pectinibacterium</i> ATCC 25645	75	DSM 23386
<i>Bacteroides thetaiotaomicron</i> VPI-0442	80	DSM 1073
<i>Bacteroides gracilis</i> <i>Pseudobacteroides</i> ATCC 39406	82	DSM 23380
<i>Bacteroides massiliensis</i> sp.	82	DSM 23381
<i>Bacteroides nordii</i> CTC 25645	83	DSM 23389
<i>Bacteroides thetaiotaomicron</i> VPI-0442	83	DSM 23390
<i>Bacteroides ulcerans</i> <i>Pectinibacterium</i> ATCC 44079	82	DSM 23391
<i>Bacteroides thetaiotaomicron</i> CTC 25645	83	DSM 23392
<i>Bifidobacterium</i> sp.	83	DSM 23393
<i>Bifidobacterium</i> sp. 10	83	DSM 23394
<i>Bifidobacterium</i> sp. 11	83	DSM 23395
<i>Bifidobacterium</i> sp. 12	83	DSM 23396
<i>Bifidobacterium</i> sp. 13	83	DSM 23397
<i>Bifidobacterium</i> sp. 14	83	DSM 23398
<i>Bifidobacterium</i> sp. 15	83	DSM 23399
<i>Bifidobacterium</i> sp. 16	83	DSM 23400
<i>Bifidobacterium</i> sp. 17	83	DSM 23401
<i>Bifidobacterium</i> sp. 18	83	DSM 23402
<i>Bifidobacterium</i> sp. 19	83	DSM 23403
<i>Bifidobacterium</i> sp. 20	83	DSM 23404
<i>Bifidobacterium</i> sp. 21	83	DSM 23405
<i>Bifidobacterium</i> sp. 22	83	DSM 23406
<i>Bifidobacterium</i> sp. 23	83	DSM 23407
<i>Bifidobacterium</i> sp. 24	83	DSM 23408
<i>Bifidobacterium</i> sp. 25	83	DSM 23409
<i>Bifidobacterium</i> sp. 26	83	DSM 23410
<i>Bifidobacterium</i> sp. 27	83	DSM 23411
<i>Bifidobacterium</i> sp. 28	83	DSM 23412
<i>Bifidobacterium</i> sp. 29	83	DSM 23413
<i>Bifidobacterium</i> sp. 30	83	DSM 23414
<i>Bifidobacterium</i> sp. 31	83	DSM 23415
<i>Bifidobacterium</i> sp. 32	83	DSM 23416
<i>Bifidobacterium</i> sp. 33	83	DSM 23417
<i>Bifidobacterium</i> sp. 34	83	DSM 23418
<i>Bifidobacterium</i> sp. 35	83	DSM 23419
<i>Bifidobacterium</i> sp. 36	83	DSM 23420
<i>Bifidobacterium</i> sp. 37	83	DSM 23421
<i>Bifidobacterium</i> sp. 38	83	DSM 23422
<i>Bifidobacterium</i> sp. 39	83	DSM 23423
<i>Bifidobacterium</i> sp. 40	83	DSM 23424
<i>Bifidobacterium</i> sp. 41	83	DSM 23425
<i>Bifidobacterium</i> sp. 42	83	DSM 23426
<i>Bifidobacterium</i> sp. 43	83	DSM 23427
<i>Bifidobacterium</i> sp. 44	83	DSM 23428
<i>Bifidobacterium</i> sp. 45	83	DSM 23429
<i>Bifidobacterium</i> sp. 46	83	DSM 23430
<i>Bifidobacterium</i> sp. 47	83	DSM 23431
<i>Bifidobacterium</i> sp. 48	83	DSM 23432
<i>Bifidobacterium</i> sp. 49	83	DSM 23433
<i>Bifidobacterium</i> sp. 50	83	DSM 23434
<i>Bifidobacterium</i> sp. 51	83	DSM 23435
<i>Bifidobacterium</i> sp. 52	83	DSM 23436
<i>Bifidobacterium</i> sp. 53	83	DSM 23437
<i>Bifidobacterium</i> sp. 54	83	DSM 23438
<i>Bifidobacterium</i> sp. 55	83	DSM 23439
<i>Bifidobacterium</i> sp. 56	83	DSM 23440
<i>Bifidobacterium</i> sp. 57	83	DSM 23441
<i>Bifidobacterium</i> sp. 58	83	DSM 23442
<i>Bifidobacterium</i> sp. 59	83	DSM 23443
<i>Bifidobacterium</i> sp. 60	83	DSM 23444
<i>Bifidobacterium</i> sp. 61	83	DSM 23445
<i>Bifidobacterium</i> sp. 62	83	DSM 23446
<i>Bifidobacterium</i> sp. 63	83	DSM 23447
<i>Bifidobacterium</i> sp. 64	83	DSM 23448
<i>Bifidobacterium</i> sp. 65	83	DSM 23449
<i>Bifidobacterium</i> sp. 66	83	DSM 23450
<i>Bifidobacterium</i> sp. 67	83	DSM 23451
<i>Bifidobacterium</i> sp. 68	83	DSM 23452
<i>Bifidobacterium</i> sp. 69	83	DSM 23453
<i>Bifidobacterium</i> sp. 70	83	DSM 23454
<i>Bifidobacterium</i> sp. 71	83	DSM 23455
<i>Bifidobacterium</i> sp. 72	83	DSM 23456
<i>Bifidobacterium</i> sp. 73	83	DSM 23457
<i>Bifidobacterium</i> sp. 74	83	DSM 23458
<i>Bifidobacterium</i> sp. 75	83	DSM 23459
<i>Bifidobacterium</i> sp. 76	83	DSM 23460
<i>Bifidobacterium</i> sp. 77	83	DSM 23461
<i>Bifidobacterium</i> sp. 78	83	DSM 23462
<i>Bifidobacterium</i> sp. 79	83	DSM 23463
<i>Bifidobacterium</i> sp. 80	83	DSM 23464
<i>Bifidobacterium</i> sp. 81	83	DSM 23465
<i>Bifidobacterium</i> sp. 82	83	DSM 23466
<i>Bifidobacterium</i> sp. 83	83	DSM 23467
<i>Bifidobacterium</i> sp. 84	83	DSM 23468
<i>Bifidobacterium</i> sp. 85	83	DSM 23469
<i>Bifidobacterium</i> sp. 86	83	DSM 23470
<i>Bifidobacterium</i> sp. 87	83	DSM 23471
<i>Bifidobacterium</i> sp. 88	83	DSM 23472
<i>Bifidobacterium</i> sp. 89	83	DSM 23473
<i>Bifidobacterium</i> sp. 90	83	DSM 23474
<i>Bifidobacterium</i> sp. 91	83	DSM 23475
<i>Bifidobacterium</i> sp. 92	83	DSM 23476
<i>Bifidobacterium</i> sp. 93	83	DSM 23477
<i>Bifidobacterium</i> sp. 94	83	DSM 23478
<i>Bifidobacterium</i> sp. 95	83	DSM 23479
<i>Bifidobacterium</i> sp. 96	83	DSM 23480
<i>Bifidobacterium</i> sp. 97	83	DSM 23481
<i>Bifidobacterium</i> sp. 98	83	DSM 23482
<i>Bifidobacterium</i> sp. 99	83	DSM 23483
<i>Bifidobacterium</i> sp. 100	83	DSM 23484
<i>Bifidobacterium</i> sp. 101	83	DSM 23485
<i>Bifidobacterium</i> sp. 102	83	DSM 23486
<i>Bifidobacterium</i> sp. 103	83	DSM 23487
<i>Bifidobacterium</i> sp. 104	83	DSM 23488
<i>Bifidobacterium</i> sp. 105	83	DSM 23489
<i>Bifidobacterium</i> sp. 106	83	DSM 23490
<i>Bifidobacterium</i> sp. 107	83	DSM 23491
<i>Bifidobacterium</i> sp. 108	83	DSM 23492
<i>Bifidobacterium</i> sp. 109	83	DSM 23493
<i>Bifidobacterium</i> sp. 110	83	DSM 23494
<i>Bifidobacterium</i> sp. 111	83	DSM 23495
<i>Bifidobacterium</i> sp. 112	83	DSM 23496
<i>Bifidobacterium</i> sp. 113	83	DSM 23497
<i>Bifidobacterium</i> sp. 114	83	DSM 23498
<i>Bifidobacterium</i> sp. 115	83	DSM 23499
<i>Bifidobacterium</i> sp. 116	83	DSM 23500
<i>Bifidobacterium</i> sp. 117	83	DSM 23501
<i>Bifidobacterium</i> sp. 118	83	DSM 23502
<i>Bifidobacterium</i> sp. 119	83	DSM 23503
<i>Bifidobacterium</i> sp. 120	83	DSM 23504
<i>Bifidobacterium</i> sp. 121	83	DSM 23505
<i>Bifidobacterium</i> sp. 122	83	DSM 23506
<i>Bifidobacterium</i> sp. 123	83	DSM 23507
<i>Bifidobacterium</i> sp. 124	83	DSM 23508
<i>Bifidobacterium</i> sp. 125	83	DSM 23509
<i>Bifidobacterium</i> sp. 126	83	DSM 23510
<i>Bifidobacterium</i> sp. 127	83	DSM 23511
<i>Bifidobacterium</i> sp. 128	83	DSM 23512
<i>Bifidobacterium</i> sp. 129	83	DSM 23513
<i>Bifidobacterium</i> sp. 130	83	DSM 23514
<i>Bifidobacterium</i> sp. 131	83	DSM 23515
<i>Bifidobacterium</i> sp. 132	83	DSM 23516
<i>Bifidobacterium</i> sp. 133	83	DSM 23517
<i>Bifidobacterium</i> sp. 134	83	DSM 23518
<i>Bifidobacterium</i> sp. 135	83	DSM 23519
<i>Bifidobacterium</i> sp. 136	83	DSM 23520
<i>Bifidobacterium</i> sp. 137	83	DSM 23521
<i>Bifidobacterium</i> sp. 138	83	DSM 23522
<i>Bifidobacterium</i> sp. 139	83	DSM 23523
<i>Bifidobacterium</i> sp. 140	83	DSM 23524
<i>Bifidobacterium</i> sp. 141	83	DSM 23525
<i>Bifidobacterium</i> sp. 142	83	DSM 23526
<i>Bifidobacterium</i> sp. 143	83	DSM 23527
<i>Bifidobacterium</i> sp. 144	83	DSM 23528
<i>Bifidobacterium</i> sp. 145	83	DSM 23529
<i>Bifidobacterium</i> sp. 146	83	DSM 23530
<i>Bifidobacterium</i> sp. 147	83	DSM 23531
<i>Bifidobacterium</i> sp. 148	83	DSM 23532
<i>Bifidobacterium</i> sp. 149	83	DSM 23533
<i>Bifidobacterium</i> sp. 150	83	DSM 23534
<i>Bifidobacterium</i> sp. 151	83	DSM 23535
<i>Bifidobacterium</i> sp. 152	83	DSM 23536
<i>Bifidobacterium</i> sp. 153	83	DSM 23537
<i>Bifidobacterium</i> sp. 154	83	DSM 23538
<i>Bifidobacterium</i> sp. 155	83	DSM 23539
<i>Bifidobacterium</i> sp. 156	83	DSM 23540
<i>Bifidobacterium</i> sp. 157	83	DSM 23541
<i>Bifidobacterium</i> sp. 158	83	DSM 23542
<i>Bifidobacterium</i> sp. 159	83	DSM 23543
<i>Bifidobacterium</i> sp. 160	83	DSM 23544
<i>Bifidobacterium</i> sp. 161	83	DSM 23545
<i>Bifidobacterium</i> sp. 162	83	DSM 23546
<i>Bifidobacterium</i> sp. 163	83	DSM 23547
<i>Bifidobacterium</i> sp. 164	83	DSM 23548
<i>Bifidobacterium</i> sp. 165	83	DSM 23549
<i>Bifidobacterium</i> sp. 166	83	DSM 23550
<i>Bifidobacterium</i> sp. 167	83	DSM 23551
<i>Bifidobacterium</i> sp. 168	83	DSM 23552
<i>Bifidobacterium</i> sp. 169	83	DSM 23553
<i>Bifidobacterium</i> sp. 170	83	DSM 23554
<i>Bifidobacterium</i> sp. 171	83	DSM 23555
<i>Bifidobacterium</i> sp. 172	83	DSM 23556
<i>Bifidobacterium</i> sp. 173	83	DSM 23557
<i>Bifidobacterium</i> sp. 174	83	DSM 23558
<i>Bifidobacterium</i> sp. 175	83	DSM 23559
<i>Bifidobacterium</i> sp. 176	83	DSM 23560
<i>Bifidobacterium</i> sp. 177	83	DSM 23561
<i>Bifidobacterium</i> sp. 178	83	DSM 23562
<i>Bifidobacterium</i> sp. 179	83	DSM 23563
<i>Bifidobacterium</i> sp. 180	83	DSM 23564
<i>Bifidobacterium</i> sp. 181	83	DSM 23565
<i>Bifidobacterium</i> sp. 182	83	DSM 23566
<i>Bifidobacterium</i> sp. 183	83	DSM 23567
<i>Bifidobacterium</i> sp. 184	83	DSM 23568
<i>Bifidobacterium</i> sp. 185	83	DSM 23569
<i>Bifidobacterium</i> sp. 186	83	DSM 23570
<i>Bifidobacterium</i> sp. 187	83	DSM 23571
<i>Bifidobacterium</i> sp. 188	83	DSM 23572
<i>Bifidobacterium</i> sp. 189	83	DSM 23573
<i>Bifidobacterium</i> sp. 190	83	DSM 23574
<i>Bifidobacterium</i> sp. 191	83	DSM 23575
<i>Bifidobacterium</i> sp. 192	83	DSM 23576
<i>Bifidobacterium</i> sp. 193	83	DSM 23577
<i>Bifidobacterium</i> sp. 194	83	DSM 23578
<i>Bifidobacterium</i> sp. 195	83	DSM 23579
<i>Bifidobacterium</i> sp. 196	83	DSM 23580
<i>Bifidobacterium</i> sp. 197	83	DSM 23581
<i>Bifidobacterium</i> sp. 198	83	DSM 23582
<i>Bifidobacterium</i> sp. 199	83	DSM 23583
<i>Bifidobacterium</i> sp. 200	83	DSM 23584
<i>Bifidobacterium</i> sp. 201	83	DSM 23585
<i>Bifidobacterium</i> sp. 202	83	DSM 23586
<i>Bifidobacterium</i> sp. 203	83	DSM 23587
<i>Bifidobacterium</i> sp. 204	83	DSM 23588
<i>Bifidobacterium</i> sp. 205	83	DSM 23589
<i>Bifidobacterium</i> sp. 206	83	DSM 23590
<i>Bifidobacterium</i> sp. 207	83	DSM 23591
<i>Bifidobacterium</i> sp. 208	83	DSM 23592
<i>Bifidobacterium</i> sp. 209	83	DSM 23593
<i>Bifidobacterium</i> sp. 210	83	DSM 23594
<i>Bifidobacterium</i> sp. 211	83	DSM 23595
<i>Bifidobacterium</i> sp. 212	83	DSM 23596
<i>Bifidobacterium</i> sp. 213	83	DSM 23597
<i>Bifidobacterium</i> sp. 214	83	DSM 23598
<i>Bifidobacterium</i> sp. 215	83	DSM 23599
<i>Bifidobacterium</i> sp. 216	83	DSM 23600
<i>Bifidobacterium</i> sp. 217	83	DSM 23601
<i>Bifidobacterium</i> sp. 218	83	DSM 23602
<i>Bifidobacterium</i> sp. 219	83	DSM 23603
<i>Bifidobacterium</i> sp. 220	83	DSM 23604
<i>Bifidobacterium</i> sp. 221	83	DSM 23605
<i>Bifidobacterium</i> sp. 222	83	DSM 23606
<i>Bifidobacterium</i> sp. 223	83	DSM 23607
<i>Bifidobacterium</i> sp. 224	83	DSM 23608
<i>Bifidobacterium</i> sp. 225	83	DSM 23609
<i>Bifidobacterium</i> sp. 226	83	DSM 23610
<i>Bifidobacterium</i> sp. 227	83	DSM 23611
<i>Bifidobacterium</i> sp. 228	83	DSM 23612
<i>Bifidobacterium</i> sp.		

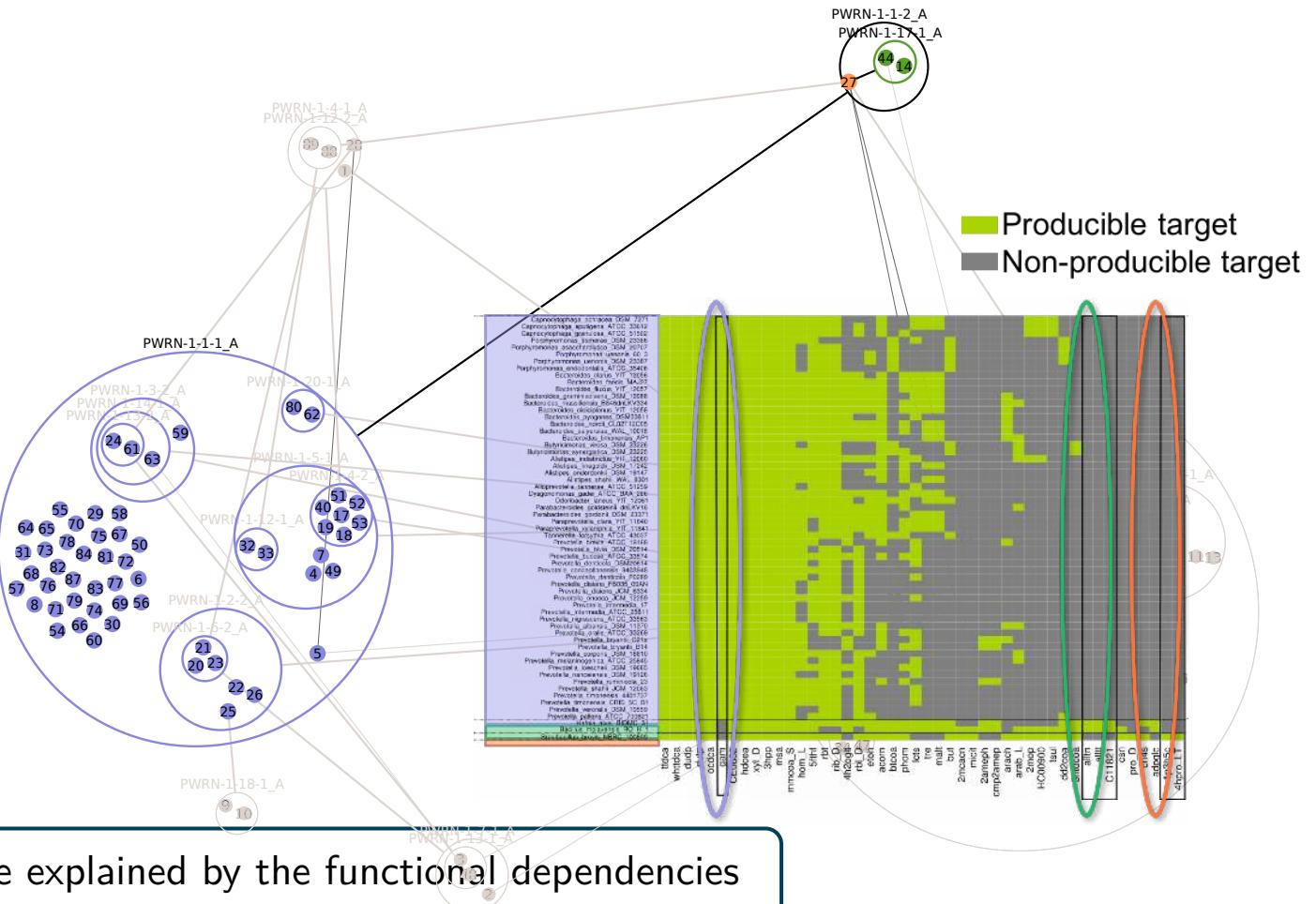
Validation/benchmarking on human microbiome project

Association of bacteria & functionality

- ▶ Groups of equivalent bacteria in clusters with respect to their associations [Bourneuf et al., 2017]
 - **Powernodes:** groups of bacteria, parts of bicliques
 - **Poweredges:** connect bicliques



Validation/benchmarking on human microbiome project



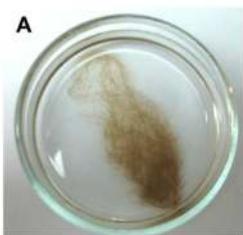
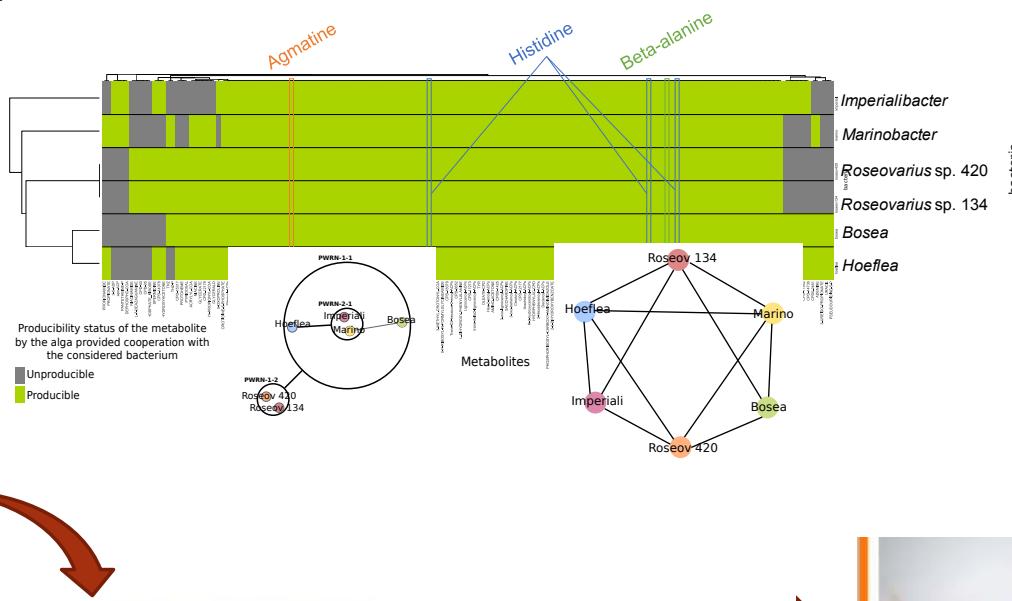
- ▶ Producibility of individual targets explains the communities → screening

Community composition can be explained by the functional dependencies of the targets towards specific groups of bacteria

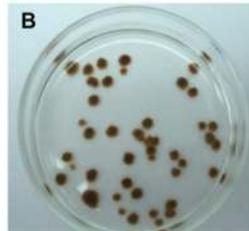
Validation on algae

- *Ca. P. ectocarpi* not culturable
- 10 culturable bacteria → functional redundancy
- 6 equivalent communities of 3 bacteria

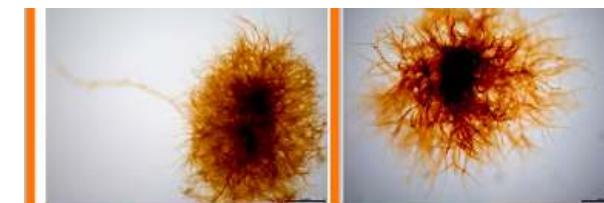
Joint work with Enora Fremy, Bertille Burgunder-Delamare & Simon Dittami



Without
microbiome



+ 3 selected
bacteria among
30 cultivable
bacteria

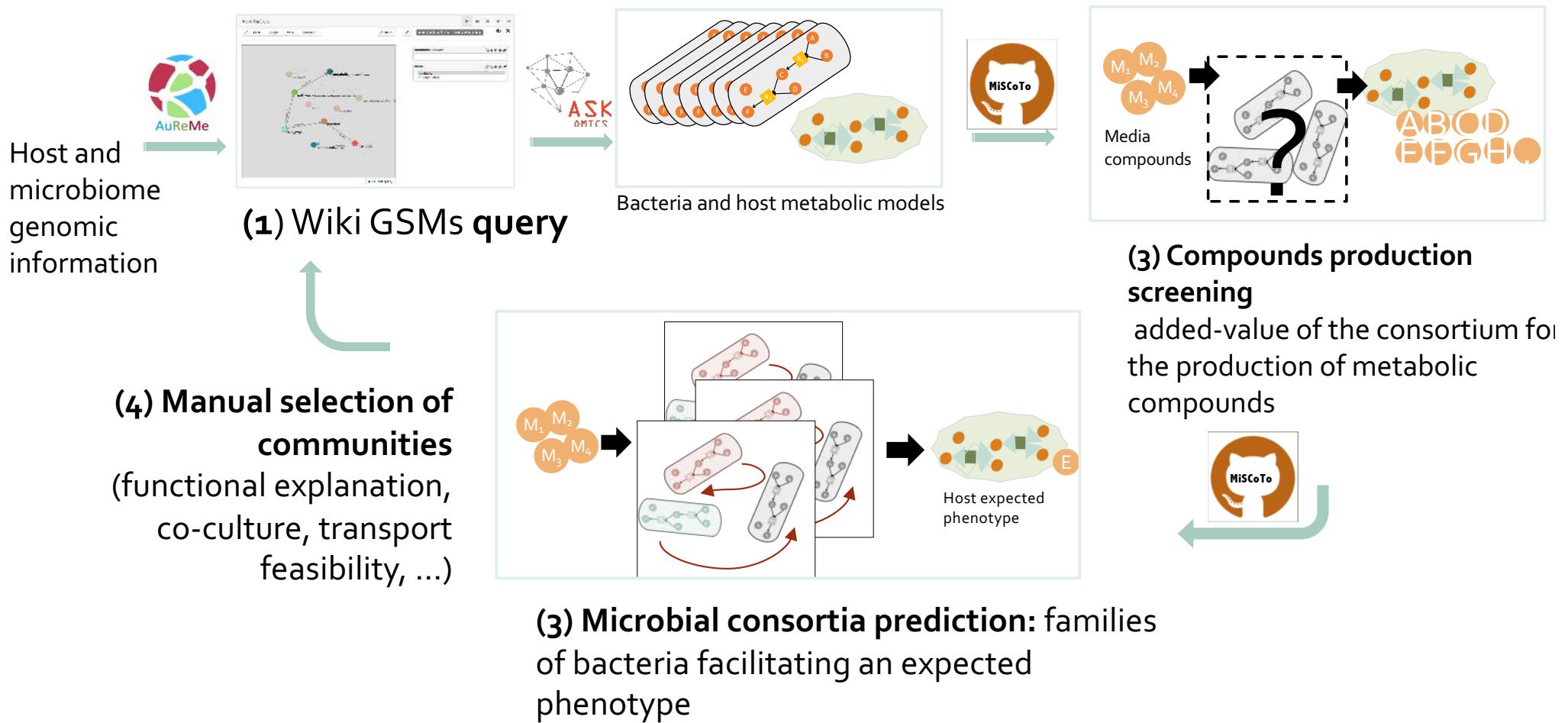


S. Dittami,
Bertille Burgunder-Delamare

The algae grew again... But with strange behaviors

Prospective: semantic and combinatorial exploration of host-microbia consortia

- **Wiki** exploration of metabolic pathways metadata built from a-la-carte reconstruction pipeline (AuReMe)
- Construction and exploration of data links with **semantic queries** (AskOmics)
- **Functional screening of host-microbial consortia** (MiSCoTo)





Signaling networks ?

- Videla, Guziolowski, Eduati, Thiele, Gebser, Nicolas, Saez-Rodriguez, Schaub, Siegel, Journal of Theoretical Computer Science, 2015.
- Videla, Konokotina, Alexopoulos, Saez-Rodriguez, Schaub, Siegel, Guziolowski, *Frontiers in Bioengineering and Biotechnology*, 2015
- Videla, Schaub, Siegel, Chapter in *Logical Modeling of Biological Systems*, Wiley Online, 2015.
- Ostrowski, Paulevé, Schaub, Siegel, Guziolowski, CMSB 2015 & Biosystems 2016
- Videla et al, *Bioinformatics*, 2017

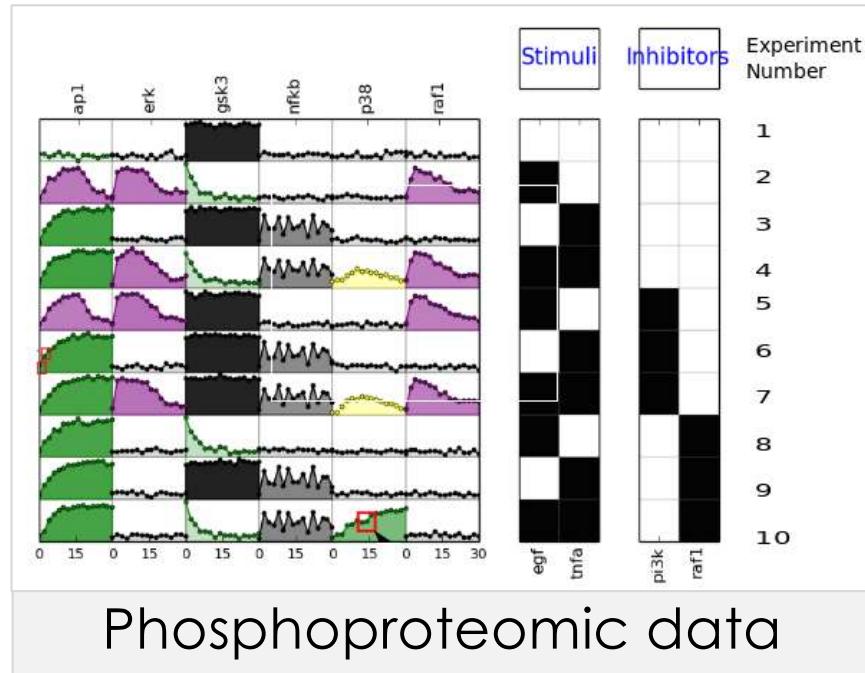
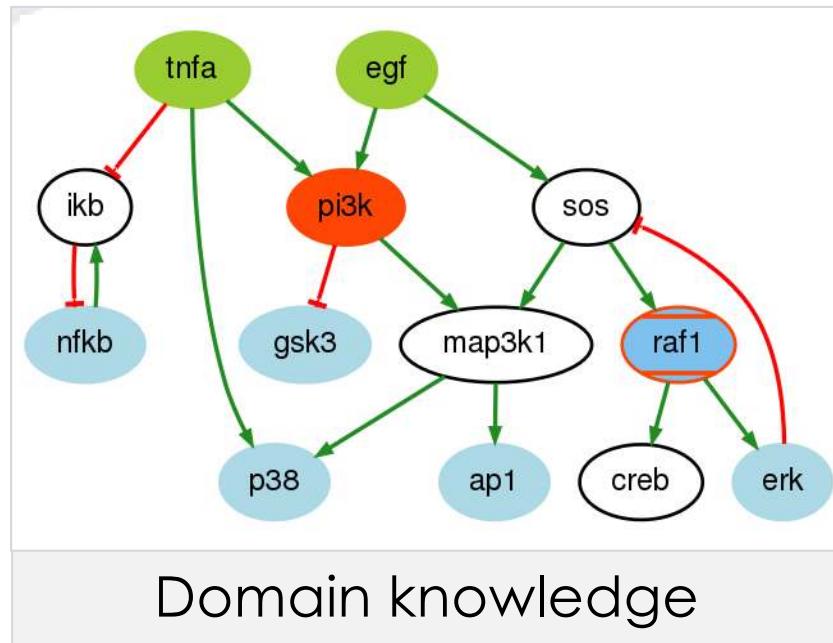


Equipe
MeForBio

EMBL-EBI Hinxton



The problem: describe combinatorial responses of a signaling network



Goal. Explain individual data

- Propagation of regulations among a discrete system
 - Common hidden mutation

Sample	mutation	RNA-seq
Patient	-	AP1 = 0
Patient 1	SOS	AP1 ++
Patient 2	pi3K	P38 = 0

Genomics (inter-individual data)

Analogy...



Inference



Data

Several equivalent models



Controler
identification

Speed limiting
module

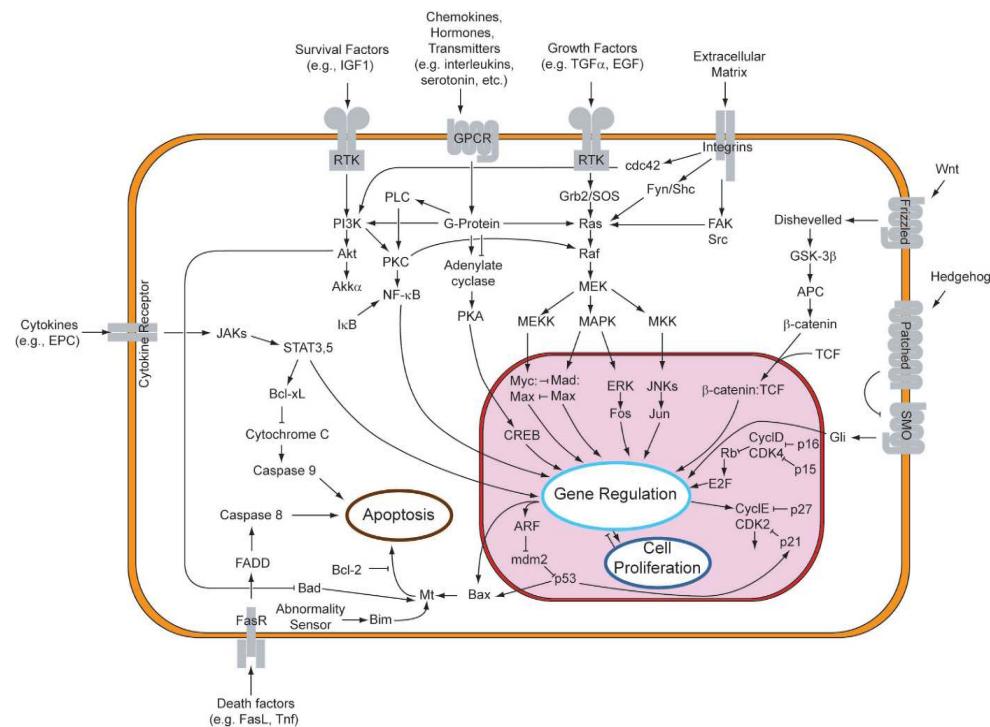


Experimental
design

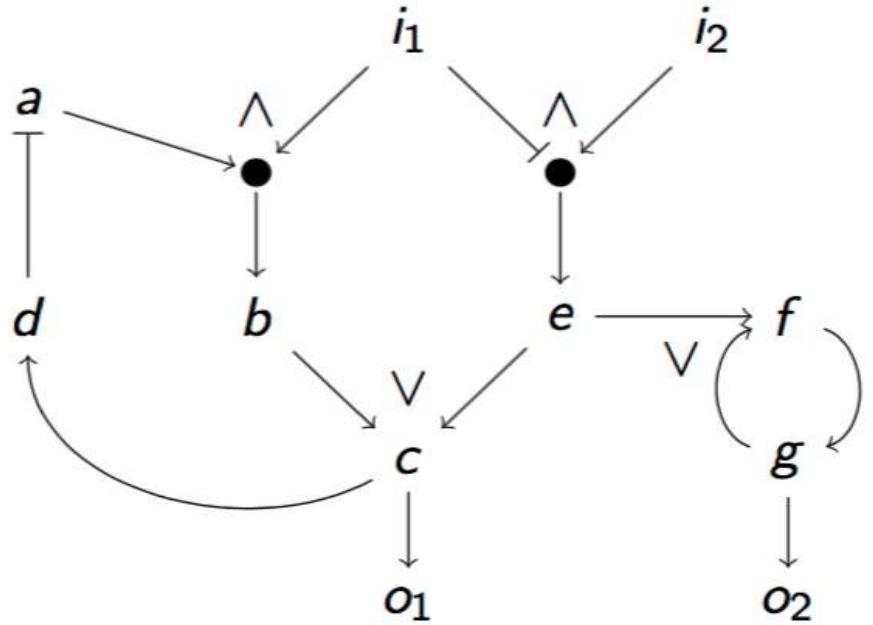


Reducing the number of models

Modeling hypothesis



Signaling network: on/off system



Models: **synchronous boolean networks at quasi-steady state**

$$\phi = \left\{ \begin{array}{l} i_1 \mapsto \emptyset \\ i_2 \mapsto \emptyset \\ a \mapsto \neg d \\ b \mapsto a \wedge i_1 \\ c \mapsto b \vee e \\ d \mapsto c \\ e \mapsto \neg i_1 \wedge i_2 \\ f \mapsto e \vee g \\ g \mapsto f \\ o_1 \mapsto c \\ o_2 \mapsto g \end{array} \right\}$$

Logical models

Reformulating the inference problem

Mathematical problem: Optimize $\Theta_{rss}((V, \phi)) + 0.1\Theta_{size}((V, \phi))$

1st objective ($\in \mathbb{R}$). difference between observations and predictions

$$\Theta_{rss}((V, \phi), \underbrace{(P_1, \dots, P_n)}_{n \text{ experiments}}) = \sum_{i=1}^n \sum_{v \in \text{dom}(P_i)} (\underbrace{P_i(v)}_{\text{observations} \in [0,1]} - \underbrace{\pi_i(v)}_{\text{predictions} \in \{0,1\}})^2$$

2nd objective ($\in \mathbb{N}$). model complexity

$$\Theta_{size}((V, \phi)) = \sum_{v \in \text{dom}(\phi)} |\phi(v)|$$

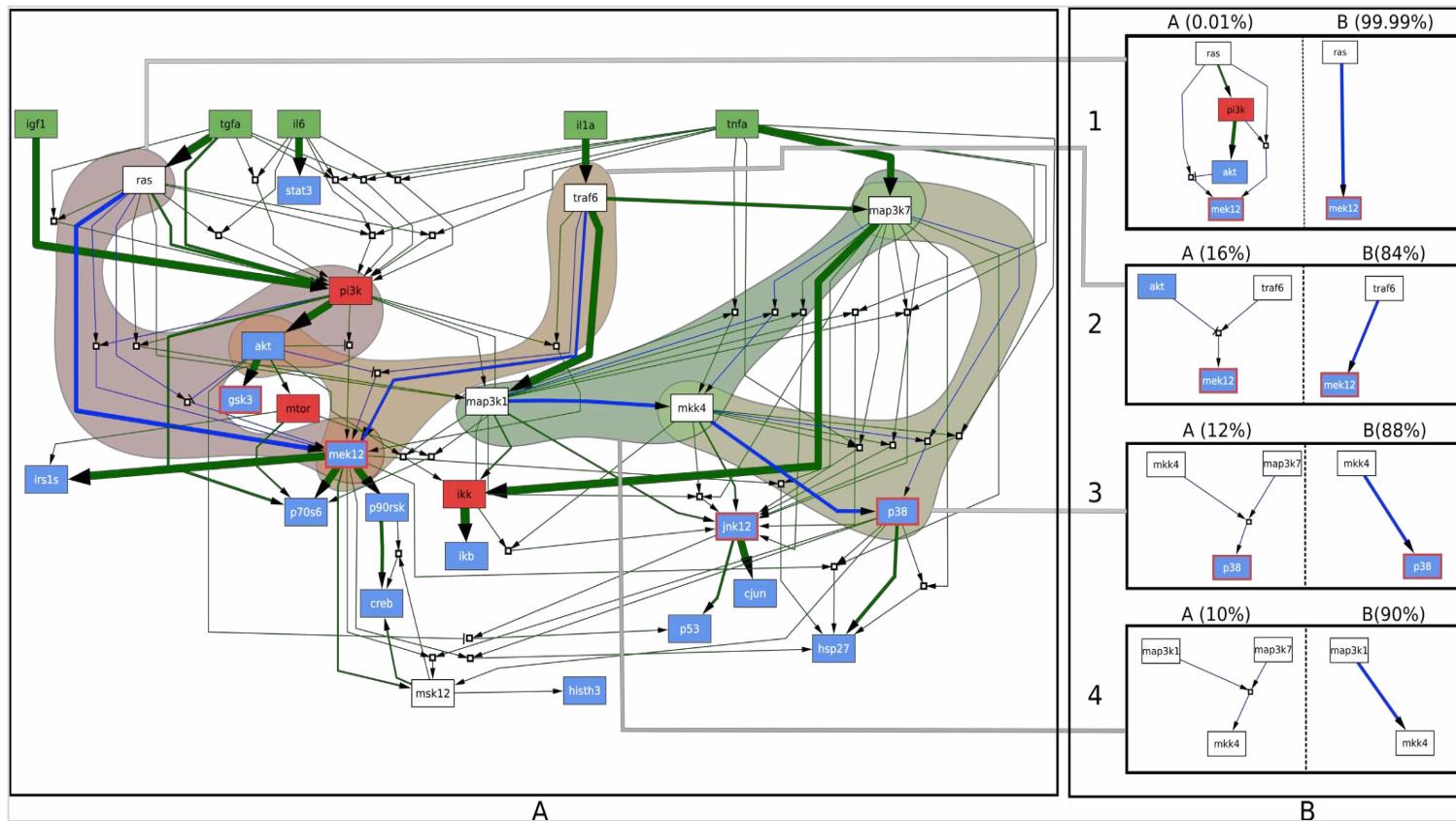
- Local minima
- No global enumeration
- No data noise

**Impact of data discretization
on the solutions of the optimization problem**

**Computing all sub-optimal solutions
to a combinatorial multi-optimization problem → ASP encoding**

$$\left\{ (V, \phi) \in \underbrace{\mathbb{M}(V, E, \sigma)}_{\text{Structure}} \mid \underbrace{\text{Score}_{rss}((V, \phi), \text{Exp_Data})}_{\text{Fitting}} \leq \underbrace{(1 + 10\%) \min \text{Score}_{rss}}_{\text{Noise tolerance}} \text{ and } \underbrace{\text{Score}_{size}((V, \phi))}_{\text{Parsimony}} \leq \underbrace{\min \text{Score}_{rss} + 2}_{\text{Size tolerance}} \right\}$$

Network identification from two time points



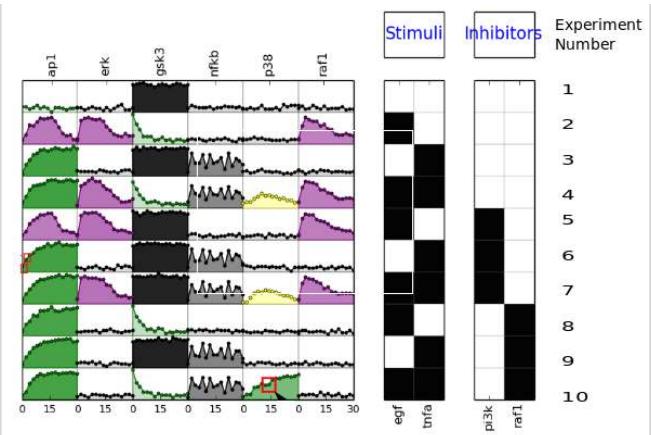
Within the search space of 2^{87} models,
exactly 5306 boolean models explain equivalently well the
2009 Dream challenge data.

Boolean network inference from time-series data

Main limitation:

ASP is not a model-checker: finite trajectories only.

➤ How to take dynamical traces into account ?



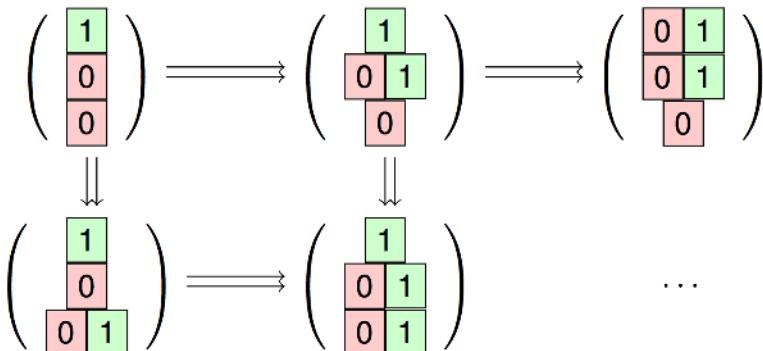
$$\begin{pmatrix} u_{1..i-1} \\ \boxed{a} \\ u_{i+1..n} \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} u_{1..i-1} \\ \boxed{0} \boxed{1} \\ u_{i+1..n} \end{pmatrix} \quad \text{if } \exists x \in u : f_i(x) \neq a$$

Example

$$f_1(x) = \neg x_2 \vee x_3$$

$$f_2(x) = x_1$$

$$f_3(x) = \neg x_2 \vee x_3$$

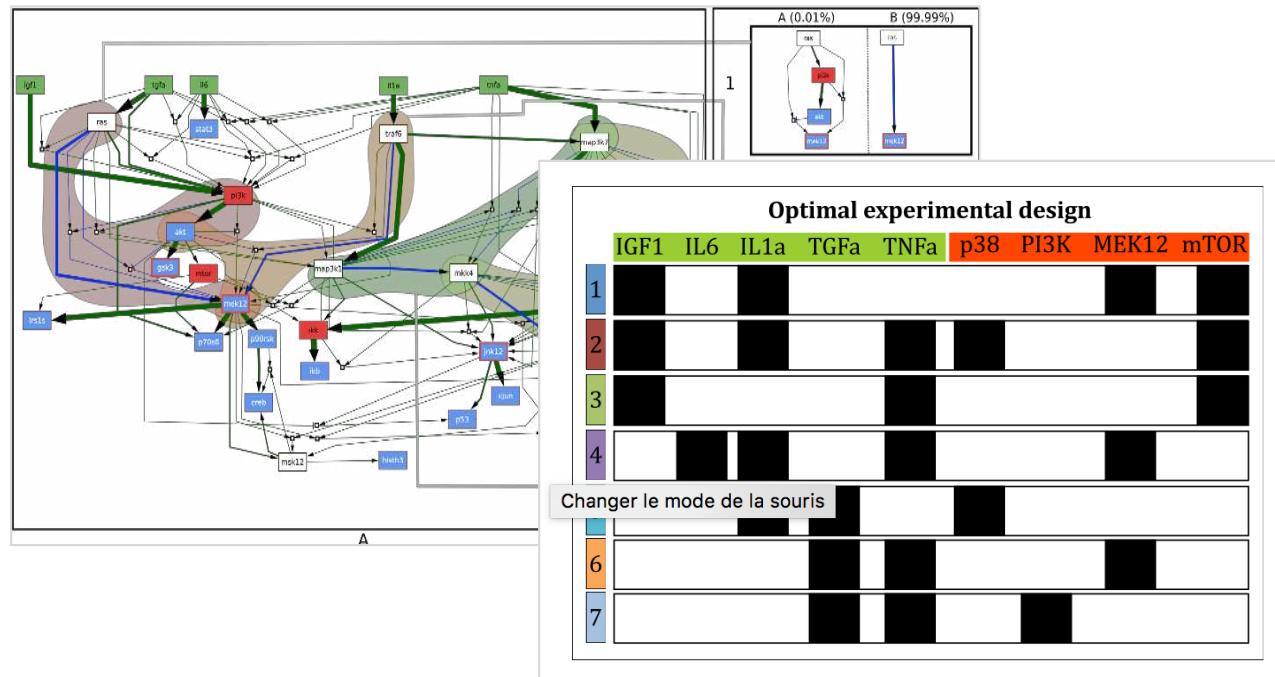


- Abstraction of logical states with meta-states
- A posteriori-filtering with model-checkers

Discriminating models

Minimal number of perturbations needed to distinguish between a family of model.

- Lexicographic multi-objective optimization (incremental solving)
- Fits with phosphoproteomics arrays



7 experiments are needed to discriminate between the 5306 models

$$(\forall \beta, \beta' \in \mathcal{B} :: (\exists p \in \mathcal{D} :: \beta(p) \neq \beta'(p))) .$$

Let us denote with $\mathcal{D}_{(k,s,i)}$ the set of all $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{P}$ with $|\mathcal{D}| = k$

$$\Theta_{diff}(\mathcal{B}, \mathcal{D}) = \sum_{\beta, \beta' \in \mathcal{B}} \sum_{p \in \mathcal{D}} \mathcal{H}(\beta(p), \beta'(p)) \quad (2)$$

where \mathcal{H} denotes the Hamming distance over Boolean vectors,

$$D^*_{(k,s,i)} = \arg \max_{\mathcal{D} \in \mathcal{D}_{(k,s,i)}} \Theta_{diff}(\mathcal{B}, \mathcal{D}) .$$

$$\forall \mathcal{D}^* \in \mathcal{D}^*_{(k,s,i)}, \quad \Theta_U(\mathcal{D}^*) = \sum_{p \in \mathcal{D}^*} \sum_{u_j \in U} p_j$$

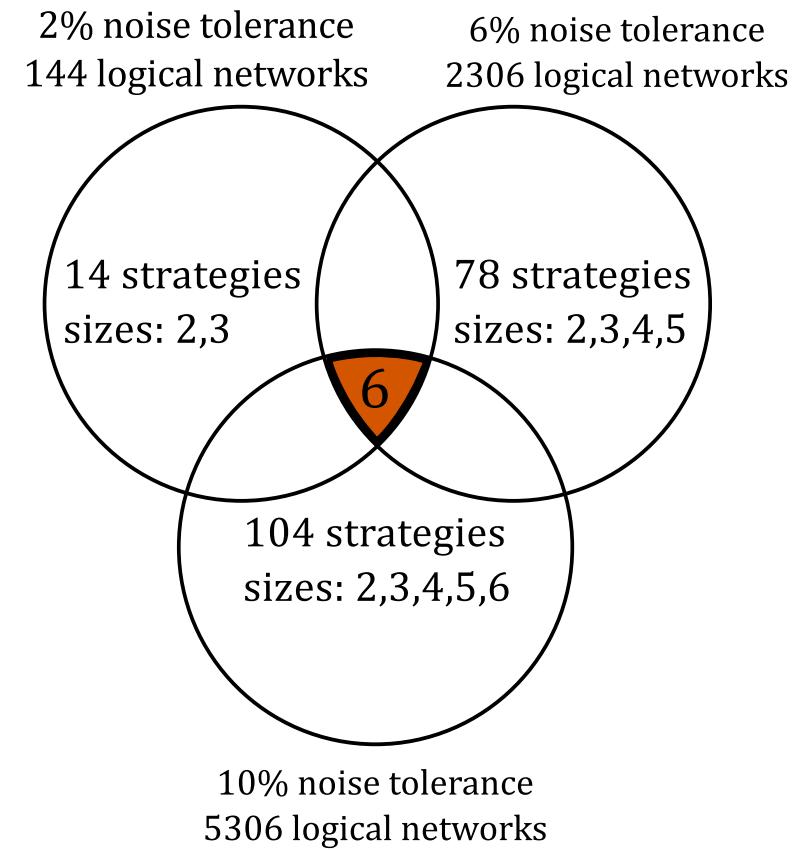
$$\mathcal{D}_{opt} = \arg \min_{\mathcal{D}^* \in \mathcal{D}^*_{(k,s,i)}} (\Theta_{V_S}(\mathcal{D}^*), \Theta_{V_I}(\mathcal{D}^*))$$

Intervention sets of families of models

Sample	mutation	RNA-seq
Patient	-	AP1 =0
Patient 1	SOS	AP1 ++
Patient 2	pi3K	P38 = 0

Genomics

t	a	b	c	d	e	f
t_0	-1	*	1	*	*	*
t_1	-1	*	1	-1	1	*
t_2	-1	*	1	-1	1	-1



Efficient computation of **intervention sets shared by families of models**

- disjunctive solving heuristics
- encode the dynamics into a three-value logics

Link with the general scheme

Describe a system by a family of abstract models

- Reason over a family of models instead of selecting a single one

(Logical) knowledge representation

- Model : CNF boolean formula
- Fixed-point : logical equation
- Trajectories : finite encodings

Solving combinatorial constraints

- Test new solving heuristics

Discrete dynamical systems: remove spurious information

- Noise: over-approximation issue
- Learning from two time-points: two-value logics
- Compute intervention sets: three-value logics
- Learning from kinetic data: static analysis- inspired abstraction.

Link with systems biology ?

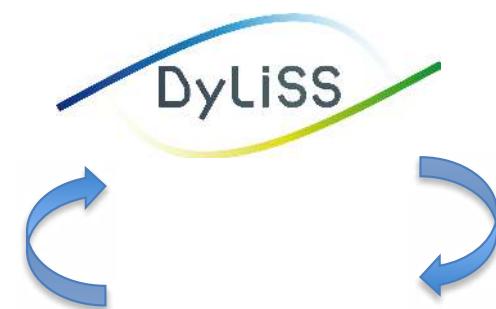
Integrative and systems biology is a very relevant field to challenge ASP technologies

- Repair large-scale interaction graph with **branch and bound** solving heuristics (KR 2010)
- Scale metabolic network completion problem with **unsatisfiable core** solving strategy (LPNMR 2013)
- Design experiments with **incremental solving** (Frontiers 2015)
- Implement and benchmark **constraints propagators** (TPLP 2018)

Linear constraints atoms

$$\sum\{a_1*x_1; \dots; a_l*x_l\} \leftarrow k$$

Problem statement & modelling



Solving heuristics & problem reformulation

Methodological conclusion

Constraints and abstractions to scale-up systems analysis

- Confront RNA-seq data with regulatory network models
- Fill metabolic models
- Infer, discriminate and control boolean networks with combinatorial optimization problems

What we plan to do next

- Scale-up to linked open data repositories
- **Compare networks or patient data.**
- Infer boolean networks from metabolic phenotypes
- Simulate multi-layer dynamical systems.

Pretty relevant for heterogeneous data on large-scale system...

- Phosphoproteomics data
- Microbiomes and genomes ...

Philosophical conclusion: life science data integration ?

- Life science data are multi-layer and heterogeneous
 - Linked by underlying regulatory processes
- Systems biology ?
 - **study of complex systems which cannot be uniquely identified**
- Handling complexity for
 - Make (dynamical) hypotheses
 - Solve optimization problems instead of identify parameters
 - Win-win collaboration with your BFF ASP-tech developers
- We will never replace biologists

Molecular and cellular life science analysis is a user-assisted data science rather than a modeling system science