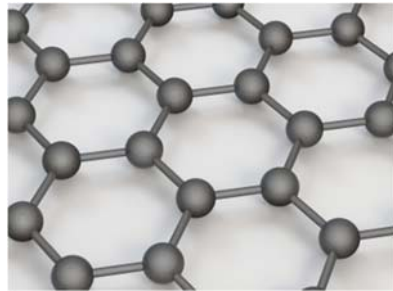


Προσομοίωση Monte Carlo



Δ.Γ. Παπαγεωργίου

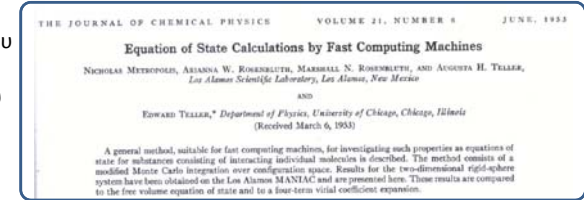
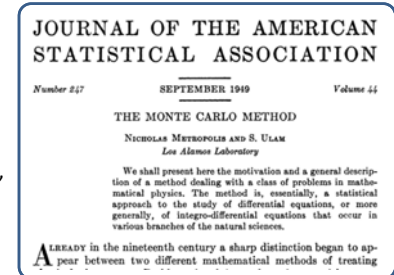
1777 Georges Louis LeClerc, Comte de Buffon: Θεωρητική πρόβλεψη για το πείραμα τυχαίας ρίψης βελόνας.

1901 Lazzerini: Πειραματική επιβεβαίωση της πρόβλεψης του LeClerc.

Τέλος 2^{ου} παγκόσμιου πολέμου Neumann, Ulam, Metropolis: Μελέτη διάχυσης νετρονίων σε σχάσιμο υλικό.

1949 Metropolis, Ulam: Πρώτη περιγραφή της μεθόδου.

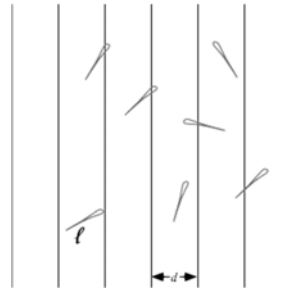
1953 Metropolis et al.: Εφαρμογή της μεθόδου για την καταστατική εξίσωση δισδιάστατου συστήματος σκληρών σφαιρών.



Στοχαστικά πειράματα τύπου ευστοχίας-αστοχίας

Georges Louis LeClerc, Comte de Buffon 1777

- Θεωρήστε παράλληλες γραμμές που απέχουν d .
- Ρίχνουμε τυχαία μια βελόνα μήκους l πάνω στις γραμμές.
- Ποια είναι η πιθανότητα η βελόνα να τμήσει μια γραμμή;



Αναλυτική λύση

Για $l \leq d$ (μικρή βελόνα) $P_{\text{short}} = \frac{2l}{\pi d}$

Για $l > d$ (μεγάλη βελόνα) $P_{\text{long}} = \frac{2}{\pi} \cos^{-1} \frac{d}{l} + \frac{2}{\pi} \frac{l}{d} \left(1 - \sqrt{1 - \left(\frac{d}{l}\right)^2} \right)$

Πειραματική επιβεβαίωση

$P_{\text{short}} = \frac{N_{\text{cross}}}{N_{\text{total}}} = \frac{2l}{\pi d} \rightarrow \pi = \frac{N_{\text{total}}}{N_{\text{cross}}} \frac{2l}{d}$

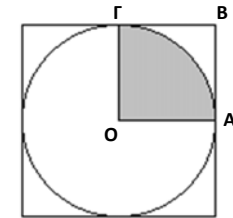
1901 Lazzerini: Έκανε 3407 τυχαίες ρίψεις και υπολόγισε μια προσέγγιση του $\pi \approx 3.1415929$



Georges-Louis LeClerc, Comte de Buffon 1707-1788

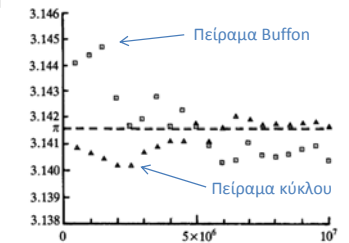
Στοχαστικά πειράματα τύπου ευστοχίας-αστοχίας

- Θεωρήστε ένα κύκλο ακτίνας 1 και το περιγεγραμμένο τετράγωνο.
- Κάνουμε N_{total} τυχαίες ρίψεις στο τετράγωνο OABΓ χρησιμοποιώντας αριθμούς από μια ομοιόμορφη κατανομή.
- Μετράμε πόσες ρίψεις N_{hit} πέφτουν εντός του κύκλου (σκιασμένη περιοχή).
- Η πιθανότητα να βρεθεί μια ρίψη στη σκιασμένη περιοχή ισούται με το λόγο των εμβαδών:



$P = \frac{E_{\text{circle}}}{E_{\text{square}}} = \frac{\pi}{4} \approx \frac{N_{\text{hit}}}{N_{\text{total}}} \rightarrow \pi \approx 4 \frac{N_{\text{hit}}}{N_{\text{total}}}$

- Το σφάλμα είναι ανάλογο του $\frac{1}{\sqrt{N_{\text{total}}}}$
- Μετά από 10^7 ρίψεις το αποτέλεσμα έχει μόνο 3 ψηφία σωστά (ο Lazzerini είχε ένα τυχερό απόγευμα !!)



Εκτίμηση του αριθμού π σαν συνάρτηση των τυχαίων ρίψεων.
Computer Simulation of Liquids, M.P. Allen, D.J. Tildesley

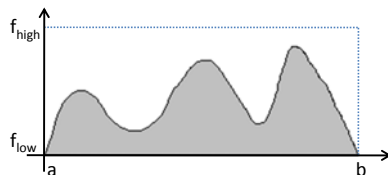
Ολοκλήρωση ευστοχίας-αστοχίας

- Θέλουμε να υπολογίσουμε το ολοκλήρωμα

$$I = \int_a^b f(x) dx$$

- Γνωρίζουμε ότι η συνάρτηση $f(x)$ περικλείεται σε παραλληλόγραμμο με

$$a \leq x \leq b \quad f_{\text{low}} \leq f(x) \leq f_{\text{high}}$$



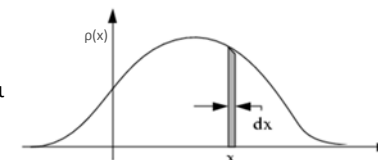
Ολοκλήρωση ευστοχίας-αστοχίας

- Παράγουμε N_{total} ζεύγη τυχαίων σημείων (x_i, y_i) με $a \leq x_i \leq b$ και $f_{\text{low}} \leq y_i \leq f_{\text{high}}$
- Μετράμε τα σημεία N_s που πέφτουν εντός της σκιασμένης περιοχής, δηλαδή ικανοποιούν τη συνθήκη $y_i < f(x_i)$
- Η πιθανότητα να πέσει ένα σημείο εντός της σκιασμένης περιοχής είναι ο λόγος των εμβαδών της σκιασμένης περιοχής / παραλληλογράμμου.

$$P = \frac{I}{(b-a)(f_{\text{high}} - f_{\text{low}})} \approx \frac{N_s}{N_{\text{total}}} \rightarrow I \approx (b-a)(f_{\text{high}} - f_{\text{low}}) \frac{N_s}{N_{\text{total}}}$$

Κατανομές πιθανότητας τυχαίων αριθμών

- Οι τυχαίοι αριθμοί επιλέγονται με βάση τη συνάρτηση κατανομής πιθανότητας $\rho(x)$.
- Η $\rho(x)$ δείχνει πόσο «πυκνοί» είναι οι τυχαίοι αριθμοί σε κάθε σημείο του διαστήματος μέσα στο οποίο επιλέγονται.



$\rho(x)dx$ = πιθανότητα η τυχαία μεταβλητή να είναι μεταξύ x και $x+dx$

- $\rho(x) > 0$ και $\int_{-\infty}^{\infty} \rho(x) dx = 1$

- Το πλήθος των τυχαίων αριθμών που θα βρεθούν εντός διαστήματος $[x_1, x_2]$ επί συνόλου N_{total} είναι:

$$N = N_{\text{total}} \int_{x_1}^{x_2} \rho(x) dx$$

Μέση τιμή της κατανομής

$$\mu = \int x \rho(x) dx$$

Διακύμανση

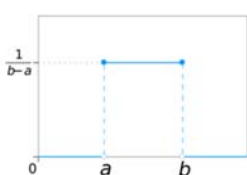
$$\sigma^2 = \int (x - \mu)^2 \rho(x) dx$$

Αν x είναι τυχαία μεταβλητή που υπακούει την κατανομή $\rho(x)$, τότε η μέση τιμή της συνάρτησης $f(x)$ είναι:

$$\tilde{f} = \int f(x) \rho(x) dx$$

Συνήθεις κατανομές πιθανότητας

Ομοιόμορφη κατανομή

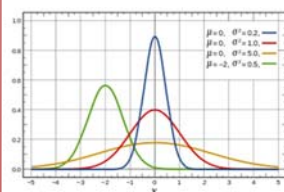


$$\rho(x) = \frac{1}{b-a}$$

$$\mu = \frac{a+b}{2}$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{12}(a+b)^2$$

Κατανομή Gauss ή κανονική κατανομή

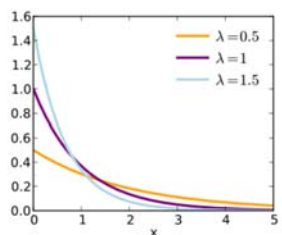


$$\rho(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Μέση τιμή μ

Διακύμανση σ^2

Εκθετική κατανομή

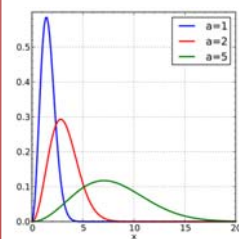


$$\rho(x) = \lambda e^{-\lambda x}$$

$$\mu = \frac{1}{\lambda}$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$

Κατανομή Maxwell-Boltzmann



$$\rho(v) = 4\pi v^2 \sqrt{\frac{1}{2\pi a^2}} e^{-\frac{v^2}{2a^2}}$$

$$a = \sqrt{\frac{k_B T}{m}} \quad \mu = 2a \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$\sigma^2 = \frac{a^2(3\pi - 8)}{\pi}$$

Ολοκλήρωση με τη μέθοδο της μέσης τιμής

Θεωρήστε το ολοκλήρωμα

$$I = \int_a^b g(x) dx$$

Υποθέστε ότι η $g(x)$ μπορεί να γραφεί ως:

$$g(x) = f(x) \rho(x)$$

όπου $\rho(x)$ μια κατανομή πιθανότητας με

$$\rho(x) > 0 \quad \text{και} \quad \int \rho(x) dx = 1$$

Τότε το ολοκλήρωμα είναι η μέση τιμή της συνάρτησης $f(x)$ χρησιμοποιώντας τυχαίους αριθμούς που λαμβάνονται από την κατανομή $\rho(x)$.

Ολοκλήρωση με τη μέθοδο μέσης τιμής

- Παράγουμε N τυχαίους αριθμούς x_i με $a \leq x_i \leq b$ από την κατανομή $\rho(x)$.
- Το ολοκλήρωμα προσεγγίζεται ως:

$$I \approx \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(x_i)$$

Το σφάλμα είναι ανάλογο του $\frac{1}{\sqrt{N}}$

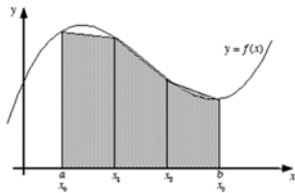
Δειγματοληψία σπουδαιότητας Importance sampling

Η συνάρτηση $\rho(x)$ πρέπει να επιλεγεί έτσι ώστε οι τυχαίοι αριθμοί να δειγματοληπτούν περιοχές της $f(x)$ που συνεισφέρουν σημαντικά στη μέση τιμή.

Αιτιοκρατικός υπολογισμός ολοκληρώματος

Η μέθοδος του τραpezιού

$$I = \int_a^b f(x) dx$$



- Χωρίζουμε το διάστημα ολοκλήρωσης σε n ίσα υποδιαστήματα.
- Η συνάρτηση $f(x)$ μεταξύ δύο σημείων προσεγγίζεται από μια ευθεία.
- Σε κάθε υποδιαστήμα το ολοκλήρωμα προσεγγίζεται από το εμβαδό ενός τραpezιού.

$$I = \sum_{i=1}^n \frac{1}{2} h(f(x_{i-1}) + f(x_i))$$

με σφάλμα ολοκλήρωσης $\propto 1/n^2$

Άλλες γνωστές μέθοδοι

- Μέθοδος του ορθογωνίου
 - Η συνάρτηση προσεγγίζεται από μια σταθερά.
 - Σφάλμα $\approx 1/n^2$
- Μέθοδος Simpson
 - Η συνάρτηση προσεγγίζεται από μια παραβολή.
 - Σφάλμα $\approx 1/n^4$
- Γενική περίπτωση: Μέθοδοι Newton-Cotes
 - Η συνάρτηση προσεγγίζεται από ένα πολυώνυμο βαθμού k

Σε όλες τις περιπτώσεις καταλήγουμε σε άθροισμα της μορφής:

$$I = \sum_{i=1}^n w_i f(x_i)$$

Πολυδιάστατα ολοκληρώματα

Αν εφαρμόσουμε μια αιτιοκρατική μέθοδο ολοκλήρωσης σε πολυδιάστατο ολοκλήρωμα πχ:

$$I = \int \int \int \int \int f(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) dx_1 dx_2 dx_3 dx_4 dx_5$$

Θα καταλήξουμε σε ένα τύπο της μορφής:

$$I = \sum_{i_1=1}^n \sum_{i_2=1}^n \sum_{i_3=1}^n \sum_{i_4=1}^n \sum_{i_5=1}^n w_{i_1} w_{i_2} w_{i_3} w_{i_4} w_{i_5} f(x_{i_1}, x_{i_2}, x_{i_3}, x_{i_4}, x_{i_5})$$

Προβλήματα

- Το πλήθος των υπολογισμών της συνάρτησης αυξάνει με τη διάσταση ως n^d
- Το σφάλμα ολοκλήρωσης χειροτερεύει !!

Θεώρημα Bakhvalov

Αν σε μια συμβατική μέθοδο ολοκλήρωσης σε μια διάσταση το σφάλμα είναι ανάλογο του $1/n^a$ τότε για d διαστάσεις το σφάλμα είναι ανάλογο του $1/n^{a/d}$

Στις μεθόδους ολοκλήρωσης Monte Carlo το σφάλμα είναι πάντα ανάλογο του $1/\sqrt{N}$ ανεξάρτητα από τη διάσταση της συνάρτησης.

Οι μέθοδοι ολοκλήρωσης Monte Carlo υπερτερούν έναντι των συμβατικών για ολοκληρώματα πολλών διαστάσεων.



Nikolai Sergeevich Bakhvalov 1934-2005

Που χρειαζόμαστε την πολυδιάστατη ολοκλήρωση ;

Η τιμή μιας ιδιότητας A είναι:

$$A_{\text{obs}} = \langle A \rangle_{\text{ens}} = \int d\Gamma A(\Gamma) \rho(\Gamma)$$

Η κατανομή πιθανότητας στο ισόθερμο στατιστικό σύνολο είναι:

$$\rho_{NVT} = \frac{e^{-\frac{H(\Gamma)}{k_B T}}}{Q_{NVT}}$$

$$Q_{NVT} = \frac{1}{N!} \frac{1}{h^{3N}} \int dr dp e^{-\frac{H(r,p)}{k_B T}} =$$

$$= \frac{1}{N!} \frac{1}{h^{3N}} \left(\int dp e^{-\frac{K(p)}{k_B T}} \right) \left(\int dr e^{-\frac{U(r)}{k_B T}} \right) =$$

$$= Q_{NVT}^K Q_{NVT}^U$$

$$Q_{NVT}^K = \frac{V^N}{N! \Lambda^{3N}} \quad \Lambda = \sqrt{\frac{h^2}{2\pi m k_B T}} \quad \text{Θερμικό μήκος κύματος de Broglie}$$

$$Q_{NVT}^U = \frac{1}{V^N} Z_{NVT} \quad Z_{NVT} = \int dr e^{-\frac{U(r)}{k_B T}}$$

$$A_{\text{obs}} = \int d\Gamma A(\Gamma) \rho(\Gamma) = \frac{V^N}{Q_{NVT}^K} \int dr A(r) \frac{e^{-\frac{U(r)}{k_B T}}}{Z_{NVT}}$$

Για να υπολογίσουμε τη μέση τιμή μιας ιδιότητας A στο στατιστικό σύνολο χρειαζόμαστε πολυδιάστατη ολοκλήρωση

Αλυσίδες Markov

Ακολουθία δοκιμών που ικανοποιεί τις συνθήκες:

- 1) Το αποτέλεσμα μιας δοκιμής ανήκει σε ένα πεπερασμένο σύνολο αποτελεσμάτων $\Gamma_1, \Gamma_2, \dots$ που ονομάζεται χώρος καταστάσεων.
- 2) Το αποτέλεσμα κάθε δοκιμής εξαρτάται μόνο από την αμέσως προηγούμενη δοκιμή («μνήμη» ενός μόνο βήματος).

Η πιθανότητα να γίνει μετάβαση από την κατάσταση m στην κατάσταση n δίνεται από το στοιχείο π_{nm} του πίνακα μετάβασης π .

Προφανώς $\sum_n \pi_{nm} = 1$

Προς Από

Έστω $\rho^{(0)}$ η αρχική κατανομή πιθανοτήτων του συστήματος. Μετά από ένα βήμα, έχουμε:

$$\rho_n^{(1)} = \sum_m \pi_{nm} \rho_m^{(0)}$$

ή σε μορφή πίνακα: $\rho^{(1)} = \pi \rho^{(0)}$

Γενικά μετά από k βήματα:

$$\rho^{(k)} = \pi \rho^{(k-1)} = \pi^k \rho^{(0)}$$

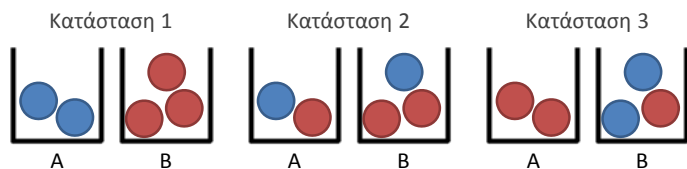
Το όριο για μεγάλο αριθμό μεταβάσεων υπάρχει και είναι μοναδικό (θεώρημα Perron-Frobenius):

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \rho^{(k)} = \rho^{eq}$$

Αλυσίδες Markov στις οποίες μπορεί κανείς να πάει από οποιαδήποτε κατάσταση σε οποιαδήποτε άλλη ονομάζονται **εργοδικές** ή **μη αναγώγιμες**. Η συνθήκη εργοδικότητας σημαίνει ότι όλα τα στοιχεία του π^k είναι μη μηδενικά για κάποια δύναμη k .

Παράδειγμα αλυσίδας Markov

Θεωρείστε δύο δοχεία A και B με δύο μπλε και τρεις κόκκινες μπάλες κατανεμημένες έτσι ώστε στο δοχείο A να υπάρχουν πάντα δύο μπάλες και στο B τρεις. Μπάλες του ίδιου χρώματος δεν ξεχωρίζονται. Το σύστημα έχει τρεις δυνατές καταστάσεις:



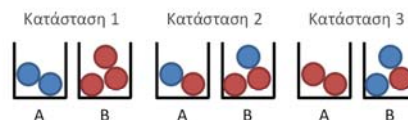
Οι μεταβάσεις γίνονται επιλέγοντας τυχαία μια μπάλα από το δοχείο A, μια άλλη από το B και ανταλλάσσοντας τις θέσεις τους.

Ποια είναι η τελική πιθανότητα ρ_1, ρ_2, ρ_3 των τριών καταστάσεων μετά από μεγάλο αριθμό μεταβάσεων ;



Andrey Markov 1856-1922

Παράδειγμα αλυσίδας Markov



Κατασκευή του πίνακα μετάβασης

Από την κατάσταση 1

Για να μείνουμε στην κατάσταση 1 $\pi_{11} = 0$

Για να πάμε στην κατάσταση 2 $\pi_{21} = 1$

Για να πάμε στην κατάσταση 3 $\pi_{31} = 0$

Από την κατάσταση 2

Για να πάμε στην κατάσταση 1 $\pi_{12} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{6}$

Για να μείνουμε στην κατάσταση 2 $\pi_{22} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \cdot \frac{2}{3} = \frac{1}{2}$

Για να πάμε στην κατάσταση 3 $\pi_{32} = \frac{1}{2} \cdot \frac{2}{3} = \frac{1}{3}$

Από την κατάσταση 3

Για να πάμε στην κατάσταση 1 $\pi_{13} = 0$

Για να πάμε στην κατάσταση 2

Για να μείνουμε στην κατάσταση 3 $\pi_{33} = 1 - \frac{1}{3} = \frac{2}{3}$

Ο πίνακας μετάβασης είναι: $\pi = \begin{pmatrix} 0 & 1/6 & 0 \\ 1 & 1/2 & 2/3 \\ 0 & 1/3 & 1/3 \end{pmatrix}$

Επειδή: $\pi^2 = \begin{pmatrix} 1/6 & 1/12 & 1/9 \\ 1/2 & 23/36 & 5/9 \\ 1/3 & 10/36 & 1/3 \end{pmatrix}$

ο πίνακας μετάβασης είναι εργοδικός.

Παράδειγμα αλυσίδας Markov

Ποια είναι η κατάσταση ισορροπίας ρ^{eq} μετά από πολλές μεταβάσεις ;

Επαναληπτική λύση

Επιλέγουμε μια αρχική εκτίμηση για τις πιθανότητες, ρ

$$\rho^{(0)} = (1 \ 0 \ 0)$$

Μετά από μια σειρά τυχαίων μεταβάσεων οι πιθανότητες γίνονται:

$$\rho^{(1)} = \pi \rho^{(0)} = (0 \ 1 \ 0)$$

$$\rho^{(2)} = \pi \rho^{(1)} = \pi^2 \rho^{(0)} = (0.667 \ 0.5 \ 0.333)$$

$$\rho^{(3)} = \pi \rho^{(2)} = \pi^3 \rho^{(0)} = (0.083 \ 0.638 \ 0.277)$$

$$\rho^{(4)} = \pi \rho^{(3)} = \pi^4 \rho^{(0)} = (0.106 \ 0.587 \ 0.3)$$

Αναλυτική λύση

Στην κατάσταση ισορροπίας το διάνυσμα ρ δεν αλλάζει. Πρέπει δηλαδή

$$\rho^{eq} = \pi \rho^{eq} \rightarrow$$

$$(\pi - I) \rho^{eq} = 0 \rightarrow$$

$$\left. \begin{aligned} -\rho_1 + \frac{1}{6}\rho_2 &= 0 \\ \rho_1 - \frac{1}{2}\rho_2 + \frac{2}{3}\rho_3 &= 0 \\ \frac{1}{3}\rho_2 - \frac{2}{3}\rho_3 &= 0 \\ \rho_1 + \rho_2 + \rho_3 &= 1 \end{aligned} \right\} \begin{array}{l} \text{Το } \rho^{eq} \text{ είναι} \\ \text{ιδιοδιάνυσμα του} \\ \text{πίνακα } \pi \text{ με} \\ \text{ιδιοτιμή 1} \\ \\ \text{Σύστημα 3} \\ \text{ομογενών} \\ \text{εξισώσεων με 3} \\ \text{αγνώστους} \\ \\ \text{Συνθήκη} \\ \text{κανονικοποίησης} \end{array}$$

Η λύση είναι

$$\rho^{eq} = (0.1 \ 0.6 \ 0.3)$$

Δειγματοληψία σπουδαιότητας

- Στην περίπτωση ατομικών συστημάτων ο πίνακας μετάβασης είναι εξαιρετικά μεγάλος.
- Σε αντίθεση με το παράδειγμα των δύο δοχείων τα στοιχεία του πίνακα μετάβασης είναι άγνωστα, όμως είναι γνωστή η τελική κατανομή $\rho = \rho_{NVT}$
- Θέλουμε να βρούμε μια αποτελεσματική αριθμητική διαδικασία δειγματοληψίας του χώρου σύμφωνα με την κατανομή ρ .
- Η δειγματοληψία συνίσταται στην κατασκευή μιας αλυσίδας Markov με διαδοχικές καταστάσεις του συστήματος $\Gamma_1, \Gamma_2, \dots, \Gamma_{N_{trials}}$

- Κάθε κατάσταση Γ_k μπορεί να εμφανίζεται περισσότερες από μια φορές έτσι ώστε να ανταποκρίνεται στην δοσμένη πιθανότητα $\rho(\Gamma_k)$.
- Αν μπορέσουμε να δημιουργήσουμε αυτή την ακολουθία καταστάσεων τότε θα μπορέσουμε να υπολογίσουμε τη μέση τιμή οποιασδήποτε ιδιότητας w προς την κατανομή πιθανοτήτων ρ :

$$\langle A \rangle = \frac{1}{N_{trials}} \sum_{k=1}^{N_{trials}} A(\Gamma_k)$$

Μέθοδος Metropolis

Ο πίνακας μετάβασης επιλέγεται ως:

$$\pi_{nm} = \alpha_{nm} \quad \rho_n \geq \rho_m \quad n \neq m$$

$$\pi_{nm} = \alpha_{nm} \frac{\rho_n}{\rho_m} \quad \rho_n < \rho_m \quad n \neq m$$

$$\pi_{mm} = 1 - \sum_{n \neq m} \pi_{nm} \quad n = m$$

Ο α ονομάζεται υποκείμενος πίνακας της αλυσίδας Markov, είναι συμμετρικός

$$\alpha_{mn} = \alpha_{nm}$$

και ικανοποιεί

$$\sum_n \alpha_{nm} = 1$$



Nicholas Metropolis 1915-1999

Ο πίνακας μετάβασης γράφεται και ως:

$$\pi_{nm} = \alpha_{nm} \min\left(1, \frac{\rho_n}{\rho_m}\right)$$

↑ Πιθανότητα μεταβάσεως
↑ Πιθανότητα να επιχειρηθεί κίνηση
↑ Πιθανότητα αποδοχής

Τα στοιχεία του πίνακα π υπακούουν τη συνθήκη μικροσκοπικής αντιστρεπτότητας:

$$\rho_m \pi_{nm} = \rho_n \pi_{mn}$$

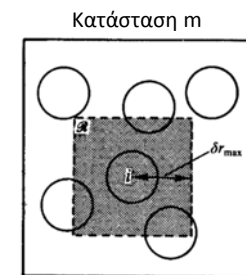
Αθροίζοντας ως προς όλες τις καταστάσεις m λαμβάνουμε

$$\sum_m \rho_m \pi_{nm} = \sum_m \rho_n \pi_{mn} = \rho_n \sum_m \pi_{mn} = \rho_n$$

Η σε μορφή πίνακα: $\pi \rho = \rho$

Μέθοδος Metropolis

- Δεδομένης μιας κατάστασης m κατασκευάζεται η επόμενη δοκιμαστική κατάσταση n , επιλέγοντας τυχαία ένα άτομο i και μετατοπίζοντας το τυχαία μέσα σε κύβο R πλευράς $2\delta r_{\max}$.



Computer Simulation of Liquids,
M.P. Allen, D.J. Tildesley

- Υπάρχουν N_R νέες δυνατές θέσεις του ατόμου i .
- Τα στοιχεία του υποκείμενου πίνακα α επιλέγονται ως

$$\alpha_{nm} = 1 / N_R \quad \vec{r}_i \in R$$

$$\alpha_{nm} = 0 \quad \vec{r}_i \notin R$$

- Με την επιλογή αυτή οι κινήσεις επιχειρούνται μόνο μεταξύ καταστάσεων που είναι κοντά μεταξύ τους.

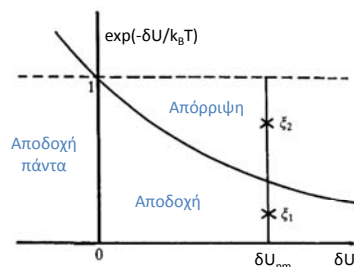
- Τα στοιχεία του πίνακα α είναι μηδέν εκτός από κάποια που αντιστοιχούν σε ζεύγη γειτονικών καταστάσεων.

- Τα στοιχεία του πίνακα μετάβασης π εξαρτώνται από τις σχετικές πιθανότητες των καταστάσεων m, n

$$\frac{\rho_n}{\rho_m} = \frac{\frac{e^{-U_n/k_B T}}{Z_{NVT}}}{\frac{e^{-U_m/k_B T}}{Z_{NVT}}} = \frac{e^{-U_n/k_B T}}{e^{-U_m/k_B T}} = e^{-(U_n - U_m)/k_B T} = e^{-\delta U_{nm}/k_B T}$$

Μέθοδος Metropolis

Αν $\delta U_{nm} \leq 0$ τότε η δοκιμαστική κατάσταση έχει μικρότερη ενέργεια και γίνεται αποδεκτή ως η νέα κατάσταση του συστήματος.



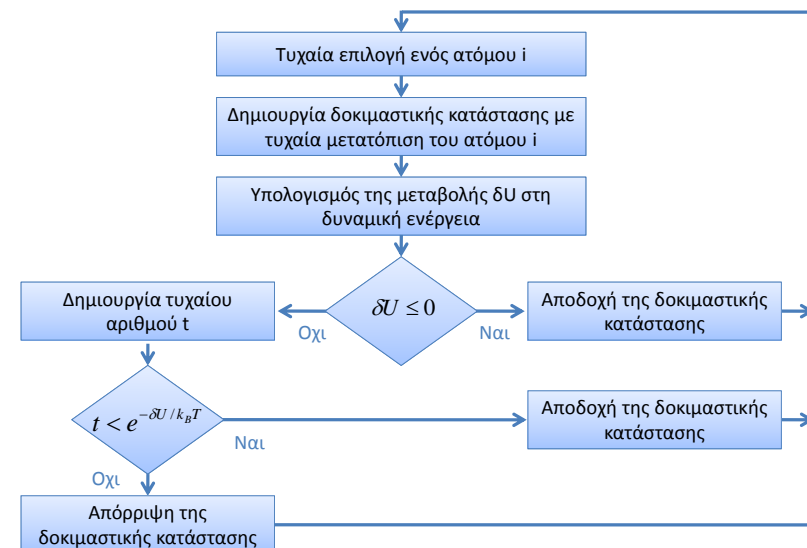
Αν $\delta U_{nm} > 0$ τότε η δοκιμαστική κατάσταση έχει μεγαλύτερη ενέργεια και γίνεται αποδεκτή με πιθανότητα

$$\frac{\rho_n}{\rho_m} = e^{-\delta U_{nm} / k_B T}$$

Αποδοχή με πιθανότητα

- Παράγουμε ένα τυχαίο αριθμό ξ στο διάστημα $(0,1)$ από την ομοιόμορφη κατανομή.
- Ο αριθμός ξ συγκρίνεται με $e^{-\delta U_{nm} / k_B T}$
- Εάν είναι μικρότερος τότε η κίνηση γίνεται αποδεκτή ειδάλλως απορρίπτεται.

Τυπικός αλγόριθμος Monte Carlo



Προσομοίωση Monte Carlo στο ισόθερμο-ισοβαρές σύνολο

Σταθερά: Πλήθος ατόμων N
Πίεση P
Θερμοκρασία T

Η πυκνότητα πιθανότητας στο ισόθερμο-ισοβαρές στατιστικό σύνολο είναι:

$$\rho_{NPT}(r, V) = \frac{1}{Z_{NPT}} e^{-\frac{U+PV}{k_B T}}$$

Μια οποιαδήποτε ιδιότητα A υπολογίζεται ως:

$$\langle A \rangle_{NPT} = \int dV \int dr A(r, V) \rho_{NPT}(r, V)$$

Χρησιμοποιούμε ανηγμένες συντεταγμένες $s_i = r_i / L$ όπου L η διάσταση του κουτιού (κύβου) της προσομοίωσης.

Οι ανηγμένες συντεταγμένες δείχνουν τη σχετική θέση των ατόμων ως προς τα όρια του κουτιού και έχουν τιμές $0 \leq s_i \leq 1$

Η πιθανότητα στο στοιχείο του πολυδιάστατου χώρου είναι:

$$\rho(r, V) dr dV = \rho(r, V) L^{3N} ds dV = V^N \rho(r, V) ds dV$$

Προσομοίωση Monte Carlo στο ισόθερμο-ισοβαρές σύνολο

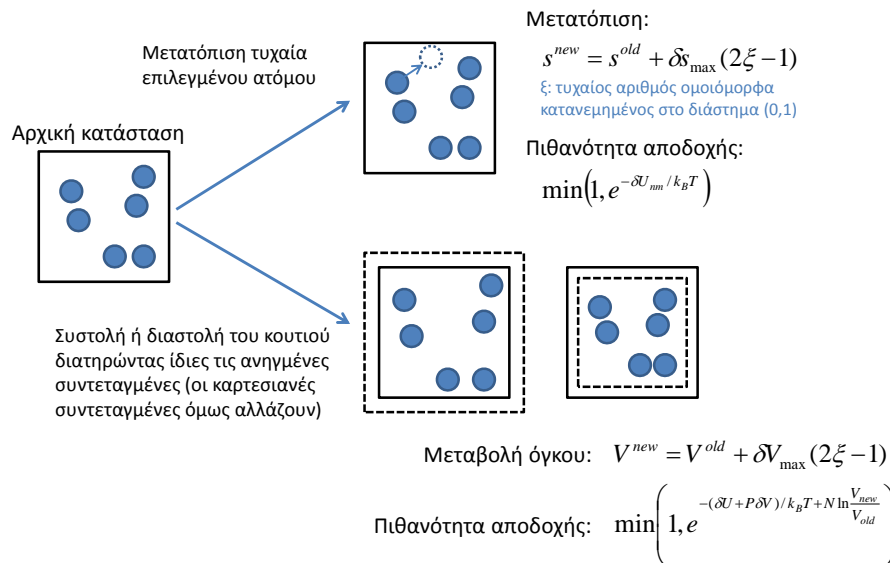
Η πυκνότητα πιθανότητας στις ανηγμένες συντεταγμένες είναι:

$$\begin{aligned} \rho_{NPT}(s, V) &= V^N \rho_{NPT}(r, V) = \\ &= \frac{1}{Z_{NPT}} V^N e^{-\frac{U+PV}{k_B T}} = \\ &= \frac{1}{Z_{NPT}} e^{\ln V^N} e^{-\frac{U+PV}{k_B T}} = \\ &= \frac{1}{Z_{NPT}} e^{-\frac{U+PV}{k_B T} + N \ln V} \end{aligned}$$

Ο λόγος πιθανοτήτων δύο καταστάσεων είναι:

$$\begin{aligned} \frac{\rho_n}{\rho_m} &= \frac{e^{-(U_n+PV_n)/k_B T + N \ln V_n}}{e^{-(U_m+PV_m)/k_B T + N \ln V_m}} = \\ &= \frac{Z_{NVT}}{Z_{NVT}} = \\ &= \frac{e^{-(U_n+PV_n)/k_B T + N \ln V_n}}{e^{-(U_m+PV_m)/k_B T + N \ln V_m}} = \\ &= e^{-(U_n-U_m)/k_B T - P(V_n-V_m)/k_B T + N \ln \frac{V_n}{V_m}} = \\ &= e^{-(\delta U_{nm} + P \delta V_{nm})/k_B T + N \ln \frac{V_n}{V_m}} \end{aligned}$$

Προσομοίωση Monte Carlo στο ισόθερμο-ισοβαρές σύνολο – Βασικές κινήσεις



Προσομοίωση Monte Carlo στο μεγαλο-κανονικό σύνολο

Σταθερά: Χημικό δυναμικό μ
Όγκος V
Θερμοκρασία T

Η πυκνότητα πιθανότητας είναι:

$$\rho_{\mu VT}(r, N) = \frac{1}{Z_{\mu VT}} \frac{1}{N! \Lambda^{3N}} e^{-\frac{U - \mu N}{k_B T}}$$

Όπως και στο ισόθερμο-ισοβαρές χρησιμοποιούμε ανηγμένες συντεταγμένες $s_i = r_i / L$

Η πιθανότητα στο στοιχείο του πολυδιάστατου χώρου είναι:

$$\rho(r, N) dr = \rho(r, N) L^{3N} ds = V^N \rho(r, N) ds$$

Η πυκνότητα πιθανότητας στις ανηγμένες συντεταγμένες είναι:

$$\begin{aligned} \rho_{\mu VT}(s, N) &= V^N \rho_{\mu VT}(r, N) = \\ &= \frac{1}{Z_{\mu VT}} \frac{V^N}{N! \Lambda^{3N}} e^{-\frac{U - \mu N}{k_B T}} = \\ &= \frac{1}{Z_{\mu VT}} e^{-\frac{U - \mu N}{k_B T} - \ln N! - 3N \ln \Lambda + N \ln V} \end{aligned}$$

Ο λόγος πιθανοτήτων δύο καταστάσεων είναι:

$$\frac{\rho_n}{\rho_m} = e^{-\frac{\delta U}{k_B T} - \frac{\mu \delta N}{k_B T} - \ln \frac{N_{new}!}{N_{old}!} - 3 \delta N \ln \Lambda + \delta N \ln V}$$

Προσομοίωση Monte Carlo στο μεγαλο-κανονικό σύνολο – Βασικές κινήσεις

