



Машинное обучение и нейросетевые модели

Лекция 4. Гамильтоновые методы Монте-Карло

Лектор: Кравченя Павел Дмитриевич

Волгоград 2025



План лекции

- 1. Подход статистической физики к задаче семплирования.
- 2. Термодинамическая система. Основные определения.
- 3. Каноническое распределение Гиббса.
- 4. Динамика Гамильтона в классической механике. Уравнения Гамильтона.
- 5. Функция Гамильтона. Механики Гамильтона и Ньютона, их соответствие.
- 6. Свойства механики Гамильтона. Микроканоническое распределение.
- 7. Численное решение уравнений Гамильтона. Методы Эйлера и Leapfrog.
- 8. Организация семплирования из целевого распределения.
- 9. Алгоритм НМС, его недостатки.
- 10. Динамические алгоритмы HMC. No-U-Turn Sampler, принципы его работы.



Ограничения алгоритма Метрополиса-

- Механизм случайного блуждания не учитывает особенности целевого распределения, что затрудняет сходимость.
- Алгоритм имеет <u>локальный характер исследования</u> целевой функции с дальнейшим семплированием из <u>ограниченной</u> области.
- Попытка увеличения дисперсии *proposal distribution* <u>увеличивает вероятность</u> попасть в другую локальную область целевой функции, но <u>снижает вероятность принятия</u> состояния.
- Требуется <u>подбор</u> *proposal distribution* для эффективной работы алгоритма Метрополиса-Гастингса. Неверный выбор распределения <u>снижает качество</u> работы алгоритма.
- А можно ли семплировать из сложного распределения иначе?



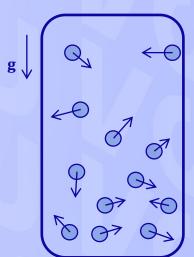
Аналогия с физическими системами

- Рассмотрим некоторую физическую систему: шарик на поверхности сложной формы, движущийся под действием силы тяжести без трения.
- Шарик может двигаться по достаточно <u>сложной</u> <u>траектории</u>, но будет стремиться <u>спуститься вниз</u>, где его потенциальная энергия <u>минимальна</u>.
- Движения шарика <u>не хаотичные,</u> а определяются формой траектории и действием <u>поля потенциальных сил,</u> в которых движется шарик.
- <u>Потенциальная</u> и <u>кинетическая</u> энергии шарика переходят друг в друга в процессе движения. Кинетическая энергия зависит от <u>скорости шарика</u> на конкретном участке траектории, а потенциальная энергия определяется <u>потенциальным полем</u>, в котором движется шарик.



Переход к термодинамической системе

- Рассмотрим теперь *механическую систему*, состоящую из *большого* количества шариков, движущихся в некотором <u>потенциальном поле</u>.
- Описанием таких систем занимается <u>статистическая физика и ТД</u>, которая вводит несколько *понятий* для работы с ними:
 - ✓ Термодинамическая система множество некоторых частиц.
 - ✓ **Температура** *макроскопическая* величина, связанная с <u>внутренней</u> <u>энергией</u> системы.
 - ✓ **Микросостояние** состояние системы, определяемое полным набором координат и импульсов всех её частиц. Каждая частица системы обладает потенциальной $W_p(\mathbf{q})$ и кинетической $W_k(\mathbf{p})$ энергиями.
 - ✓ Фазовое пространство пространство размерности 6N, задаваемое координатами и импульсами всех частиц, образующих систему. Текущее состояние системы описывается точкой в этом пространстве, называемой фазовой точкой системы. С течением времени фазовая точка перемещается, описывая фазовую траекторию.



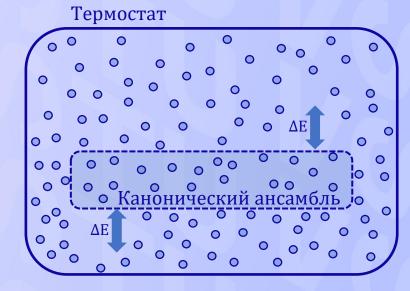


Основные понятия термодинамической системы

- ✓ **Термостат** это идеализированная система с <u>бесконечно</u> <u>большой теплоемкостью</u>, которая может обмениваться энергией с изучаемой системой, не изменяя своей <u>температуры</u>. Термостат поддерживает <u>постоянную температуру</u>, и его роль заключается в том, чтобы служить <u>источником</u> или <u>стоком</u> энергии для системы.
- ✓ Канонический ансамбль термодинамическая система, которая обменивается энергией с термостатом, находясь с ним в <u>тепловом равновесии</u>. При этом <u>обмена веществом</u> не происходит!
- ✓ **Каноническое распределение Гиббса** плотность распределения состояний *канонического ансамбля*:

$$p(\mathbf{q}, \mathbf{p}) = \frac{1}{Z} \cdot e^{-\frac{H(\mathbf{p}, \mathbf{q})}{kT}}, \qquad H(\mathbf{p}, \mathbf{q}) = W_p(\mathbf{q}) + W_k(\mathbf{p}), \qquad Z = \text{const.}$$

✓ Микроканонический ансамбль – <u>Изолированная</u> термодинамическая система с <u>постоянным значением</u> <u>энергии</u>.









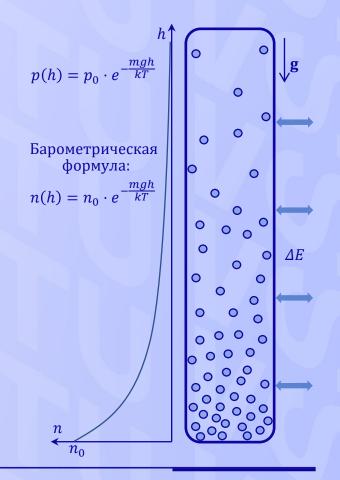
- Рассмотрим <u>высокий столб воздуха</u> в <u>закрытом</u> сосуде в поле силы тяжести Земли.
- Молекулы воздуха в сосуде можно рассматривать как <u>канонический ансамбль</u>. В этом случае, молекулы подчиняются <u>каноническому</u> распределению с <u>гамильтонианом</u> $H(\mathbf{p}, \mathbf{q})$:

$$p(\mathbf{q}, \mathbf{p}) = p_0 \cdot e^{-\frac{H(\mathbf{p}, \mathbf{q})}{kT}} = p_0 \cdot e^{-\frac{W_k(\mathbf{p})}{kT}} \cdot e^{-\frac{W_p(\mathbf{q})}{kT}}.$$

$$W_p(\mathbf{q}) = W_p(h) = mgh.$$

• Маргинализируем по импульсам $(\mathbf{p} \neq f(\mathbf{q}))$:

$$p(h) = C \cdot \int e^{-\frac{W_k(\mathbf{p})}{kT}} d\mathbf{p} \cdot e^{-\frac{mgh}{kT}} = C \cdot f(\mathbf{p}) = p_0 \cdot e^{-\frac{mgh}{kT}}; \quad n \sim p.$$





Подход к семплированию из целевого распределения

- Таким образом, если для системы в термостате заданы потенциальная и кинетическая энергии (<u>гамильтониан</u>), но движение частиц этой системы описывается каноническим распределением. Это означает, что <u>в любой момент времени</u> набор координат и импульсов частиц может рассматриваться как <u>семпл из канонического распределения</u>.
- С другой стороны, движение частиц подчиняется законам <u>классической механики</u>, используя которые, можно описать <u>динамику частиц для любого момента времени</u>.
- **Идея**: будем рассматривать <u>параметры апостериорного распределения</u> как <u>канонический ансамбль частиц</u>, подчиняющийся законам классической механики.

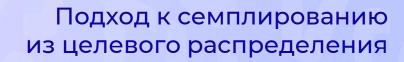


Подход к семплированию из целевого распределения

- Теперь нужно определить микросостояние ансамбля параметров, то есть, каким образом будут выражаться координаты и импульсы каждой частицы:
 - √ Координаты q параметра-частицы будут определяться <u>самим значением параметра</u>.
 - ✓ Параметры-частицы в реальности <u>не имеют импульсов</u>. Мы введём их <u>искусственно</u>, чтобы обеспечить моделирование динамики системы. Введём **импульсы р** по аналогии с импульсами <u>механической системы</u>, состоящей из n частиц: $\mathbf{p}_i = mv_i \ \forall i \in [1..n]$.
- Будем считать, что параметры-частицы между собой <u>не взаимодействуют,</u> поэтому, координаты будут зависеть только от потенциальной энергии и изменяться в соответствии с законами классической механики. Определим потенциальную энергию следующим образом:

$$W_p(\mathbf{q}) = -\log p(\mathbf{w} \mid \mathbf{D}).$$

• Действительно, максимизация целевого распределения $\log p(\mathbf{w}|\mathbf{D})$ должна соответствовать минимизации потенциальной энергии $W_p(\mathbf{q})$.





• Определим *кинетическую энергию* следующим образом:

$$W_k(\mathbf{p}) = \frac{1}{2} \mathbf{p}^T \mathbf{M}^{-1} \mathbf{p}.$$

• Если матрица масс **М** диагональна, то:

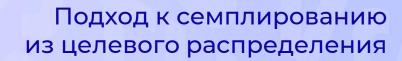
$$W_k(\mathbf{p}) = \sum_{i=1}^n \frac{p_i^2}{2m_i}.$$

• И тогда <u>гамильтониан</u> системы:

$$H(\mathbf{p}, \mathbf{q}) = W_p(\mathbf{q}) + W_k(\mathbf{p}) = -\log p(\mathbf{w} \mid \mathbf{D}) + \sum_{i=1}^n \frac{p_i^2}{2m_i}.$$

• И ему соответствует <u>каноническое распределение Гиббса</u>:

$$p(\mathbf{q}, \mathbf{p}) = p(\mathbf{w}, \mathbf{p}) = p_0 \cdot e^{\frac{\log p(\mathbf{w} \mid \mathbf{D})}{kT}} \cdot e^{\frac{\sum_{i=1}^n \frac{p_i^2}{2m_i}}{kT}}.$$





- В методах <u>НМС</u> параметр T часто выбирают так, чтобы kT = 1.
- Теперь посмотрим на последний множитель. Пусть:

$$p(\mathbf{p}) \propto e^{-\frac{\sum_{i=1}^{n} \frac{p_i^2}{2m_i}}{kT}} = \prod_{i=1}^{n} e^{-\frac{p_i^2}{2m_i}} \implies p(\mathbf{p}) = \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{M}).$$

- Чаще всего, все массы частиц считаются <u>равными единице</u>, и тогда: $p(\mathbf{p}) = \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbb{I}).$
- Тогда *каноническое распределение* принимает вид:

$$p(\mathbf{q}, \mathbf{p}) = p(\mathbf{w}, \mathbf{p}) = \log p(\mathbf{w} \mid \mathbf{D}) \cdot p(\mathbf{p}).$$

- Так как \mathbf{p} и \mathbf{w} независимы, то $(\mathbf{w}', \mathbf{p}') \sim p(\mathbf{w}, \mathbf{p}) \iff \mathbf{w}' \sim p(\mathbf{w} \mid \mathbf{D})$ и $\mathbf{p}' \sim p(\mathbf{p})$.
- Семплирование из целевого распределения сводится к семплированию из канонического распределения с дальнейшим отбрасыванием импульсов.



Моделирование взаимодействия системы с термостатом

- Изменение <u>энергии</u> в каноническом ансамбле происходит за счёт взаимодействия с *термостатом*.
- Будем считать, что в <u>некоторые моменты времени</u> система получает от термостата или отдаёт ему некоторое количество энергии, которое приводит к изменению <u>импульсов</u> частиц (и <u>кинетической энергии</u>).
- В НМС термостат как отдельная сущность <u>не используется,</u> а моделируется его влияние на систему путём <u>изменения импульсов частиц</u>: $p(\mathbf{p}) = \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbb{I}).$
- В промежутках между этапами взаимодействия с термостатом <u>энергия</u> системы не изменяется, и она ведёт себя как микроканонический ансамбль. Этот ансамбль обладает некоторыми уникальными свойствами.



Описание динамики замкнутой консервативной системы

- Поскольку полная энергия системы между этапами взаимодействия с термостатом сохраняется, то частицы образуют замкнутую консервативную систему. Данная система частиц находится в движении, которое полностью определяется потенциальной и кинетической энергиями каждой из частиц.
- Каноническое распределение такой системы отлично от нуля только на фазовой траектории, соответствующей динамике частиц.
- Поэтому, чтобы иметь возможность <u>семплирования</u> из канонического распределения, важно уметь определять фазовые траектории системы.
- Для описания динамики такой системы часто используются *уравнения Гамильтона*. Они задают *уравнения движения частиц*, интегрирование которых позволяет получить фазовую траекторию системы.



Уравнения Гамильтона. Функция Гамильтона

• Согласно <u>положениям Гамильтона</u>, динамика шарика описывается системой уравнений:

$$\begin{cases} \frac{\partial p_j}{\partial t} = -\frac{\partial H}{\partial q_j}, \\ \frac{\partial q_j}{\partial t} = \frac{\partial H}{\partial p_j}, \end{cases}$$

где $\mathbf{q} = [q_x, q_y]$ – обобщенные <u>координаты</u> шарика, $\mathbf{p} = [p_x, p_y]$ – обобщенные <u>импульсы</u> шарика, $H = H(\mathbf{q}, \mathbf{p}, t)$ – <u>функция Гамильтона</u> (Гамильтониан).

• Для консервативных систем (в которых полная энергия сохраняется во времени) Гамильтониан выражает <u>полную энергию</u>:

$$H = W_p + W_k.$$





• Действительно, для <u>свободного полёта</u> шарика в поле силы тяжести Земли можно записать: $\mathbf{q}=[x,y], \ \mathbf{p}=[mv_x,mv_y], \ W_p=mg\Delta\mathbf{h}=mgy, \ W_k=\frac{mv_x^2}{2}+\frac{mv_y^2}{2}.$

Тогда:

$$\begin{bmatrix} m \frac{\partial v_x}{\partial t} \end{bmatrix} = \frac{\partial p_x}{\partial t} = -\frac{\partial W_p}{\partial x} - \frac{\partial W_k}{\partial x} = 0,$$

$$\begin{bmatrix} m \frac{\partial v_y}{\partial t} \end{bmatrix} = \frac{\partial p_y}{\partial t} = -\frac{\partial W_p}{\partial y} - \frac{\partial W_k}{\partial y} = mg - 0,$$

$$mv_x = \frac{\partial x}{\partial t} = -\frac{\partial W_p}{\partial v_x} - \frac{\partial W_k}{\partial v_x} = mv_x,$$

$$mv_y = \frac{\partial y}{\partial t} = -\frac{\partial W_p}{\partial v_y} - \frac{\partial W_k}{\partial v_y} = mv_y.$$

$$\begin{cases} m \frac{\partial v_{x}}{\partial t} = F_{x} = 0, \\ m \frac{\partial v_{y}}{\partial t} = F_{y} = mg \end{cases}$$

• Таким образом, на примере задачи можно видеть, что применение уравнений Гамильтона и Ньютона приводит к <u>одинаковым результатам</u>.



Свойства механики Гамильтона. Обратимость

• Рассмотрим преобразование точки в фазовом пространстве во времени:

$$T_S: (\mathbf{p}^t, \mathbf{q}^t) \to (\mathbf{p}^{t+s}, \mathbf{q}^{t+s}).$$

- Данное преобразование выражается <u>траекторией движения в фазовом</u> <u>пространстве</u>, которую можно получить, *проинтегрировав* систему уравнений Гамильтона.
- Оно *биективно*, следовательно, существует <u>обратное преобразование</u> T_s^{-1} . Его можно получить из уравнений Гамильтона с <u>инверсией времени</u>:

$$\begin{cases} \frac{\partial p_j}{\partial (-t)} = -\frac{\partial H}{\partial q_j}, \\ \frac{\partial q_j}{\partial (-t)} = \frac{\partial H}{\partial p_j}. \end{cases}$$



Свойства механики Гамильтона. Обратимость

Данное преобразование <u>изменяет уравнения движения</u>. Однако, заменяя р → -р, и учитывая симметрию <u>кинетической энергии</u> (а, следовательно, и гамильтониана) относительно импульса, можно получить:

$$\begin{cases} \frac{\partial(-p_j)}{\partial(-t)} = -\frac{\partial H}{\partial q_j}, & \begin{cases} \frac{\partial p_j}{\partial t} = -\frac{\partial H}{\partial q_j}, \\ \frac{\partial q_j}{\partial(-t)} = & \frac{\partial H}{\partial(-p_j)}, \end{cases} & \begin{cases} \frac{\partial q_j}{\partial t} = & \frac{\partial H}{\partial p_j}. \end{cases}$$

- Данные преобразования вновь приводят к уравнениям Гамильтона.
- Таким образом, для получения T_s^{-1} нужно <u>инвертировать импульс,</u> рассчитать траекторию движения назад по времени, *проинтегрировав* уравнения Гамильнона, и <u>вновь обратить импульс</u>.



Свойства механики Гамильтона. Сохранение гамильтониана

• Изменение функции Гамильтона со временем можно записать в виде (в соответствии с выражением для производной сложной функции):

$$\frac{dH}{dt} = \sum_{j} \left[\frac{\partial H}{\partial q_{j}} \frac{\partial q_{j}}{\partial t} + \frac{\partial H}{\partial p_{j}} \frac{\partial p_{j}}{\partial t} \right] + \frac{\partial H}{\partial t}.$$

• Подставляя уравнения Гамильтона и учитывая, что гамильтониан <u>явно</u> не зависит от времени, получаем:

$$\frac{dH}{dt} = \sum_{j} \left[\frac{\partial H}{\partial q_{j}} \frac{\partial H}{\partial p_{j}} - \frac{\partial H}{\partial p_{j}} \frac{\partial H}{\partial q_{j}} \right] = 0.$$

• Таким образом, гамильтониан сохраняется во времени: $\frac{dH(\mathbf{p},\mathbf{q})}{dt} = 0$, значит: $H(t+\Delta t) = H(t) \ \ \forall t$.



Свойства механики Гамильтона. Сохранение фазового объёма

- Эволюция системы частиц в фазовом пространстве (\mathbf{p}, \mathbf{q}) описывается функцией распределения $p(\mathbf{p}, \mathbf{q})$.
- Согласно **теореме Лиувилля**, функция распределения гамильтоновой системы <u>постоянна</u> вдоль <u>любой траектории</u> в *фазовом* пространстве. Значит, <u>семплирование</u> из $p(\mathbf{p}, \mathbf{q})$ на траектории для *микроканонического ансамбля <u>эквивалентно</u>* выборке из <u>равномерного распределения</u>.
- Можно показать, что <u>объём фазового пространства</u> системы Гамильтона <u>сохраняется во времени</u>.
- При движении в фазовом пространстве некоторого множества точек оно растягивается по одним координатам (например, \mathbf{p}) и сжимается по другим (например, \mathbf{q}). При этом произведение $\prod_j \Delta p_j \cdot \Delta q_j$ остаётся постоянным.



Численное решение уравнений Гамильтона. Метод Эйлера

- Для <u>численного</u> решения дифференциальных уравнений выполняют дискретизацию времени: $t = \{t_0, t_1, t_2, ..., t_L\}$, а дифференциальные операторы представляют в виде конечно-разностных соотношений.
- Метод **Эйлера** предполагает *аппроксимацию* участка кривой y(t):

$$y(t + \Delta t) = y(t) + \frac{\partial y(t)}{\partial t} \cdot \Delta t.$$

• Применяя данный метод к системе уравнений Гамильтона, получим последовательность рекуррентных соотношений для определения **р** и **q**:

$$p_{j}(t_{i+1}) = p_{j}(t_{i} + \Delta t) = p_{j}(t_{i}) + \Delta t \cdot \frac{\partial p_{j}(t)}{\partial t} = p_{j}(t_{i}) - \Delta t \cdot \frac{\partial H(p,q)}{\partial q_{j}} \Big|_{q_{j}(t_{i})}$$

$$q_{j}(t_{i+1}) = q_{j}(t_{i} + \Delta t) = q_{j}(t_{i}) + \Delta t \cdot \frac{\partial q_{j}(t)}{\partial t} = q_{j}(t_{i}) + \Delta t \cdot \frac{\partial H(p,q)}{\partial p_{j}} \Big|_{p_{j}(t_{i})}$$



Численное решение уравнений Гамильтона. Метод Leapfrog

- Основная проблема метода Эйлера в том, что он быстро расходится, при этом рассчитанная траектория существенно отклоняется от реальной.
- Метод **Leapfrog** для улучшения сходимости предлагает две идеи:
 - ✓ Обновлять р и q следует по отдельности. Сначала нужно обновить р, затем использовать полученное значение для обновления q и рекуррентно повторить для всех р и q на траектории.
 - ✓ Вместо того, чтобы делать «полный шаг» времени для обновления p, следует вместо него использовать «половинный шаг». Полученный с использованием «половинного шага» p используется для обновления q с помощью полного шага, который, в свою очередь, используется для обновления p с применением еще одного «половинного шага».
- Введенный таким образом метод работает значительно лучше.



• Метод **Leapfrog** вычисляет p и q с применением следующих выражений:

$$p_{j}\left(t + \frac{\Delta t}{2}\right) = p_{j}(t) - \frac{\Delta t}{2} \cdot \frac{\partial H(p, q)}{\partial q_{j}} \bigg|_{p_{j}(t_{i}), q_{j}(t_{i})}$$

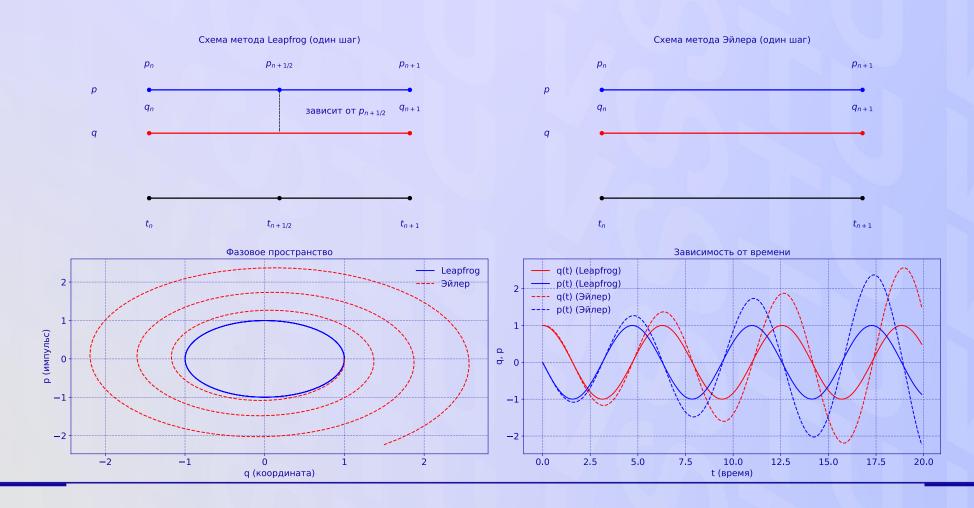
$$q_{j}(t_{i+1}) = q_{j}(t_{i} + \Delta t) = q_{j}(t_{i}) + \Delta t \cdot \frac{\partial H(p, q)}{\partial p_{j}} \bigg|_{p_{j}\left(t_{i} + \frac{\Delta t}{2}\right)}$$

$$p_{j}(t_{i+1}) = p_{j}(t_{i} + \Delta t) = p_{j}\left(t_{i} + \frac{\Delta t}{2}\right) - \frac{\Delta t}{2} \cdot \frac{\partial H(p, q)}{\partial q_{j}} \bigg|_{q_{j}(t_{i} + \Delta t)}$$

• Данный метод позволяет <u>сохранять объем фазового пространства</u> (с точностью, определяемой степенью дискретизации времени), как этого требует теорема Лиувилля.



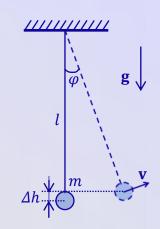
Визуализация численного решения уравнений Гамильтона





Пример микроканонической системы

Рассмотрим <u>математический маятник</u>:



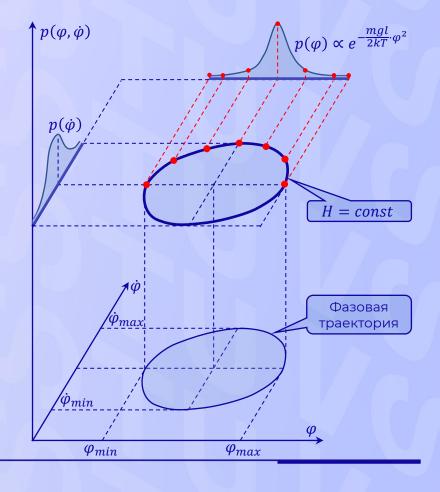
$$W_k(\dot{arphi}) = rac{mv^2}{2} = rac{ml^2 \dot{arphi}^2}{2};$$
 $W_p(arphi) = mg\Delta h = mgl(1 - mg)$

$$W_p(\varphi) = mg\Delta h = mgl(1 - \cos\varphi).$$

$$H(\dot{\varphi},\varphi) = \frac{ml^2\dot{\varphi}^2}{2} + mgl(1-\cos\varphi).$$

• В случае <u>малых углов</u> $\cos \varphi \approx 1 - \frac{\varphi^2}{2}$, и тогда:

$$H(\dot{\varphi},\varphi) = \frac{ml^2}{2}\dot{\varphi}^2 + \frac{mgl}{2}\varphi^2; \quad p(\dot{\varphi},\varphi) \propto e^{-\frac{ml^2\dot{\varphi}^2}{2kT}} \cdot e^{-\frac{mgl}{2kT}\varphi^2};$$
$$p(\varphi) \propto \int e^{-\frac{ml^2\dot{\varphi}^2}{2kT}} \cdot e^{-\frac{mgl}{2kT}\varphi^2} d\dot{\varphi} = f(\dot{\varphi}) \cdot e^{-\frac{mgl}{2kT}\varphi^2}.$$





Организация семплирования из целевого распределения

- Теперь, когда известен способ семплирования из *микроканонического ансамбля*, можно расширить его для случая систем, описываемых <u>каноническим ансамблем</u> (где энергия может <u>флуктуировать</u>).
- После семплирования очередного значения координат частиц, полученных в результате *численного интегрирования* уравнений движения Гамильтона, <u>переназначим частицам новые импульсы</u>, взятые из нормального распределения, соответствующего заданной температуре.
- Это приведёт к <u>изменению</u> полной энергии системы. На следующем шаге мы проведём семплирование, стартующее с <u>измененной энергией</u>.
- Повторяя шаги много раз, можно добиться <u>эффективного исследования</u> области параметров.



Организация семплирования из целевого распределения

- Если бы уравнения Гамильтона решались <u>точно</u>, то каждый семпл был бы из канонического распределения.
- Однако, *численное интегрирование* приводит к <u>погрешностям</u>. Поэтому, <u>не каждый семпл</u> из канонического распределения корректен.
- Для его проверки можно ввести <u>ассерtance-шаг</u>, как в алгоритме МН.
- Таким образом, необходимо промоделировать <u>марковскую цепь</u>, в которой на каждой итерации произвольным образом выбирается <u>импульс частицы</u> (эмулируя взаимодействие с термостатом) и выполняется <u>шаг алгоритма Метрополиса-Гастингса</u> с proposal distribution, соответствующим динамике Гамильтона (для оценки «пригодности» состояния).
- *Можно показать*, что это действительно работает.



- Инициализируем $\mathbf{q}_0 = random$.
- For i = 1...S:
 - \circ Семплируем $u \sim \mathcal{U}(0,1)$.
 - о Семплируем $\mathbf{p} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbb{I})$.
 - о Вычисляем динамику системы Гамильтона для (\mathbf{p}, \mathbf{q}) в течение L шагов с помощью Leapfrog с параметром $\epsilon = \Delta t$.
 - о Вычисляем proposal state: $(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*) = (-\mathbf{p}, \mathbf{q})$.
 - о Вычисляем $\mathcal{A}(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*) = \min\left\{1, \frac{p(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*) \cdot q(\mathbf{p}, \mathbf{q} \mid \mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*)}{p(\mathbf{p}, \mathbf{q}) \cdot q(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^* \mid \mathbf{p}, \mathbf{q})}\right\} = \min\left\{1, \frac{p(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*)}{p(\mathbf{p}, \mathbf{q})}\right\} = \min\left\{1, \frac{e^{-H(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*)}}{p(\mathbf{p}, \mathbf{q})}\right\} = \min\left\{1, \frac{e^{-H(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*)}}{p(\mathbf{p}, \mathbf{q})}\right\} = \min\left\{1, \frac{e^{-W_p(\mathbf{q}^*) + W_p(\mathbf{q}) W_k(\mathbf{p}^*) + W_k(\mathbf{p})}}{e^{-H(\mathbf{p}, \mathbf{q})}}\right\}$
 - \circ Если $u \leq \mathcal{A}(\mathbf{p}^*, \mathbf{q}^*)$, то $\mathbf{q}_i = \mathbf{q}^*$, иначе: $\mathbf{q}_i = \mathbf{q}_{i-1}$.



- Алгоритм НМС может применяться для байесовского вывода только непрерывных латентных переменных, поскольку требует <u>вычисления производной</u> от гамильтониана по данным переменным на этапе решения уравнений Гамильтона.
- <u>Правильный подбор</u> шага интегрирования ϵ и количества шагов интегрирования L очень важен для эффективной работы алгоритма. При малом шаге моделирование очень длительное, а при <u>большом</u> решение может разойтись, и многие состояния будут отклонены на этапе их принятия. <u>Малое количество шагов</u> порождает похожие друг на друга, высокоскоррелированные семплы, тогда как <u>большое</u> приведет к зацикливанию траектории и бесполезной трате вычислительных ресурсов.





- Современные реализации методов НМС часто включают <u>автоматическую настройку параметров</u>, таких как величины <u>шага интегрирования</u> и количество шагов (длину траектории).
- Но адаптация этих параметров во время выполнения алгоритма может нарушать условия детального баланса, который является ключевым условием для строгой корректности и сходимости классических НМС.
- Гарантии сходимости, доказанные для НМС с постоянными параметрами, напрямую не применимы к адаптивным вариантам.
- Это <u>не означает</u>, что адаптивные методы некорректны. Они требуют <u>другого теоретического обоснования</u>. В рамках курса эти обоснования не приводятся. Желающие могут ознакомиться с ними в *оригинальных статьях*.



- Одной из <u>современных реализаций</u> алгоритмов НМС с *динамическим* подбором параметров является **No-U-Turn Sampler** (NUTS).
- NUTS динамически определяет длину траектории, избегая «разворотов» (U-turns) в фазовом пространстве. Это помогает предотвратить неэффективное возвращение траектории к уже исследованным областям.
- <u>Критерием остановки моделирования</u> (т.е., оценки числа шагов) является факт «разворота» траектории в сторону начальной точки:

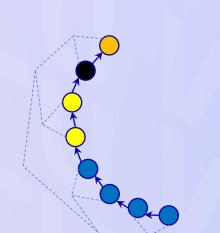
$$\frac{d}{dt}\frac{(\mathbf{q}'-\mathbf{q})\cdot(\mathbf{q}'-\mathbf{q})}{2}=(\mathbf{q}'-\mathbf{q})\cdot\frac{d}{dt}(\mathbf{q}'-\mathbf{q})=(\mathbf{q}'-\mathbf{q})\cdot\mathbf{p}'.$$

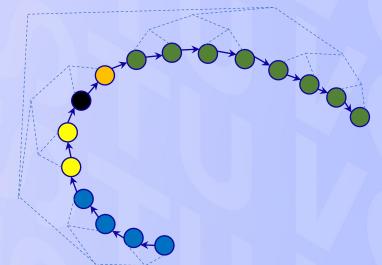
• NUTS, как правило, <u>более эффективен</u>, чем классический НМС, особенно для <u>сложных многомерных распределений</u>.



• Алгоритм, моделирующий траекторию до начала разворота, <u>не может гарантировать</u> обратимость во времени, а значит, <u>не гарантирует сходимость</u> цепи к целевому распределению. NUTS решает эту проблему с помощью *рекурсивного алгоритма*, реализующего <u>процедуру удвоения</u> при построении траектории.











- Инициализируем $\mathbf{q}_0 = random$.
- For i = 1...S:
 - о Семплируем $\mathbf{p}_0 \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbb{I})$.
 - о Семплируем $u \sim \mathcal{U}(0, e^{-H(\mathbf{q}_{i-1}, \mathbf{p}_0)}).$
 - $\mathbf{q}^- = \mathbf{q}_{i-1}, \ \mathbf{q}^+ = \mathbf{q}_{i-1}, \ \mathbf{p}^- = \mathbf{p}_0, \ \mathbf{p}^+ = \mathbf{p}_0, \ j = 0, \ \mathcal{C} = {\mathbf{q}_{i-1}}, \ s = 1.$
 - \circ While s = 1 do:
 - ✓ Семплируем *направление* траектории: $d_i \sim \mathcal{D}[\{-1,1\}]$.
 - $\mathbf{q}^-, \mathbf{p}^-, -, -, \mathcal{C}', s' \leftarrow \text{BuildTree}(\mathbf{q}^-, \mathbf{p}^-, u, d_i, j, \varepsilon)$ если $d_i = -1$; $-, -, \mathbf{q}^+, \mathbf{p}^+, \mathcal{C}', s' \leftarrow \text{BuildTree}(\mathbf{q}^+, \mathbf{p}^+, u, d_i, j, \varepsilon)$ если $d_i = +1$.
 - ✓ Если s' = 1, то $\mathcal{C} \leftarrow \mathcal{C} \cup \mathcal{C}'$.
 - $\checkmark s \leftarrow s' \cdot \mathbb{I}[(\mathbf{q}^+ \mathbf{q}^-) \cdot \mathbf{p}^- \ge 0] \cdot \mathbb{I}[(\mathbf{q}^+ \mathbf{q}^-) \cdot \mathbf{p}^+ \ge 0].$
 - $\checkmark j \leftarrow j + 1.$
 - о Получаем семпл параметров: $\mathbf{q}_i \sim \mathcal{D}[\{\mathcal{C}\}]$.

Заканчиваем ли траекторию

(начался U-Turn)?

Кандидаты на семпл.

Высота бинарного дерева

представляющего

фазовую траекторию.





function BuildTree(\mathbf{q} , \mathbf{p} , u, d, j, ε):

<u>Базовый случай</u>: только один LeapFrog-шаг в направлении d.

- Если j = 0:
 - o **q**', **p**' ← LeapFrog(**q**, **p**, $d \cdot ε$).
 - o $\mathcal{C} \leftarrow \{\mathbf{q}'\}$ if $u \leq e^{-H(\mathbf{q}',\mathbf{p}')}$ else \emptyset .
 - $\circ s' \leftarrow \mathbb{I} [u \leq e^{-H(\mathbf{q}',\mathbf{p}') + \Delta_{\max}}].$
 - \circ return $\mathbf{q}', \mathbf{p}', \mathbf{q}', \mathbf{p}', C', s'$.

Построение <u>первого</u> поддерева

Иначе:

o $\mathbf{q}^-, \mathbf{p}^-, \mathbf{q}^+, \mathbf{p}^+, \mathcal{C}', s' \leftarrow \text{BuildTree}(\mathbf{q}, \mathbf{p}, u, d, j - 1, \varepsilon);$

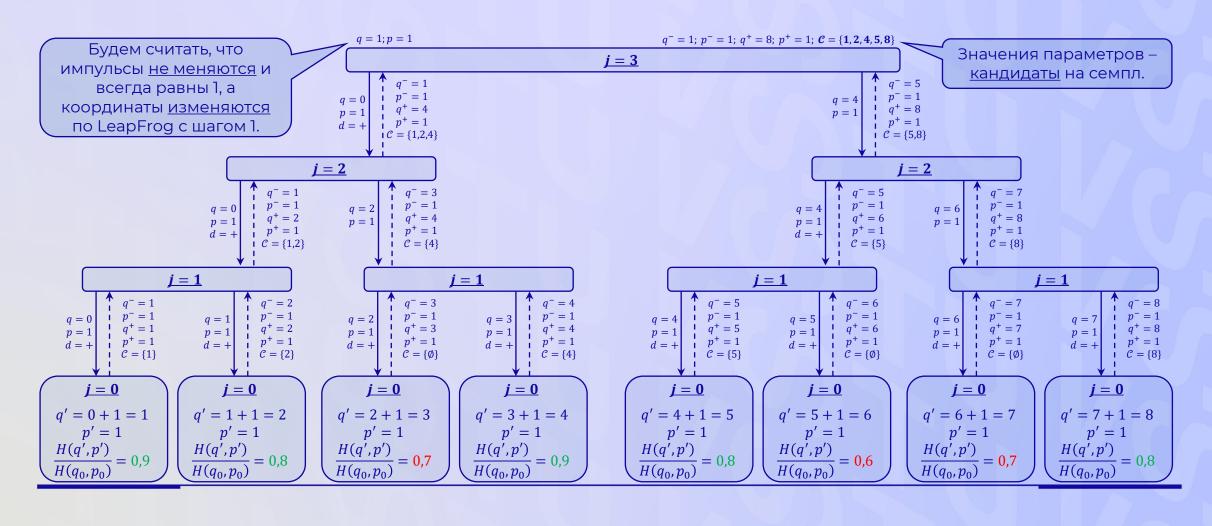
 \circ $\mathbf{q}^-, \mathbf{p}^-, -, -, \mathcal{C}'', s'' \leftarrow \text{BuildTree}(\mathbf{q}^-, \mathbf{p}^-, u, d, j - 1, \varepsilon)$ если d = -1; $-, -, \mathbf{q}^+, \mathbf{p}^+, \mathcal{C}'', s'' \leftarrow \text{BuildTree}(\mathbf{q}^+, \mathbf{p}^+, u, d, j - 1, \varepsilon)$ если d = +1.

- $\circ s \leftarrow s' \cdot s'' \cdot \mathbb{I}[(\mathbf{q}^+ \mathbf{q}^-) \cdot \mathbf{p}^- \ge 0] \cdot \mathbb{I}[(\mathbf{q}^+ \mathbf{q}^-) \cdot \mathbf{p}^+ \ge 0].$
- \circ $\mathcal{C}' \leftarrow \mathcal{C}' \cup \mathcal{C}''$.
- \circ return $\mathbf{q}^-, \mathbf{p}^-, \mathbf{q}^+, \mathbf{p}^+, C', s'$.

Построение <u>второго</u> поддерева

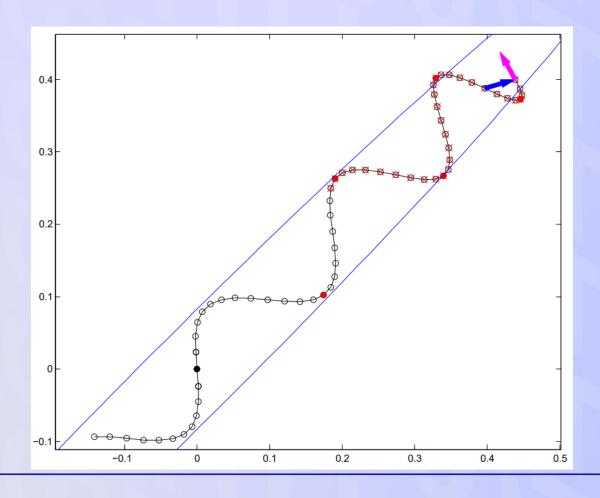


Пример построения бинарного дерева координат и скоростей в NUTS











Демонстрация практических примеров





Заключение

- 1. Вспомнили ограничения алгоритма Метрополиса-Гастингса и рассмотрели новый подход к семплированию на основе методов статистической физики.
- 2. Познакомились с термодинамической системой в термостате и выяснили, как её применить для семплирования из целевого распределения.
- 3. Рассмотрели формализм Гамильтона для описания динамики механических систем и познакомились с его свойствами.
- 4. Разобрались, как численно решать уравнения Гамильтона, и какие способы применяются для этого.
- 5. Познакомились с алгоритмом НМС, рассмотрели его особенности и отличия от алгоритма Метрополиса-Гастингса.
- 6. Познакомились с динамическими алгоритмами НМС и их особенностями.



Спасибо за внимание!

Волгоград 2025