

理化学研究所 HPCI計算生命科学推進プログラム 江口 至洋 (yeguchi@riken.jp)







・研究領域としては、1952年のHodgkin-Huxleyモデルに代表されるように古くからあった。 ・言葉としては新しい。最近、急速に用いられるようになってきた言葉である。

・その守備範囲は広い。ここでは「細胞のシステム生物学」について話す。

細胞と化学反応



細胞

☆ 「細胞」の重要性

生命は細胞に始まり、細胞は生命の基本単位です

* 化学反応の位置付け

- 細胞の機能は、化学反応に担われています
- 個々の化学反応は孤立してはいず、単一の連結したネットワークを形成しています

細胞内化学反応

- ◆ 細胞内化学反応は極めて多様かつ複雑です
 - * 反応場は動的でかつ不均質です
 - * 反応分子が細胞内に数個しかない場合もあります
 - ✓ 10⁻¹¹Lに10個の分子だと、1.66×10⁻¹²M=1.66pM。
 - * 細胞内では生体分子の混雑現象がみられます
 - * 化学反応には本質的な非線形の問題があります
 - * Multi-scale & Multi-sciencesが求められます
- > 問題に合致した、近似的な実際的方法(良い理論) が必須です

システム生物学における数理モデル

- 1. 研究対象と研究目的の明確化
 - > このがん細胞の自律的増殖促進能はどのように獲得されている?
- 2. 化学反応ネットワーク(モデル)の構築
 - > KEGGや関連論文から構築しよう。
- 3.「よい理論」に基づく数理モデルの作成と検証
 - > 近似的ではあるが、反応速度論で記述しよう。
 - > DNA損傷シグナルによる実験結果の検証をしよう。
- 4. 数理モデルを用いた生命現象のメカニズム解明 (予測と制御方策の検討)
 - ▶ 患者さんに有効な治療方法(例:カクテルドラッグ)はなんだろう。

数理モデルの体系





化学反応ネットワークの知識DB - KEGGを例に-



9

知識DBとしてのKEGG



口腔内微生物群のメタゲノム解析

Active pathways for human oral microbiome (supragingival歯肉縁上の)



がん細胞に特徴的な反応ネットワーク



がん細胞に特徴的な遺伝子変異



Ding L. et al. (2008) Nature, 455, 1069 : lung adenocarcinoma (肺腺がん), Cancer = lung adenocarcinoma + glioblastoma

がんの分子標的薬



反応速度論



反応速度論の基本は3つ

1. Wilhelmyの主張

2. Michaelis-Mentenのモデル

3. アロステリック酵素のモデル

> MonodらやKoshlandらのモデル

反応速度論の基礎 –反応速度式-



反応速度論の基礎 –反応速度式-

①反応速度式は時間に関して一階の微分方程式で記述される。 ②反応速度は濃度によって決まり、反応の進行に伴い濃度が変化するため、 時間とともに反応速度は変化する。

 $\frac{dc_i(t)}{dt} = f_i(c_1, c_2, \mathbf{K}, c_n)^{-1}$

この関数形を決めるのは反応機構の解明に繋がります。 簡単には決まりません!



なぜ? tertiary-ブチルクロライドは カルボニウム・イオンに自 発的に開裂し、この段階 が反応の律速段階です。

反応が素反応(一段階反応)の場合、 化学反応式 $A+B \rightarrow P$ から反応速度式を $\nu = k[A][B]$ と推計することは、衝突理論から合理的ではあります。

反応速度論の基礎 – Michaelis-Menten機構-

>	酵素基質複合体ESの存在を仮 定した。				
>	そして、3つの素反応を設定した。				
	▶ $E+S \rightarrow ES$ 速度式 $v_1=k_1[E][S]$				
	➢ ES→E+S 速度式v ₂ =k ₂ [ES]				
	➢ ES→E+P 速度式v ₃ =k ₃ [ES]				

反応速度論の基礎 – Michaelis-Menten機構-

Michaelis-Menten機構のMATLABプログラム

```
function MMreacrion
% Michaelis-Menten type enzyme reaction
\% S + E \langle - \rangle ES - \rangle P + E
% dS/dt=-k1*E*S+k2*C, dE/dt=-k1*E*S+k2*C+k3*C
% dC/dt= k1*E*S-k2*C+k3*C. dP/dt= k3*C
global k1 k2 k3% 速度定数k1=1050; k2=300; k3=15;% [k1]=1/mM/min, [k2]=[k3]=1/min
                % 計算時間 0~100分
tspan=[0 100];
S0=10, 0; E0=0, 01; C0=0, 0; P0=0, 0;
                                               % 初期值
[t.v]=ode15s(@MMscheme.tspan, [S0; E0; C0; P0]); % stiffな微分方程式向き
figure(1)
plot(t, y(:, 1), 'k', t, 1000*y(:, 2), 'b', t, 1000*y(:, 3), 'g', t, y(:, 4), 'r')
xlabel('時間(分)', 'FontSize', 16);
ylabel('濃度(mM)','FontSize',16,'Rotation',90);
legend ('S', '1000*E', '1000*ES', 'P', 1);
grid on
function dydt=MMscheme(t, y)
global k1 k2 k3
r1=-k1*y(1)*y(2)+k2*y(3); r2=k3*y(3);
dydt(1,1)=r1; % S
dydt(2,1)=r1+r2; % E
dydt(3,1)=-r1-r2; % ES complex
dydt(4, 1)=r2; % P
```

反応速度論の基礎 – Michaelis-Menten機構-



林、坂本編(1981)「酵素反応のダイナミクス」、学会出版センター

反応速度論の基礎-アロステリック酵素のモデル-



定常状態速度式は林、坂本編(1981)「酵素反応のダイナミクス」、学会出版センターから

反応速度論の基礎-アロステリック酵素のHillモデル-

$$E + hS \iff ES^{h} \rightarrow E + hP$$

迅速平衡を仮定すると
$$\frac{d[P]}{dt} = \frac{V_{max}[S]^{h}}{K_{m}^{h} + [S]^{h}}$$



NF-кBシグナル伝達系



Hoffmann, A. et al. (2002) The IkB-NF-kB signaling module: Temporal control and selective gene activation, Science, 298, 1241

NF-кBシグナル伝達系のモデル



NF-κBシグナル伝達系の数理モデル

MATLABを用いたプログラム

function ohoff % Hoffmann A et al.(2002) Science, vol.298, 1241 % Unit: Time(minute), Concentration(µM) % 1:NFĸB,2:NFĸBn,3:IkB mRNA,4:IkB,5:IkBn,6:IkB-NFĸB,7:IkB-NFĸBn,8:IKKa,9:IKKa-IkB,10:IKKa-IkB-NFĸB % [NF-κB]=0.1µM、他の濃度を0µMとして3,000分のシミュレーションを行い、その時の濃度と[IKKa]=0.1µMを初期値。 tspan=[0 400]; options=odeset('RelTol',1e-6);

[t,y]=ode15s(@HoffScheme,tspan,[0.0003; 0.0004; 0.0055; 0.1805; 0.1440; 0.0975; 0.0018; 0.1; 0; 0],options); figure(1)

plot(t,y(:,1),'b',t,y(:,2),'g',t,y(:,6),'r',t,y(:,7),'m',t,y(:,10),'k') xlabel('時間(分)','FontSize',16); ylabel('濃度(µM)','FontSize',16,'Rotation',90); grid on

function dvdt=HoffScheme(t,v) a4=0.5*60; d4=0.0005*60; a1=0.0225*60; d1=0.00125*60; r1=0.00407*60; a7=0.185*60; r4=0.0204*60; tr2=0.0165*60; tr2a=0.00000154*60; tr3=0.00028*60; tr1=0.00408*60; deg1=0.000113*60; deg4=0.0000225*60; tp1=0.0003*60; tp2=0.0002*60; k1=0.09*60; k01=0.00008*60; k2=0.0138*60; k02=0.00012*60; x1=-a4*y(4)*y(1)+d4*y(6)-a4*y(9)*y(1)+(r4+d4)*y(10)+deg4*y(6)-k1*y(1)+k01*y(2);x2=k1*y(1)-a4*y(5)*y(2)+d4*y(7)-k01*y(2); $x_3 = tr_2 a + tr_2 * y(2) * y(2) - tr_3 * y(3);$ x4=-a1*y(8)*y(4)+d1*y(9)-a4*y(4)*y(1)+d4*y(6)+tr1*y(3)-deg1*y(4)-tp1*y(4)+tp2*y(5);x5=tp1*y(4)-tp2*y(5)-a4*y(5)*y(2)+d4*y(7);x6=a4*y(4)*y(1)-d4*y(6)-a7*y(8)*y(6)+d1*y(10)+k2*y(7)-deg4*y(6);x7=a4*y(5)*y(2)-d4*y(7)-k2*y(7);x8=-k02*y(8)-a1*y(8)*y(4)+(d1+r1)*y(9)-a7*y(8)*y(6)+(d1+r4)*y(10);x9=a1*y(8)*y(4)-(d1+r1)*y(9)-a4*y(9)*y(1)+d4*y(10);x10=a7*y(8)*y(6)+a4*y(9)*y(1)-(d1+d4+r4)*y(10);dydt=[x1; x2; x3; x4; x5; x6; x7; x8; x9; x10];

NF-κBシグナル伝達系のシミュレーション結果



27

Elowitz MB& Leibler S (2000) A **Synthetic oscillatory network** of transcriptional regulators, Nature, 403, 335

- 細胞内の化学反応ネットワークの個々の要素を改変し、組み立てることにより、
 - * 新しい機能を生み出そう
 - * 反応ネットワークの設計原理を明らかにしよう



P, lac01 tetR-lite

rep;

 $DNA \xrightarrow{i} mRNA_i \xrightarrow{} rep_i \xrightarrow{} \emptyset$

$$\frac{d[mRNA_{i}]}{dt} = -[mRNA_{i}] + \frac{\alpha}{1 + [repressor_{j}]^{n}} + \alpha_{0}$$

$$\frac{d[repressor_{i}]}{dt} = -\beta_{1}repressor_{i}] + \beta_{2}[mRNA_{i}]$$

$$\frac{t \neq l}{t} + \beta_{2}[mRNA_{i}]$$

 λP_L プロモータに*lacとtet*のオペレータ配列 を結合した2つのプロモータP_LtetO1、P_LlacO1 と、プロモータ λP_R を用いる ・レプレッサー・タンパク質のC末端に11残基 からなるペプチド・タグをつける。 (lacI-lite、 λ cI-lite、tetR-lite) 1. 高いプロモータ活性 2. レプレッサーによる強い抑制 3. タンパク質とmRNAの半減期は同程度

Michael B. Elowitz & Stanislas Leibler (2000) A synthetic oscillatory network of transcriptional regulators, Nature 403, 335-338

function RepressilatorByElowitz % Elowitz MB & Leibler S (2000) Nature, volume403, pp335-338 % y(:,1)=lacI, y(:,2)=LacI, y(:,3)=tetR, y(:,4)=TetR, y(:,5)=cI, y(:,6)=CI

% LacI -| TetR -| CI -| LacI clear all; global alpha alpha0 n beta1 beta2 tspan=[0 250]; alpha=100; alpha0=.1; n=2; beta1=0.2; beta2=0.5;

$$\frac{d[mRNA_i]}{dt} = -[mRNA_i] + \frac{\alpha}{1 + [repressor_j]^n} + \alpha_0$$
$$\frac{d[repressor_i]}{dt} = -\beta_1 [repressor_i] + \beta_2 [mRNA_i]$$

% 微分方程式を解き、描画する

[t,y]=ode15s(@Repressilator,tspan,[0; 1; 0; 0; 0; 1]);
figure(1);
plot(t,y(:,2),'r',t,y(:,4),t,y(:,6));
xlabel('時間','FontSize',16);
ylabel('濃度','FontSize',16,'Rotation',90);
legend('Lacl','TetR','Cl','Location','NorthWest');

function dydt=Repressilator(t,y)

global alpha alpha0 n beta1 beta2 dydt(1,1)=-y(1)+alpha/(1+y(6)^n)+alpha0; dydt(2,1)=-beta1*y(2)+beta2*y(1); dydt(3,1)=-y(3)+alpha/(1+y(2)^n)+alpha0; dydt(4,1)=-beta1*y(4)+beta2*y(3); dydt(5,1)=-y(5)+alpha/(1+y(4)^n)+alpha0; dydt(6,1)=-beta1*y(6)+beta2*y(5);





化学マスター 方程式



細胞内化学反応の二つの見方



確率過程としての表現の必要性



化学マスター方程式

$$\frac{dP(x,t \mid x_0, t_0)}{dt} = \sum_i \{c_i h_i (x - r_i) P(x - r_i, t \mid x_0, t_0) - c_i h_i (x) P(x,t \mid x_0, t_0)\}$$

$$P(x,t \mid x_0, t_0): 時刻t_0 に状態x_0 にあった系が時刻tに状態xである確率$$

Elowitz MB et al. (2002) Stochastic Gene Expression in a Single Cell, Science, **297**, pp. 1183-1186 Gillespie DT (2007) Stochastic Simulation of Chemical Kinetics, Annu Rev Phys Chem, **58**, 35-55

確率過程としての転写・翻訳モデル



 k_R =0.01s⁻¹, k_P =1 s⁻¹, γ_R =0.1 s⁻¹, γ_P =0.002 s⁻¹



サンプル・パスを求めるMATLABプログラム

```
% Ozbudak Model DNA -> mRNA -> Protein by Gillespie direct method
% Ozbudak EM et al. (2002) Nat Genet. volume31. pp69-73
% Number of chemical species mRNA. Protein
% 確率速度定数 Kv(1):kr, Kv(2):kp, Kv(3):gr, Kv(4):gp
% Propensity of reaction i: Kv(i)*Hc(i) 注)単位時間あたりの反応iの生起確率
% 反応1 DNA -> mRNA :kr=0, 1/0, 01 (1/sec) :Sc(1,*)= 1, 0 :Hc(1)=1
% 反応2 mRNA -> Protein :kp=10*gr/gr (1/sec) :Sc(2,*)= 0, 1 :Hc(2)=mRNA
                 gr=0.1 (1/sec) Sc(3, *) = -1, 0 Hc(3) = mRNA
% 反応3 mRNA -> 0
% 反応4 Protein -> 0
                   :gp=0.002 (1/sec) :Sc(4, *) = 0, −1 :Hc(4)=protein
%反応パラメータ
Kv = [0.01 1.0 0.1 0.002]; % burst coefficient = kp/gr = 10
S_{c} = [1 \ 0; \ 0 \ 1; \ -1 \ 0; \ 0 \ -1];
% 初期值
Nit=2000; Tm=zeros(1,Nit); mRNA=zeros(1,Nit); protein=zeros(1,Nit);
Tm(1) = 0;
% mRNAの平均個数 = Kv(1)/Kv(3); proteinの平均個数 = Kv(1)*Kv(2)/Kv(3)/Kv(4);
mRNA(1)=0; protein(1)=0;
rng('shuffle')
                            % 乱数発生器のseedを設定 例rng('default')
for i=2:Nit
   r1=rand(1);
                            % 1つの乱数を発生させる
   r2=rand(1);
                            % 次の乱数を発生させる
   A(1) = K_V(1);
                            % 反応1のpropensity
   A(2) = K_V(2) * mRNA(i-1);
                            % 反応2のpropensity
   A(3) = Kv(3) * mRNA(i-1);
                            % 反応3のpropensity
                            % 反応4のpropensity
   A(4) = Kv(4) * protein(i-1);
   Atotal=A(1)+A(2)+A(3)+A(4); % 系全体のpropensity
   tau=log(1/r1)/Atotal
                            % 乱数r1を用いて次に反応する時間を決める
   a1=A(1)/Atotal;
                            % [0,1]での反応1の発生区間[0, a1]
   a2=a1+A(2)/Atotal;
                            % [0,1]での反応2の発生区間[a1, a2]
   a3=a2+A(3)/Atotal;
                            % [0,1]での反応3の発生区間[a2, a3]
                            % [0,1]での反応4の発生区間[a3, 1]
```

% どの反応が生起したかを乱数r2を用いて決める if r2<a1 Nreaction=1: elseif r2<a2 Nreaction=2; elseif r2<a3 Nreaction=3: else Nreaction=4; end Tm(i) = Tm(i-1) + tau;mRNA(i)=mRNA(i-1)+Sc(Nreaction, 1); protein(i)=protein(i-1)+Sc(Nreaction, 2); end figure(1) plot(Tm. mRNA, Tm. protein) xlabel('T(sec)', 'FontSize', 12); ylabel('mRNAとタンパク質の個数', 'FontSize', 12); legend ('mRNA', 'protein', 2) grid on

化学量論解析



簡単な例で化学量論解析を考えてみよう



化学量論的代謝流速解析と流速収支解析



流速収支解析



流速収支解析: ニューロン・アストロサイト代謝連関



図中の数字は化学量論解析によって得られた流速(単位: µmol/g tissue/min)を示す。

Cakir T et al. (2007): Reconstruction and flux analysis of coupling between metabolic pathways of astrocytes and neurons: application to cerebral hypoxia, Theor Biol Med Model, vol.4, 48

時間的空間的 階層統合



細胞の統合シミュレ ション



IR: ionizing radiation, DSB: double-strand break

電離放射線を2.5グレイ(Gy)照射したときのp53の振動現象



細胞A、B、C、Dで異なった応答がみられる(p53のパルス数が2以上でアポトーシスが生じる)

44

Iwamoto K et al.(2014) Stochasticity of intranuclear biochemical reaction processes controls the final decision of cell fate associated with DNA damage, PLoS One, 9(7):e101333

-電離放射線照射に伴うp53の振動-



細胞の統合シミュレーション -Mycoplasma genitalium-

Decay and recycling of RNA and protein are modeled by using Metabolism of energy, nutrients and waste is modeled by using flux-balance analysis, which exploits linear programming techniques Poisson processes, which make use of a random-number generator and probability functions to decide whether a particular piece of RNA to calculate the reaction rates that produce optimal growth, energy production or some other characteristic the modeler chooses. This or protein decays or survives to the next time step. method assumes that the reactions occur rapidly enough to achieve a steady state within the one-second time step of the simulation. To prevent the first modules in the sequence from using up substances needed by other modules, the simulator estimates each module's fair Protein Assembly of the processing share of such resources and allocates them accordingly. host-attachment structure Translation Protein of RNA into sorting and proteins distribution Assembly of the protein-Protein making ribosomes. olding **Transfer RNA** Input from the -Protein linking to Host environment modification amino acid interaction **RNA** modificatio Proteix lecav processin Protein complex Transcription formation Reactants and products of metabolism regulation **DNA** in the chromosomes DNA Protein supercoiling **RNA** copies of DNA segments activation Division of the Chromosome Enzymes and other proteins cell contents condenuation. External nutrients Formation of the dividing ring is simulated by a hybrid model of two Chromosome parts. The ring, made of FtsZ polymers, grows into a wall that cleaves DOUGDING SOCIECT the cell membrane in two during replication. In the first part of the model, a set of differential equations estimates the growth of the PtsZ

M.W. Covert, Sci Am, January 2014, pp44-51 Courtesy of Scientific American

Replication

Initiation

TINA

replication

DNA damage and repair are also modeled in this nondeterministic way.

ring by polymerization. In the second part, a geometric model of

Gene transcription and translation—the steps that make many of the proteins needed for cell growth and duplication—are simulated by multipart algorithms that include Markov models (which track over time the states of the enzymes that copy genes from DNA into RNA), probabilistic binding of these enzymes to the DNA, and linear

programming to allocate energy and other resources,

filament bending simulates the ring, gradually pinching the ellipsoidal

cell near its midpoint until the organism solits into two daughter cells.

マイコプラズマの増殖 過程をモデル化

・ゲノム(580,076塩基対) に含まれる525遺伝子を 基に反応ネットワークを 構成

・2年をかけ900以上の文 献を調べ、1,900以上の 反応パラメータを設定。 参考生物種: *M. pneumonia E. coli*

・マルチ・スケールの問題 を1秒という時間軸の中 で解決。(1秒間の間、各プ ロセス間の相互作用はなし。 細胞の状態は1秒毎に変化)

・計算時間は128-node cluster 計算機で10時間。ほぼ、M. genitaliumの細胞分裂周期と 同じ。

細胞の統合シミュレーション -Mycoplasma genitalium-



Karr JR et al. (2012) A Whole-Cell Computational Model Predicts Phenotype from Genotype, Cell, vol.150, 389

細胞の統合シミュレーション -Mycoplasma genitalium-

遺伝子破壊を行った株の成長速度

(時間-1)



Sanghvi JC et al. (2013) Accelerated discovery via a whole cell model, Nat Methods, vol.10, 1192



理化学研究所 HPCI計算生命科学推進プログラム のみなさんに感謝します

(補1)反応速度論の基礎 -質量作用の法則-



質量作用の法則は分子の動的挙動に無頓着であり、反応がどのように進んだのかも知らない。

(補1)反応速度論の基礎-数値解法-

陽解法

前進Euler法、Runge-Kutta法、 ·····

-陰解法

後退Euler法、Gear法、·····



微分方程式
$$\frac{dc(t)}{dt} = -\lambda c(t), \ 0 < \lambda$$

前進Euler法 (1<|1- $h\lambda$ |だと不安定) $c_{i+1} = (1 - h\lambda)c_i$ (1),

後退Euler法(どのようなhでも絶対安定)

$$c_{i+1} = c_i - h\lambda c_{i+1}$$

 $\Rightarrow c_{i+1} = \frac{1}{1 + h\lambda} c_i$ (2)

(補1)反応速度論の基礎-数値解法-



(補2) Gillespieによる確率過程の取り扱い

系内N種の分子の分子数は $x(t) = (x_1(t), x_2(t), ..., x_N(t))$ とする。またM種の反応 \mathbf{R}_i がある。

- 前提1: ある時刻tでの分子数がxであった場合、その後の時間[t, t+dt)の間に反応 R_i が 起こる確率は a_i (x) dt +o(dt)である。(a_i については後述する。)
- 前提2: ある時刻tでの分子数がxであった場合、その後の時間[t, t+dt)の間に反応が全く起こらない確率は1- $\sum_i a_i dt + o(dt)$ である。
- 前提3: 時間[t, t+dt)の間に2つ以上の反応が起こる確率はo(dt)である。

時刻 t_0 で x_0 であった時、後の時刻tに分子数がxとなる確率 $P(x,t|x_0,t_0)$ は次の 化学マスター方程式で与えられる。

$$\frac{dP(x,t \mid x_0, t_0)}{dt} = \sum_i \{c_i h_i (x - r_i) P(x - r_i, t \mid x_0, t_0) - c_i h_i (x) P(x,t \mid x_0, t_0)\}$$

ある時刻*t*に状態*x*にあった時、次の反応が反応 \mathbf{R}_i でτ時間後に生起する確率密 度関数 $p(\tau,i|x,t)$ は次式で与えられ、サンプル・パスを得るための基本式となる。 $p(\tau,i|x,t) = \frac{c_i h_i(x)}{a(x)} a(x) e^{-a(x)\tau}$ ただし、 $a(x) = \sum_{i=1}^{M} c_i h_i(x)$

次の反応がR_iである確率

(補2)自己分解反応の化学マスター方程式

一般の場合の化学マスター方程式

$$\frac{dP(x,t \mid x_0, t_0)}{dt} = \sum_i \{c_i h_i (x - r_i) P(x - r_i, t \mid x_0, t_0) - c_i h_i (x) P(x,t \mid x_0, t_0)\}$$

X→Ø(確率速度定数c)なる自己分解反応の場合の化学マスター方程式

$$\frac{dP(x,t|n,0)}{dt} = c(x+1)P(x+1,t|n,0) - cxP(x,t|n,0), 0 \le x < n$$

 $\frac{dP(n,t|n,0)}{dt} = -cnP(n,t|n,0)$
ただし、初期条件 $x(t=0)=n$

$$P(x,t \mid n,0) = \frac{n!}{x!(n-x)!} e^{-cxt} (1-e^{-ct})^{n-x}$$

(補2) Gillespieの直接法

[Gillespieの直接法]

- 1) 系内の各反応R_iの確率速度定数c_iを定める。
- 2) $t=t_0$ における反応の初期条件として各分子の数 $x=(x_1,x_2,...,x_N)$ を定める。
- 3) c_i および、xを用いて計算される h_i から 各反応 R_i の単位時間あたり生起確率 $a_i(x)$ を $a_i(x) = c_i h_i(x)$ で求める。
- 4) 系内でどれか一つの反応が単位時間あたりに生じる確率a(x)を求める。
- 5) 2つの一様乱数rnd1とrnd2を発生させる。rnd1とrnd2の値域は[0,1)である。
- 6) 反応の生起時刻*t*+τをτ={*ln(1/rnd₁)*}/*a(x)*で計算する。 (逆関数法により一様乱数から指数分布の乱数を発生させる。)
- 7) 時刻 $t+\tau$ にどの反応 R_i が生起したかを次式で決める。

$$\sum_{k=1}^{i-1} a_k < a(x) rnd_2 \le \sum_{k=1}^{i} a_k$$

8) 分子数xを時刻 $t+\tau$ に生起した反応 R_i の変化量ベクトル r_i を用いて $x \rightarrow x+r_i$ と変更する。 9) $t=t+\tau$ と,時刻を τ だけ進めて3)に戻る.

(補2)確率速度定数と反応生起確率

(1) 基本的な反応の確率速度定数c(1/sec)と場合の数h

Ø→D	$\frac{dD}{dt} = k$	(M/sec)	c=kZ	<i>h</i> =1
X→D	$\frac{dD}{dt} = kX$	(sec ⁻¹)	c=k	h=X
$X+Y \rightarrow D$	$\frac{dD}{dt} = kX \bullet Y$	$(M^{-1}sec^{-1})$	c=k/Z	<i>h</i> =X∙Y
$X + X \rightarrow D$	$\frac{dD}{dt} = kX^2$	$(M^{-1}sec^{-1})$	c=2k/Z	<i>h</i> =X(X-1)/2

但し、 $Z=N_aV(アボガドロ数×体積)$ 。

場合の数h:反応物から反応する分子を選ぶ、その場合の数(例:X、Yの分子数をX、Yとするとh=X·Y)。

(2) 単位時間あたりの反応の生起確率(propensity) a=ch

56

(補3)Poisson過程

ポアソン過程は計数過程{ $N(t), t \ge 0$ }で、以下の性質を持つ。 (1) 確率P(N(t)=n)はポアソン分布に従う。P(N(t)=n)= $e^{-\lambda t} (\lambda t)^n / n!$, n=0,1,2,...(2) 事象の発生間隔tは独立で、指数分布 $f(\tau) = \lambda e^{-\lambda \tau}$ に従う。

(1) ⇒ 時間[0,t]の間に、事象は平均λt回発生する。

(2) ⇒ 事象の発生間隔の平均は1/λである。単位時間に平均λ回発生する。



注1)時間間隔[0,t]に生じた事象の数をN(t)とすると $\{N(t), t \ge 0\}$ は計数過程といわれる。ここではN(0)=0としている。 注2)なお、ポアソン過程は「定常かつ独立な増分」という性質を持っている。