Model HP

Z BioFizInfo Model HP

Model HP

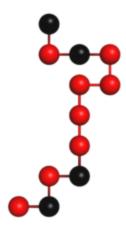
Model HP (*hydrophobic-polar protein folding model*) to model polimeru wykorzystywany w badaniach nad ogólnymi zasadami rządzącymi procesem zwijania białek. Badania tego typu w przypadku modeli pełnoatomowych wiążą się ze znacznymi kosztami obliczeniowymi, podczas gdy w modelu HP, ze względu na uproszczoną charakterystykę układu, możliwe jest przeprowadzenie krótkiej symulacji (trwającej od kilku minut do kilku godzin), w trakcie której układ jest w stanie osiągnąć wszystkie możliwe mikrostany [1] .

Spis treści

[ukryj]

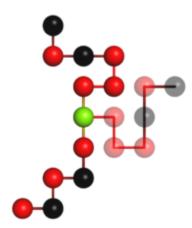
- 1 Model HP
 - o <u>1.1 Wstęp</u>
 - o 1.2 Sieć
 - o 1.3 Sekwencja
 - o 1.4 Oddziaływania
 - o <u>1.5 Średnia po zespole</u>
 - o <u>1.6 Metoda Monte Carlo algorytm Metropolisa</u>
 - <u>1.7 Transformacje</u>
 - \circ 1.8 Symulowane wyżarzanie (Simulated Annealing)
 - o 1.9 Zamiana replik (Replica Exchange Monte Carlo)
 - o 1.10 Symulacje planowane na ćwiczeniach
 - <u>1.10.1 Model HP "na piątkę"</u>
 - o 1.11 Linki zewnętrzne

Wstęp

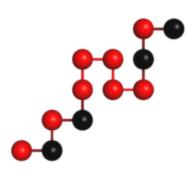


6

(1) Dwuwymiarowy model HP o sekwencji: HPHPHHHHHHHPHP (wizualizacja w PyMOLu). Na czerwono zaznaczono aminokwasy hydrofobowe (H), na czarno aminokwasy polarne (P). Ponieważ w powyższym mikrostanie nie występują kontakty H-H, energia wynosi 0.



(2) Obrót wokół szóstego aminokwasu (zaznaczono na zielono) skutkuje utworzeniem kontaktu H-H między ósmym i piątym aminokwasem.



(3) Transformacja została zaakceptowana, liczba kontaktów H-H wynosi 1, zatem nowa energia układu wynosi -ε.

Idea modelu HP opiera się na obserwacji, iż kluczową rolę w procesie zwijania białek pełni efekt hydrofobowy (w tym kontekście spotkać się można z terminem: "oddziaływania hydrofobowe"). W podstawowym modelu HP polimer zbudowny jest z monomerów H (hydrofobowych) oraz P (polarnych), przy czym wkład do energii pochodzi jedynie od H. Można więc myśleć o modelu HP jak o modelu białka, w którym alfabet aminokwasów ograniczony został do zbioru {H,P}. Aminokwasy znajdują się w węzłach sieci kwadratowej (square lattice) w przypadku modelu dwuwymiarowego (2D), bądź w węzłach sieci sześciennej (cubic lattice) w przypadku modelu trójwymiarowego (3D). Dwa aminokwasy nie mogą znajdować się w tym samym węźle. Natomiast jeśli dwa aminokwasy połączone są wiązaniem (przez analogię do wiązania peptydowego między aminokwasami w białkach), to muszą się one znajdować w sąsiednich węzłach. Mikrostan układu można określić poprzez: sekwencję peptydu oraz współrzędne poszczególnych aminokwasów.

Ewolucję układu w modelu HP zadaje zestaw dozwolonych transformacji struktury oraz rozkład prawdopodobieństwa przejść między mikrostanami. Przykładem dozwolonej transformacji może być obrót części białka o pewien kąt wokół wybranego aminokwasu (przykład przedstawiono po prawej). W przypadku modelu 2D istnieją trzy możliwe nietrywialne obroty. Jeżeli po dokonaniu obrotu żadne dwa aminokwasy nie zajmują tego samego punktu w przestrzeni, obrót uznajemy za dozwolony.

Po dokonaniu dozwolonej transformacji prawdopodobieństwo akceptacji nowego mikrostanu zależy jedynie od zmiany wartości energii. Innymi słowy: to, czy zaakceptujemy mikrostan uzyskany w wyniku transformacji zależy

jedynie od mikrostanu przed transformacją; wcześniejsza historia układu nie ma tu znaczenia. Zatem ewolucja peptydu (ciąg mikrostanów wygenerowany w toku symulacji) jest realizacją **procesu stochastycznego**, w którym prawdopodobieństwo zdarzenia (akceptacja nowego mikrostanu) zależy jedynie od wyniku poprzedniego. Proces stochastyczny tego typu w przypadku dyskretnej przestrzeni stanów nazywany jest **łańcuchem Markowa**.

Sieć

Niech:

$$\mathbf{e}_x = (1,0), \ \mathbf{e}_y = (0,1)$$

będą wektorami bazowymi w przypadku dwuwymiarowym, zaś:

$$\mathbf{e}_x = (1,0,0), \ \mathbf{e}_y = (0,1,0), \ \mathbf{e}_z = (0,0,1)$$

wektorami bazowymi w przypadku trójwymiarowym. Siecią kwadratową nazywać będziemy zbiór:

$$LATTICE_{2D} = \{x\mathbf{e}_x + y\mathbf{e}_y \mid x, y \in \mathbb{Z}\}\$$

zaś zbiór:

$$LATTICE_{3D} = \{x\mathbf{e}_x + y\mathbf{e}_y + z\mathbf{e}_z \mid x, y, z \in \mathbb{Z}\}$$

nazwiemy siecią sześcienną. Element sieci (węzeł) opisujemy przez podanie dwóch, bądź trzech liczb całkowitych (współrzędnych węzła), przykładowo dla sieci sześciennej: (0,1,-10).

Powiemy, że węzły \mathbf{a} i \mathbf{b} sąsiadują ze sobą na siatce (ozn. $\mathbf{a} \sim \mathbf{b}$), jeżeli istnieje wektor bazowy \mathbf{e} taki, że:

$$\mathbf{a} = \mathbf{b} + \mathbf{e} \quad \lor \quad \mathbf{b} = \mathbf{a} + \mathbf{e}$$

Niech $CHAIN_n=\{1,...,n\}$ będzie zbiorem aminokwasów tworzących peptyd, gdzie n - długość peptydu. Wówczas strukturę przestrzenną wyrażać będziemy przez funkcję:

$$s: CHAIN_n \to LATTICE$$

spełniającą warunki:

$$\mathbf{s}(1) = (0, 0, 0)$$

$$\forall_{i < n} \mathbf{s}(i+1) \sim \mathbf{s}(i)$$

$$\forall_{i \neq j} \mathbf{s}(i) \neq \mathbf{s}(j)$$

Podanie struktury (w postaci funkcji **s**) nie wystarcza do określenia miktrostanu układu, potrzebna jest jeszcze sekwencja.

Sekwencja

Sekwencja łańcucha określona jest przez wzorzec hydrofobowy

 $Pat: CHAIN_n \to \{H,P\}$. Rozważany model dzieli aminokwasy ze względu na właściwości oddziaływań dalekozasięgowych na dwie kategorie: hydrofobowe (H) oraz polarne (P). Dalekozasięgowość oddziaływań odnosi się do wzajemnych położeń aminokwasów w sekwencji, a nie w przestrzeni. Przykładowo: o obecności oddziaływań dalekozasięgowych możemy mówić w przypadku pary aminokwasów o numerach 1 i 4, bądź: 2 i 9, ale nie w przypadku par: 1 i 3, czy też 4 i 5. Szczegóły w poniższej sekcji Oddziaływania.

Oddziaływania

W najprostszym modelu HP rozważa się jedynie oddziaływania dalekozasięgowe pomiędzy aminokwasami hydrofobowymi. Energia danego mikrostanu zależy od liczby kontaktów występujących między aminokwasami H, niesąsiadującymi w peptydzie.

Niech

$$K_{HH}(\mathbf{s}) = \#\{\{i, j\}: | i - j | > 1, \quad \mathbf{s}(i) \sim \mathbf{s}(j), \quad Pat(i) = Pat(j) = H\}$$

będzie liczbą kontaktów H-H w peptydzie o strukturze **s**. Energia układu wyraża się przez:

$$E(\mathbf{s}) = -\varepsilon \cdot K_{HH}(\mathbf{s})$$

gdzie $\varepsilon > 0$.

Interakcje pomiędzy aminokwasami hydrofobowymi odzwierciedlają ich tendencję do kierowania się do wewnątrz białka i tym samym unikania kontaktu z wodą. Należy podkreślić, że model HP uwydatnia jeden aspekt procesu zwijania białek (efekt hydrofobowy), ignoruje natomiast oddziaływania lokalne występujące w rzeczywistym białku - "sztywność" łańcucha (objawiająca się niedozwolonymi wartościami kątów φ-ψ na wykresie Ramachandrana) oraz

wiązania wodorowe (istotne w α-helisach i β-kartkach). Proste modele, jak model HP, skłaniają do zadawania pytań: *Które z własności białek udaje się odtworzyć pomimo poczynionych przybliżeń?*

Średnia po zespole

Niech A będzie pewną własnością fizyczną badanego układu. Mikrostan układu oznaczymy przez $\mathbf{x}=(x_1,\ldots,x_n)$, gdzie n jest liczbą stopni swobody. Przyjmujemy, że własność A objawia się jako średnia po próbce pewnej przestrzeni mikrostanów, tzn.:

$$\langle A \rangle = Z^{-1} \int_{\Omega} A(\mathbf{x}) f(\mathcal{H}(\mathbf{x})) d\mathbf{x}$$

gdzie f jest funkcją rozkładu gęstości prawdopodobieństwa, Ω jest przestrzenią dostępnych stanów układu (nazywana również w szerszym kontekście: przestrzenią fazową), zaś:

$$Z = \int_{\Omega} f(\mathcal{H}(\mathbf{x})) d\mathbf{x}$$

to **sumą statystyczna** nazywana również **funkcją podziału**. Rozkład *f* określa odpowiedni zespół statytyczny (mikrokanoniczny, kanoniczny,...).

W przypadku modelu HP liczba mikrostanów układu jest skończona (ozn. N), zaś średnią wartość A wyraża się w postaci sumy po dostępnych mikrostanach układu:

$$\langle A \rangle = \sum_{i=1}^{N} A_i \cdot p_i$$

gdzie p_i jest prawdopodobieństwem uzyskania przez układ i-tego mikrostanu. Prawdopodobieństwo, że układ o określonej, stałej temperaturze T (używa się też określenia: w kontakcie z termostatem o temperaturze T) osiągnie i-ty mikrostan o energii E_i , dane jest rozkładem Boltzmanna:

$$p_i = rac{e^{-E_i/kT}}{\sum_{j=1}^{N} e^{-E_j/kT}}$$

gdzie k - stała Boltzmanna. Suma w mianowniku zapewnia normalizację rozkładu p_i :

$$\sum_{j=1}^{N} p_j = 1$$

Metoda Monte Carlo - algorytm Metropolisa

W celu wyznaczenia $\langle A \rangle$ dla układu o temperaturze T wystarczy dysponować metoda do generowania mikrostanów zgodnie z rozkładem Boltzmanna. Metoda tego typu jest algorytm Metropolisa.

Wprowadźmy następujące oznaczenie:

$$\pi(a) = e^{-E_a/kT}$$

gdzie a jest mikrostanem o energii E_a . Istotą algorytmu Metropolisa jest stworzenie ciągu mikrostanów, będący realizacją łańcucha Markowa z prawdopodobieństwem przejść, zależącym od różnicy energii kolejnych mikrostanów. W przypadku modelu HP algorytm Metropolisa przebiega następujaco:

- 1. Zainicjuj ciąg mikrostanów, tworząc pierwszy, dowolny mikrostan X.
- 2. Oblicz energię E_X .
- 3. Dokonaj dozwolonej transformacji peptydu (transformacje opisano dalej, dla ustalenia uwagi - dokonujemy obrotu cześci peptydu wokół losowo wybranego aminokwasu).
- 4. Wyznacz energię E_Y uzyskanego w wyniku transformacji mikrostanu Y.
- 5. Zaakceptuj nowy mikrostan (X:=Y) z prawdopodobieństwem

$$p(X,Y)=\min\left\{1,\frac{\pi(X)}{\pi(Y)}\right\} \text{ i wr\'oc do 3. albo zako\'ncz, jeśli wygenerowano ciąg o długości }M.$$

Dysponując ciągiem (\mathbf{x}_n) mikrostanów uzyskanych w algorytmie Metropolisa, możemy wyznaczyć średnią wartość A:

$$\langle A \rangle \approx \frac{1}{M} \sum_{i=1}^{M} A(\mathbf{x}_i)$$

Transformacje

Symulowane wyżarzanie (Simulated Annealing)

Najprostszym sposobem znajdowania konformacji o minimalnej energii jest systematyczne obniżanie temperatury podczas symulacji. Wadą tego rozwiązania jest to, że układ może łatwo zatrzymać się w lokalnym minimum energii, z którego wyjście przy obniżonej temperaturze okaże się niemożliwe (precyzyjniej: niezwykle mało prawdopodobne). Ponadto, zbieżność algorytmu przy niskich temperaturach jest dosyć wolna. Układ może stracić dużo czasu (kroków symulacji) w niecce reprezentującej lokalne minimum, bądź oscylując między stanami o tej samej energii.

Zamiana replik (Replica Exchange Monte Carlo)

W tym podejściu równolegle symuluje się wiele kopii układu, każdy w innej, stałej temperaturze. Załóżmy, że w pewnym momencie symulacji algorytmu Metropolisa i-ta replika o temperaturze T_i jest w mikrostanie \mathbf{x}_i o energii $E(\mathbf{x}_i)$, zaś j-ta replika w odpowiednio: temperaturze T_j , mikrostanie \mathbf{x}_j i energii $E(\mathbf{x}_j)$. Z rozkładu jednostajnego losujemy parę kolejnych replik (i,j) , które z prawdopodobieństwem p_s zostaną zamienione miejscami:

$$p_S = \min\{1, e^{-\Delta}\},\,$$

gdzie

$$\Delta = \left(\frac{1}{kT_j} - \frac{1}{kT_i}\right) \left(E(\mathbf{x}_i) - E(\mathbf{x}_j)\right)$$

Po zamianie i-ta replika symulowana jest w temperaturze T_j , a j-ta w temperaturze T_i . Ponieważ prawdopodobieństwo zamiany maleje wykładniczo wraz ze wzrostem różnicy temperatur, rozważamy wyłącznie repliki sąsiednie.

Zamiana temperatur zmienia krajobraz energetyczny. W bardzo wysokich temperaturach bariery energetyczne znikają i można domniemywać, że prawdopodobieństwo odwiedzenia mikrostanu jest zadane rozkładem jednostajnym. Repliki, które utknęły w lokalnych minimach mogą zostać z nich wyzwolone przez przeniesienie do wyższej temperatury.

Wymiany nie powinny być zbyt częste. Po zmianie temperatury układ przez pewien czas się stabilizuje i przemieszcza w najbardziej prawdopodobny region krajobrazu energetycznego.

Po zakończeniu symulacji średnia A w temperaturze T_i może zostać oszacowana wzorem:

$$\langle A \rangle \approx \frac{1}{M} \sum_{i=1}^{M} A(\mathbf{x}_i)$$

Symulacje planowane na ćwiczeniach

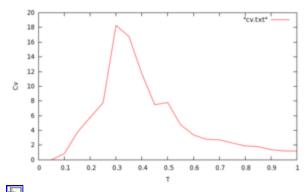
Celem ćwiczeń jest zaimplementowanie modelu HP (domyślnie w języku *Java*) i sprawdzenie wyników przedstawionych w publikacji K. A. Dilla z 1995 roku. W pierwszym etapie przeprowadzimy symulowane wyżarzania modeli dwuwymiarowych trzech polimerów o sekwencjach:

- PHPPHPPHHPPHHPPHP
- HPPHPPHPHPHPHHHH
- HPPPHHPPHPHHHHH

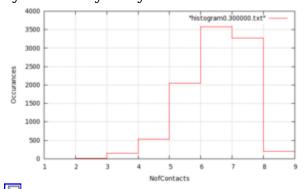
(na ostatnich ćwiczeniach zawęziłem symulacje obowiązujące na 25. marca do jednej sekwencji, pierwszej na powyższej liście). W przypadku każdego peptydu temperaturą początkową będzie $T_{max}=1$, a temperaturą końcową $T_{min}=0.1$. Temperatura będzie w trakcie symulacji maleć o czynnik $\delta=0.05$. Po przeprowadzeniu x=10000 transformacji (dokonując akceptacji/odrzuceń wygenerowanych konformacji) w danej temperaturze T, przeprowadzamy kolejnych x kroków w temperaturze $T-\delta$ i tak dalej, aż do osiągnięcia T_{min} .

W każdej temperaturze wygenerujemy m(T) < x konformacji, które akceptować będziemy na drodze algorytmu Metropolisa i dla każdej takiej próby możemy wyznaczyć ciepło właściwe układu C_v , średni moment bezwładności I oraz histogram wystapień stanów w zależności od liczby kontaktów.

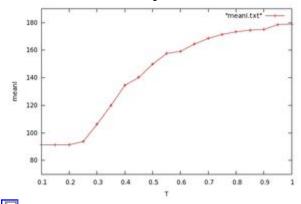
(z ostatnich ćwiczeń: na 25. marca proszę wykonać wykres Cv(T) oraz histogramy dla poszczególnych temperatur. Załączone rysunki przedstawiają czego spodziewać się można po wynikach).



Ciepło właściwe w funkcji temperatury, uzyskane w symulowanym wyżarzaniu.



Histogram wystąpień stanów w zależności od liczby kontaktów.



Średni moment bezwładności w funkcji temperatury.

Ciepło właściwe wyraża się wzorem:

$$C_V(T) = \frac{\langle E(T)^2 \rangle - \langle E(T) \rangle^2}{kT^2}$$

Warto zauważyć, że w C_V jest proporcjonalne do wariancji energii i można ją

interpretować jako "miarę rozrzutu energii" stanów, jakie osiąga układ w danej temperaturze.

Moment bezwładności definiujemy następująco:

$$I = \sum_{i=1}^{n} (\mathbf{s}_i - \mathbf{s}_0)^2$$

gdzie s_0 jest środkiem ciężkości, a n liczbą aminokwasów w strukturze. Natywna struktura większości białek jest globularna. Można więc przyjąć, że moment bezwładności jest dobrym przybliżeniem "stopnia zwinięcia białka".

Model HP "na piątkę"

Na ocenę bardzo dobrą z tej części ćwiczeń należy przeprowadzić dodatkowo (poza symulacją na zaliczenie, na 25. marca) dwie symulacje, dla białek o sekwencjach:

- HPPPHHPPHPHHHHHH
- НРРРННРРНРННРННН

które różnią się sekwencyjnie tylko na jednej pozycji (praca Dilla, str. 20). Specyfikacje symulacji są te same, co poprzednio. Należy wykonać analogiczne histogramy wystąpień kontaktów, wykresy Cv(T) oraz - analogiczny do wykresu Cv - wykres $\langle I(T) \rangle$.

Czy różnica sekwencyjna na jednej pozycji powoduje zmianę minimalnej wartości energii dla tych dwóch białek? Czy obydwa białka "zwijają się" do minimum energii? A jak nie - to do minimum jakiego potencjału?

Linki zewnętrzne

- Model HP w Wikipedii
- Mikrostan w Wikipedii
- Proces stochastyczny w Wikipedii
- Łańcuch Markowa w Wikipedii
- Suma statystyczna (funkcja podziału) w Wikipedii
- Algorytm Metropolisa
- Praca K. A. Dilla z 1995 roku
- Strona WWW projektu PyMOL

Źródło "http://essa/wiki/Model_HP"