Regulation of Gene Expression

Hans Geiselmann hans.geiselmann@ujf-grenoble.fr



Régulation globale de l'expression génique

- Les connexions régulatrices dans un réseau de régulation, Topologie, aspect globaux
- Méthodes globales de mesure
- Modules et motifs
 - Fonctionnalité des motifs
 - Analyse de la dynamique d'un motif
- Réseaux de régulation
 - Opéron *lac*, Décision développementale (phage λ)
 - Réseaux artificiels
- Robustesse







Topologie d'un réseau

 La connectivité même d'un réseau affecte profondément son fonctionnement



Connexions régulières

Réseau complètement connecté







Topologie d'un réseau

Un réseau connecté [°]
 au hazard produit
 une composante
 géante fortement
 connectée









Topologie d'un réseau

Scale-free graph, grown by attaching new nodes at random d to previously existing nodes. The probability of attachment is proportional to the degree of the target node; thus richly connected nodes tend to get richer, leading to the formation of hubs and a skewed degree distribution with a heavy tail.







Engineering and biology







Degree distributions of real networks







Caractéristiques de réseaux de régulation transcriptionnelle

Le réseau d'*Escherichia coli*





Cases & de Lorenzo (2005) Nat. Rev. Microbiol. 3, 105 Caractéristiques de réseaux de régulation transcriptionnelle

Le réseau d'Escherichia coli est "scale-free"



9

Le principe de Mathieu appliqué aux réseaux de transcription

On ne prête qu'aux riches

The 'Matthew principle':Matthew 13:12,"...for whosoever hath, to him shall be given, and he shall have more abundance:but whosoever hath not, from him shall be taken away even that he hath..."







Cases & de Lorenzo (2005) Nat. Rev. Microbiol. 3, 105

Robustess d'un réseau aléatoire

- Un réseau aléatoire est chaotique
- Seulement un jeu très particulier de paramètres conduit à un comportement stable



Robustess d'un réseau aléatoire

Un réseau aléatoire "scale-free" est robust





Aldana et Cluzel, PNAS (2003) 100, 8710

12

Robustess d'un réseau aléatoire scale-free

Un réseau aléatoire "scale-free" est robust



Transition entre chatotique et stable

La plupart des réseaux naturel sont scale-free avec un exposant entre 2 et 2.5





Stabilité dynamique d'un réseau aléatoire

- Un réseau aléatoire "scale-free" est stable
- Plus la connectivité est grande, plus le réseau est instable









Aldana et Cluzel, PNAS (2003) 100, 8710 Le modèle de Kauffman

Connexions aléatoires
K = 4





Aldana et Cluzel, PNAS (2003) 100, 8710

Dynamique d'un module

Même un module simple peut avoir une dynamique complexe









Levchenko et al., PloS Biol. (2005), 3, e343 L'abondance d'un motif est corrélé avec son SSS

SSS: structural stability score (probabilité de retourner vers l'état stable après une perturbation)



Le motif le plus stable est préféré

Pour un nombre de noeuds et de connexions donné, le motif le plus stable est sur-représenté



Levchenko et al., PloS Biol. (2005), 3, e343

Le motif le plus stable est préféré (4 noeuds)





Levchenko et al., PloS Biol. (2005), 3, e343

Le motif le plus stable est préféré



UNIVERSITE JOSEPH FOURIER SCIENCES. TECHNOLOGIE. MEDICINE



Levchenko et al., PloS Biol. (2005), 3, e343

20

La liaison simple à l'ADN







La liaison coopérative à l'ADN





Le bactériophage λ

- Génome circulaire
- Lyse ou lysogénie





Ptashne, M. (1992). A genetic switch. Cell Press and Blackwell Scientific.







Le génome de λ



RHÔNE-ALPES





La région de contrôle



Ptashne, M. (1992). A genetic switch. Cell Press and Blackwell Scientific.



Liaison de Cro sur les opérateurs



Figure 1.22. Cro bound to O_{R} . Cro dimers bind independently to each site in the tripartite operator.



A

RHÔNE-ALPES





Liaison de CI sur les opérateurs



NRIA

RHÔNE-ALPES





La décision lyse-lysogénie







Evénements précoces après l'infection





Régulation de la transcription par CI

- CI participe à la régulation de la transcription aux promoteurs p_R, p_L et p_{RM}.
- Coopérativité entre les dimères de CI



Dodd, I.B. et al. (2005). Curr.Op. Gen. Dev., 15, 145-152.





Complexité du système de régulation du bactériophage λ



RHÔNE-ALPES





Modèle simple de la décision lyse-lysogénie

 La connectivité du réseau de régulation



A





Dynamique qualitative du réseau de régulation



NRIA

RHÔNE-ALPES



CII active CI et inhibe Q

• Délai entre activation de CII et de Q



Kobiler, Oren et al. (2005) Proc. Natl. Acad. Sci. USA 102, 4470-4475





RHÔNE-ALPES

Caractéristiques de réseaux de régulation transcriptionnelle

Le motifs de connexion





Cases & de Lorenzo (2005) Nat. Rev. Microbiol. 3, 105
Motifs de régulation simples

La vitesse de réponse dépend de la connectivité



Distribution des régulateurs

- La régulation négative produit des distributions étroites
- La régulation positive produit des distributions large (même bimodales)









Les huit types de FFL

Distribution similaire chez E. coli et S. cerevisiae







Mangan, Itzkovitz & Alon (2006) J. Mol. Biol., xx. 1-9

The galactose and lactose systems of E. coli

Les FFL





Mangan, Itzkovitz & Alon (2006) J. Mol. Biol., xx. 1-9 40

Feed forward loop

Réponse rapide (théorie)





Dynamique du promoteur galE

Induction du promoteur galE par épuisement de glucose à temps zéro

Différentes concentrations de l'inducteur nonmétabolisable, d-fucose









Mangan, Itzkovitz & Alon (2006) J. Mol. Biol., xx. 1-9 42

Expression du promoteur galE par rapport au steady state



Les FFL cohérents

Le FFL cohérent avec ces inducteurs (ara)





Mangan, Zaslaver & Alon (2003) J. Mol. Biol., 334, 197 44 Mesure de l'activité par la GFP

10 mM AMPc sont ajoutés à temps zéro
 Délai d'activation pour le FFL cohérent







Mangan, Zaslaver & Alon (2003) J. Mol. Biol., 334, 197

Enlever l'AMPc

Les bactéries poussent sur glycérol et glucose est rajouté à temps zéro

Pas de délai pour arrêt de l'induction







Mangan, Zaslaver & Alon (2003) J. Mol. Biol., 334, 197 46

Single Input Module

Activation séquentielle









Les réseaux de régulation dans le développement

Un signal initial est mémorisé









Les réseaux de régulation dans le développement

Les connectivités plus compliquées conduisent à une activation séquentielle





Combinatorial construction of gene regulatory networks



Two examples of logical circuits: NOR NAND



Proportion of binary logical networks in the two different cell types





Calin et al. 52 Science (2002) 296, 1466

Dependence of phenotypic behavior on network connectivity









Calin et al. Science (2002) 296, 1466

Comportement dynamique des réseaux

- Small changes in the network lead to very different behaviors
- The same behavior can be achieved by different networks



A synthetic oscillator







Elowitz & Leibler Nature (2000) 403, 335

Synthetic oscillator

$$\frac{dm_i}{dt} = -m_i + \frac{\alpha}{1+p_j^n} + \alpha_0$$

$$\frac{dp_i}{dt} = -\beta \times (p_i - m_i)$$







Elowitz & Leibler Nature (2000) 403, 335

Oscillations are maintained through cell division



Elowitz & Leibler Nature (2000) 403, 335

Examples of oscillatory behavior







Elowitz & Leibler Nature (2000) 403, 335







Fung et al. Nature (2005) 435, 118

Construction in Escherichia coli

Use acetyl-CoA and acetyl-phosphate as metabolites

Pta: phosphate acetyltransferase

Acs: Acetyl-CoA synthetase

Ack: Acetate kinase









Fung et al. Nature (2005) 435, 118

Change the regulation of the enzymes

- Ac-P phosphorylates NRI and activates *glnAp2*. Put *acs* downstream.
- **Pta** is expressed from a lac promoter.
- Lac repressor is under the control of *glnAp2*.



Enzyme half-lives are reduced by an ssrA-tag





Fung et al. Nature (2005) 435, 118

Oscillations in single cells

- Oscillation in 60% of cells
- Period: 40 min.
- Doubling time:
 60 min.

UNIVERSITE

CINIS



Oscillations in single cells

• The oscillation is transmitted (more or less faithfully) to daughter cells





Fung et al. Nature (2005) 435, 118

Modeling the oscillator

- Use Michaelis-Menten for the enzyme kinetics and Hill functions
 for the gene regulation
- Oscillations are predicted at high glucose flux



Modeling the oscillator

- The oscillator is a limit cycle
- External acetate stabilizes the system
- The enzyme concentrations have to be in the right range



Fung et al.

Nature (2005) 435, 118





Test theoretical predictions



Test theoretical predictions

• Different carbon flux leads to different periods of the oscillation (apparent oscillation for glycerol)





Fung et al. Nature (2005) 435, 118

Test theoretical predictions

External acetate suppresses the oscillation





Fung et al. Nature (2005) 435, 118

Experimental validation of model predictions

Experimental validation of model predictions requires real-time monitoring of gene expression



The expression of the reporter gene reflects the expression of the target gene.



Host protein and reporter genes









Host protein and reporter genes





Acquisition and treatment of raw data

] Data acquisition with automated microplate reader

About 100 data points over an interval of 10 hours



Treatment of raw data

NIVERSITE

Outlier detection, spline fitting, background substraction

de Jong et al, BMC Systems Biology, 2010


Confidence intervals

- Calculate the confidence intervals of the corrected data
 - Bootstrap method





Concentration of the reporter proteins

Compute derived quantities

- Reporter concentrations and synthesis rates
 - <figure>

Reporter concentrations



Concentration of the reporter proteins

- Compute derived quantities
 - Reporter concentrations and synthesis rates



Synthesis rates



Concentration of the host protein

Comparison between the predicted and measured concentration of the host protein





luciferase

Concentration of the mRNA

Predicted and measured concentration of the mRNA of the host protein and reporter genes







Influence of the half-life of mRNA

Taking into account the differences in the half-lives of the mRNAs of the reporter and host proteins has little influence on the profile of the mRNAs



Robustness of the synthesis rate

The profile of mRNA expression changes very little when the half-life of the host protein mRNA is varied by a factor of 16





gfp

luciferase

Influence of the protein half-life

• More pronounced influence





The calculated concentration of the host protein is corrected for the differences in half-lives of reporter gene and host protein gfp luciferase



green: host protein blue: gfp or luciferase





Analysis of reporter gene expression data

Wellreader: Matlab program for analysis of reporter gene expression data



VCES TECHNOLOGIE MEDECIN

Single cell imaging of fusion proteins

 Measure fluorescence of fusion proteins

Top view B A

В





The number of proteins is gamma distributed

D

• Examples of protein distributions

$$p(x) = \frac{x^{a-1}e^{-x/b}}{\Gamma(a)b^a}$$

С











Taniguchi et al. (2010) Science, 329, 533-538

0.1

0.08

0.00 brobability 0.04 0.02

200

2

4

Protein copy number

0

0.4

0.3

0.2

0.1

0

0

Probability

400

Protein copy number

84

8

10

AtpD

a = 9.9 b = 31

600

YjiE

a = 1.1

b = 1.7

6

800

Essential proteins are more abundant

 Many proteins are present in low abundance





Noise of protein expression

• Noise
$$\left[\eta_p^2 \equiv \sigma_p^2 / \mu_p^2\right]$$

- is equal to the gamma parameter a
- proportional to protein abundance for N < 10 proteins per cell. This indicates intrinsic noise







Fluctuations in protein levels are slow

 The extrinsic noise of highly expressed proteins is correlated. Therefore global factors (cellular component, such as ribosomes, etc.)



Measuring RNA molecules by FISH

target yfp RNA











Taniguchi et al. (2010) Science, 329, 533-538

General correlation between mRNA and protein concentrations and random noise







Taniguchi et al. (2010) Science, 329, 533-538

89

No correlation between mRNA and protein level in a single cell



Regulation of competence



Simplified MeKS model

• Focus on the essential system components







$\mathsf{P}_{\scriptscriptstyle{\mathsf{com}\mathsf{G}}}$ and $\mathsf{P}_{\scriptscriptstyle{\mathsf{com}\mathsf{K}}}$ activities are highly correlated

- comG is a target of ComK
- comK is a target of ComK, but many other genes regulate comK
- If the activities of P_{comK} and P_{comG} are correlated, the other influences on comK are less important













Activities of the comG and comS promoters

Negative correlation between *comG* and *comS* activities confirms the "simple" MeKS model



Model of the MeKS system





Analysis of the dynamical system

• Phase plane diagram for ComK and ComS



Simulation of ComK and ComS trajectories

- Excursion triggered by noise
- Anticorrelation betweenComK and ComS





Dynamics of system functioning

- After a transient excursion, the fast, positive feedback loop of ComK on itself leads to competence
- On a slower timescale, this initiates the ComS mediated negative feedback loop
- Reduction in ComS concentration eventually shuts the system back "off" through increased ComK degradation







Locking the system into competence mode

Modify a connection to keep ComS during competence





b

The modified system can not escape from competence



N RIA



CINIS

Le régulon SOS (version un peu plus complète)

- Les dommages à l'ADN induisent l'opéron
- Le réseau comprend des boucles de rétroaction



Interactions principales

UNIVERSITE IOSEPH FOURIER



Gardner et al. (2003) Science 301, 102-105.

101

Reconstruction du réseau de régulation à partir de données d'expression

- Mesurer la concentration d'ARNm des 9 principaux composants du réseau de régulation
- Perturber le réseau : surexpression d'un des neuf gènes
- Mesurer le nouvel état stationnaire du système
- Simplifier les interactions entre gènes à des interactions linéaires
- Trouver le jeu de paramètres qui décrit le mieux les changements observés





La reconstruction des interactions dans un réseau de régulation est très sensible aux erreurs expérimentales

- Simulation d'un réseau de neuf gènes
- Rajouter un bruit expérimental
- Reconstruire le réseau

INIVERSITE

• Evaluer le nombre de bonnes et mauvaises connexions trouvées

Bruit expérimental : 68%

CNIS



Prédiction de l'effet d'une double perturbation

- Les gènes recA et lexA sont surexprimés simultanément
- Le réseau d'interaction est utilisé pour prédire le changement d'expression des neuf gènes
- Le résultat compare bien avec les mesures







Gardner et al. (2003) Science 301, 102-105.

104

Déterminer les paramètres cinétiques d'un réseau d'interactions connu

• Approche expérimentale



L'utilisation d'un gène rapporteur permet de mesurer une série temporelle avec une bonne précision

 Mesure de la fluorescence tous les minutes pour tous les gènes

> L'activité du promoteur est la dérivé de la courbe de fluorescence









Ronen et al. (2002) PNAS 99, 10555

106

Le fitting permet de déduire les paramètres

Gene	k	β	Ε	Function
uvrA	0.09 ± 0.04	2,800 ± 300	0.14	Nucleotide excision repair
lexA	0.15 ± 0.08	2,200 ± 100	0.10	Transcriptional repressor
recA	$\textbf{0.16} \pm \textbf{0.07}$	3,300 ± 200	0.12	Mediates LexA autocleavage, blocks replication forks
umuD	$\textbf{0.19}\pm\textbf{0.1}$	330 ± 30	0.21	Mutagenesis repair
polB	$\textbf{0.35}\pm\textbf{0.15}$	70 ± 10	0.31	Trans-lesion DNA synthesis, replication fork recovery
ruvA	0.37 ± 0.1	30 ± 2	0.22	Double-strand break repair
uvrD	$\textbf{0.65}\pm\textbf{0.3}$	170 ± 20	0.20	Nucleotide excision repair, recombinational repair
uvrY	0.51 ± 0.25	300 ± 200	0.45	SOS operon of unknown function, additional roles in two-component signaling
lacZ	_	—	1.53	Unrelated to SOS system

Table 1. The effective kinetic parameters for the SOS system (±SD)

E is the mean error for the promoter activity prediction (see Methods).







Les paramètres prédisent correctement le comportement du système



108
Bacterial chemotaxis





Basic chemotaxis regulation network



Robustness in bacterial chemotaxis



Robustness in bacterial chemotaxis



Robustness of adaptation precision

Protein varied	Fold expression	Strain background	Steady-state tumbling frequency (s ⁻¹)	Adaptation time (min)	Precision of adaptati on
Wild type	1.0	Wild type	0.44 ± 0.03	10 ± 1	$\textbf{0.98} \pm \textbf{0.05}$
CheB*	0.4 ± 0.1	∆cheB	0.66 ± 0.05	7 ± 1	$\textbf{0.98} \pm \textbf{0.12}$
CheB*	12 ± 3	∆cheB	0.14 ± 0.02	15 ± 1	$\textbf{1.09} \pm \textbf{0.11}$
CheBc	~1	∆cheB	0.74 6 0.06	9 ± 2	$\textbf{0.90} \pm \textbf{0.13}$
CheY	0.2 ± 0.1	∆cheY,Z	0.24 ± 0.04	11 ± 3	$\textbf{1.04} \pm \textbf{0.08}$
CheZ	0	∆cheZ	1.6 ± 0.1	10 ± 2	$\textbf{1.1} \pm \textbf{0.14}$
Tar, Tap, CheR,B,Y,Z	5 ± 2	Wild type	0.30 ± 0.06	3 ± 1	$\textbf{1.04} \pm \textbf{0.07}$







Alon et al. Nature (1999) 397, 168

Rewiring a cellular network

• Almost all network variants grow well



New connections provide "improved" properties

 Selection of advantageous connections by repeated exposure to a particular stress





