



ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΔΗΜΟΚΡΑΤΙΑ
ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ ΚΡΗΤΗΣ

Εισαγωγή σε μεθόδους Monte Carlo

Ενότητα 6: Διάγνωση σύγκλισης

Βαγγέλης Χαρμανδάρης

Τμήμα Μαθηματικών και Εφαρμοσμένων
Μαθηματικών

Diagnosing Convergence

□ Convergence Criteria:

- There are three (increasingly stringent) types of convergence
 - Convergence to the Stationary Distribution
 - Convergence of Averages
 - Convergence to iid Sampling

Convergence to the Stationary Distribution

- Minimal requirement
- Theoretically, stationarity is only achieved asymptotically
- Not the major issue. Rather,
 - Speed of exploration of the support of f
 - Degree of correlation between the $\theta^{(t)}$'s.

Diagnosing Convergence

Convergence of Averages

- Convergence of the empirical average

$$\frac{1}{T} \sum_{t=1}^T h(\theta^{(t)}) \rightarrow \mathbb{E}_f[h(\theta)]$$

for an arbitrary function h .

- Most relevant in the implementation of MCMC
 - Convergence related to the *mixing* speed (Brooks and Roberts)

Convergence to iid Sampling

- How close a sample $(\theta_1^{(t)}, \dots, \theta_n^{(t)})$ is to being iid.
- Can use *subsampling* (or *batch sampling*) to reduce correlation between the successive points of the Markov chain.

Diagnosing Convergence: Be Careful

Overall Cautions

- It is somewhat of an illusion to think we can control the flow of a Markov chain and assess its convergence behavior from a few realizations of this chain.
- The heart of the difficulty is the key problem of statistics, where the uncertainty due to the observations prohibits categorical conclusions and final statements.
- But...We do our best!

Monitoring Convergence

□ Example: Beta Generator

- The Markov chain $(X^{(t)})$

$$X^{(t+1)} = \begin{cases} Y \sim \text{Be}(\alpha + 1, 1) & \text{with probability } x^{(t)} \\ x^{(t)} & \text{otherwise} \end{cases}$$

has stationary distribution

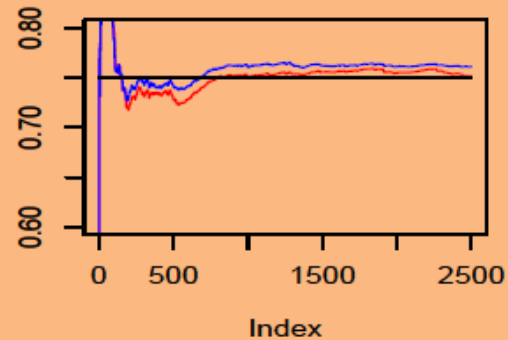
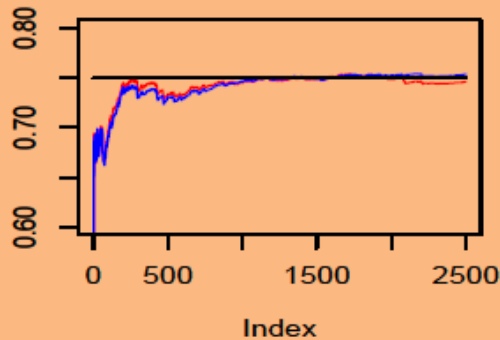
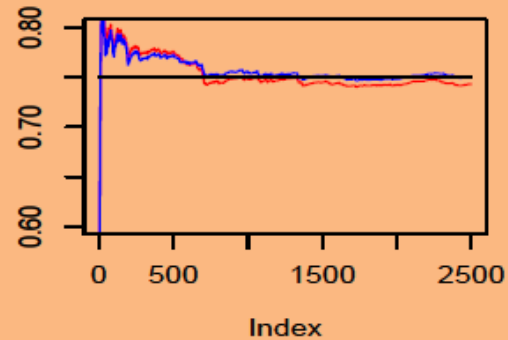
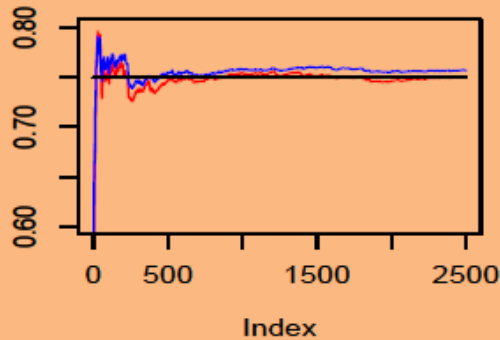
$$f(x) = \alpha x^{\alpha-1},$$

- Can generate directly
- Can also use Metropolis, which accepts y with probability $x^{(t)}/y$
- Note $E_f(X) = \frac{\alpha}{\alpha+1}$

Monitoring Convergence: Example

Beta Generator

- This is a very bad chain
- CLT doesn't hold
- Metropolis and Direct



Monitoring Convergence

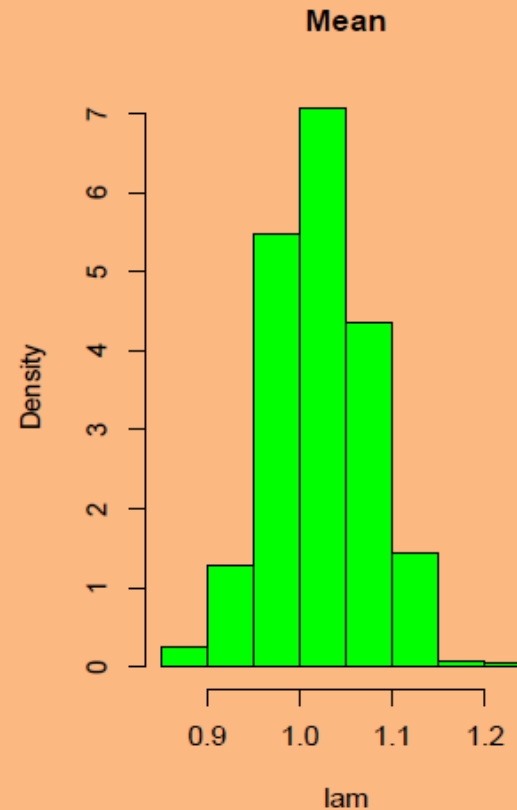
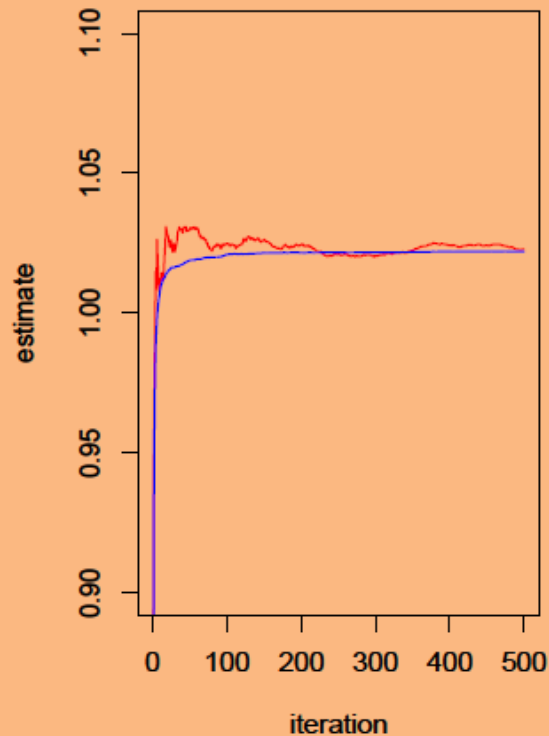
Multiple Estimates

- In most cases, the graph of the raw sequence doesn't help in the detection of stationarity or convergence.
- A more helpful indicator is the behavior of the averages in terms of T .
- Can use several convergent estimators of $E_f[h(\theta)]$ based on the same chain
- Monitor until all estimators coincide

Monitoring Convergence

Monitoring Convergence of Averages -Poisson/Gibbs Example

- Two Estimators of Lambda
- Empirical Average or the Conditional Expectation
- Convergence Diagnostic \rightarrow Both estimators converge



Monitoring Convergence

□ Common Estimates:

- The empirical average S_T
- The *conditional* (or Rao-Blackwellized) version of this average

$$S_T^C = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \mathbb{E}[h(\theta) | \eta^{(t)}] ,$$

- Importance sampling:

$$S_T^P = \sum_{t=1}^T w_t h(\theta^{(t)}) ,$$

where $w_t \propto f(\theta^{(t)})/g_t(\theta^{(t)})$ and g_t is the true density used for the simulation. $\theta^{(t)}$.

Analyzing Outputs

□ Check Statistical Efficiency

✓ Assume: $\mathbf{x}^{(i)}$, $i = 1, \dots, m$ sample from $\pi(\mathbf{x})$. $\mathbf{x}^{(0)} \sim \pi(\mathbf{x})$

□ Calculate Variance of Estimator:

$$\begin{aligned} m \operatorname{var} \left\{ \frac{h(\mathbf{x}^{(1)}) + \dots + h(\mathbf{x}^{(m)})}{m} \right\} &= \sigma^2 \left[1 + 2 \sum_{j=1}^{m-1} \left(1 - \frac{j}{m} \right) \rho_j \right] \\ &\approx \sigma^2 \left[1 + 2 \sum_{j=1}^{\infty} \rho_j \right] \end{aligned} \quad (5.13)$$

$$\sigma^2 = \operatorname{var}[h(\mathbf{x})] \text{ and } \rho_j = \operatorname{corr}\{h(\mathbf{x}^{(1)}), h(\mathbf{x}^{(j+1)})\}.$$

Analyzing Outputs

□ Define **integrated autocorrelation time**: $\tau_{\text{int}}(h) = \frac{1}{2} + \sum_{j=1}^{\infty} \rho_j$.

$$\text{mvar}(\hat{h}) = 2\tau_{\text{int}}(h)\sigma^2.$$

□ It is often observed that ρ_j decays exponentially: $|\rho_j| \sim \exp\left\{-\frac{j}{\tau_{\text{exp}}(h)}\right\}$,

□ Define **exponential autocorrelation time**:

$$\tau_{\text{exp}}(h) = \limsup_{j \rightarrow \infty} \frac{j}{-\log |\rho_j|},$$

Analyzing Outputs

□ Large time:

$$\tau_{\text{int}}(h) \approx \sum_{j=0}^{\infty} e^{-j/\tau_{\text{exp}}(h)} - \frac{1}{2} = \frac{1}{1 - e^{-1/\tau_{\text{exp}}(h)}} - \frac{1}{2} \approx \tau_{\text{exp}}(h).$$

□ Define **relaxation time**:

$$\tau_{\text{exp}} = \sup_{h \in L^2(\pi)} \tau_{\text{exp}}(h).$$

Analyzing Outputs - Convergence

- ❑ Concepts of autocorrelation and relaxation time are also related to the convergence rate of the algorithm.
- ❑ If h is an eigenfunction that corresponds to the λ eigenvalue of the transition matrix then we have:

$$\rho_j(h) = \lambda^j$$

$$\tau_{\text{int}}(h) = \frac{1 + \lambda}{2(1 - \lambda)}, \quad \tau_{\text{exp}}(h) = -\frac{1}{\log |\lambda|},$$

- ❑ **Relaxation time:**

$$\tau_{\text{exp}} = -\frac{1}{\log |\lambda_2|},$$

Bibliography

- ❑ *Monte Carlo Strategies in Scientific Computing*, J. Liu, Springer, New York, 2001.
- ❑ *Monte Carlo Statistical Methods*, C. Robert, G. Casella, Springer, New York, 2004.

Τέλος Ενότητας



Με τη συγχρηματοδότηση της Ελλάδας και της Ευρωπαϊκής Ένωσης

Χρηματοδότηση

- Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό έχει αναπτυχθεί στα πλαίσια του εκπαιδευτικού έργου του διδάσκοντα.
- Το έργο «**Ανοικτά Ακαδημαϊκά Μαθήματα στο Πανεπιστήμιο Κρήτης**» έχει χρηματοδοτήσει μόνο τη αναδιαμόρφωση του εκπαιδευτικού υλικού.
- Το έργο υλοποιείται στο πλαίσιο του Επιχειρησιακού Προγράμματος «Εκπαίδευση και Δια Βίου Μάθηση» και συγχρηματοδοτείται από την Ευρωπαϊκή Ένωση (Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο) και από εθνικούς πόρους.



Σημειώματα

Σημείωμα αδειοδότησης

- Το παρόν υλικό διατίθεται με τους όρους της άδειας χρήσης Creative Commons Αναφορά, Μη Εμπορική Χρήση, Όχι Παράγωγο Έργο 4.0 [1] ή μεταγενέστερη, Διεθνής Έκδοση. Εξαιρούνται τα αυτοτελή έργα τρίτων π.χ. φωτογραφίες, διαγράμματα κ.λ.π., τα οποία εμπεριέχονται σε αυτό και τα οποία αναφέρονται μαζί με τους όρους χρήσης τους στο «Σημείωμα Χρήσης Έργων Τρίτων».



[1] <http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>

- Ως **Μη Εμπορική** ορίζεται η χρήση:
 - που δεν περιλαμβάνει άμεσο ή έμμεσο οικονομικό όφελος από την χρήση του έργου, για το διανομέα του έργου και αδειοδόχο
 - που δεν περιλαμβάνει οικονομική συναλλαγή ως προϋπόθεση για τη χρήση ή πρόσβαση στο έργο
 - που δεν προσπορίζει στο διανομέα του έργου και αδειοδόχο έμμεσο οικονομικό όφελος (π.χ. διαφημίσεις) από την προβολή του έργου σε διαδικτυακό τόπο
- Ο δικαιούχος μπορεί να παρέχει στον αδειοδόχο ξεχωριστή άδεια να χρησιμοποιεί το έργο για εμπορική χρήση, εφόσον αυτό του ζητηθεί.

Σημείωμα Αναφοράς

Copyright Πανεπιστήμιο Κρήτης, Βαγγέλης Χαρμανδάρης 2015.
«Εισαγωγή σε μεθόδους Monte Carlo. Ενότητα 6: Διάγνωση σύγκλισης». Έκδοση: 1.0. Ηράκλειο 2015. Διαθέσιμο από τη δικτυακή διεύθυνση:
<https://opencourses.uoc.gr/courses/course/view.php?id=228>.

Διατήρηση Σημειωμάτων

Οποιαδήποτε αναπαραγωγή ή διασκευή του υλικού θα πρέπει να συμπεριλαμβάνει:

- το Σημείωμα Αναφοράς
- το Σημείωμα Αδειοδότησης
- τη δήλωση Διατήρησης Σημειωμάτων
- το Σημείωμα Χρήσης Έργων Τρίτων (εφόσον υπάρχει)

μαζί με τους συνοδευόμενους υπερσυνδέσμους.