

Отчет?

Климов Иван

В дальнейших рассуждениях будем считать число популяций равное единице.
Функция, которую мы хотим оптимизировать:

$$h(\Theta|S) = \prod_{d=0 \dots n} \frac{e^{-M[d]} M[d]^{S[d]}}{S[d]!}$$

Посмотрим что вообще хочется знать в общем случае:

$$\frac{dh}{d\theta} = \frac{\partial h}{\partial \phi} \frac{\partial \phi}{\partial \theta} + \frac{\partial h}{\partial \theta}$$

Заметим, что в h не используется θ в явном виде. Поэтому $\frac{\partial h}{\partial \theta} = 0$. Попробуем избежать подсчета $\frac{\partial \phi}{\partial \theta}$ при помощи Adjoint-State Method. Пусть:

$$\mathcal{L}(\phi(\theta), \theta) = h(\phi(\theta), \theta) + \lambda \cdot F(\phi(\theta), \theta)$$

Что такое F ? Разумеется условие на то, что $\phi(\theta)$ является ровно корнем нашего дифференциального уравнения. Продифференцируем Лагранжиан:

$$\frac{d\mathcal{L}}{d\theta} = \frac{\partial h}{\partial \phi} \frac{\partial \phi}{\partial \theta} + \lambda \cdot \left(\frac{\partial F}{\partial \phi} \frac{\partial \phi}{\partial \theta} + \frac{\partial F}{\partial \theta} \right) = \left(\frac{\partial h}{\partial \phi} + \lambda \frac{\partial F}{\partial \phi} \right) \cdot \frac{\partial \phi}{\partial \theta} + \lambda \frac{\partial F}{\partial \theta}$$

Распишем размерности функций чтобы понимать что вообще происходит (в одномерном случае):

- h выдает в качестве результата конкретный likelihood, поэтому она действует в \mathbb{R}
- θ можно воспринимать как "константную" функцию, она всегда выдает \mathbb{R}^M , где M — количество параметров.
- ϕ выдает в качестве результата все ответы на константной сетке, то есть вектор \mathbb{R}^{N^P} или \mathbb{R}^N в случае одной популяции, где N — количество точек на сетке.
- F выдает то же самое что и ϕ , поэтому результат это вектор \mathbb{R}^{N^P} или \mathbb{R}^N в случае одной популяции.

Тогда можем сделать следующие выводы по размерностям производных:

- $\frac{dh}{d\theta}$ размерность $\mathbb{R}^{1 \times M}$
- $\frac{\partial h}{\partial \phi}$ размерность $\mathbb{R}^{1 \times N}$
- $\frac{\partial F}{\partial \phi}$ размерность $\mathbb{R}^{N \times N}$
- $\frac{\partial \phi}{\partial \theta}$ размерность $\mathbb{R}^{N \times M}$
- $\frac{\partial F}{\partial \theta}$ размерность $\mathbb{R}^{N \times M}$

Легко видеть что тогда для получения корректного результата λ должна иметь размерность $\mathbb{R}^{1 \times N}$. Давайте выберем λ , так чтобы множитель занулился и нам не пришлось бы считать $\frac{\partial \phi}{\partial \theta}$. Как именно его выбрать? Пусть $A := \frac{\partial F}{\partial \phi}$, $b = \frac{\partial h}{\partial \phi}$. Тогда:

$$\lambda A = -b \implies A^T \lambda^T = -b^T$$

Таким образом наш вектор λ это просто решение понятной системы уравнений. Теперь нам нужно посчитать три производные:

- $\boxed{\frac{\partial h}{\partial \theta}}$

Считать градиент от $n+1$ произведения не очень хочется, так как производная произведения это не произведение производных и там все очень страшно разрастается.

Тогда можем заметить, что у функции и логарифма одинаковые промежутки монотонности, следовательно можно найти градиент логарифма и это будет то что нам нужно. Тогда получаем следующее равенство:

$$\frac{d \log h}{d\phi} = \sum_{i=0}^n \frac{dM[i]}{d\phi} \cdot \left(\frac{S[i]}{M[i]} - 1 \right)$$

Свели задачу к нахождению $\frac{dM[i]}{d\phi}$ при фиксированном i . Следующим шагом проталкиваем градиент внутрь M :

$$\frac{dM[i]}{d\phi} = \int_0^1 \binom{n}{i} x^i (1-x)^{n-i} dx$$

Тогда значение АЧС в клетке можно вычислить приближенно через метод трапеций:

$$\frac{dM[i]}{d\phi} = \binom{n}{i} \sum_{k=0}^{N-1} \frac{x_{k+1} - x_k}{2} \cdot (x_k^i (1-x_k)^{n-i} + x_{k+1}^i (1-x_{k+1})^{n-i})$$

То есть эта часть решения свелась к нахождению какой-то фиксированной константы, равной численному значению такого интеграла.

- $\boxed{\frac{\partial F}{\partial \phi}}$ Посмотрим на определение F из основной статьи:

$$F = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^P \frac{\partial^2}{\partial^2 x_i} \frac{x_i(1-x_i)}{\nu_i} \phi - \sum_{i=1}^P \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\gamma_i x_i (1-x_i) + \sum_{j=1}^P M_{i \leftarrow j} (x_j - x_i) \right) \phi - \frac{\partial}{\partial \tau} \phi$$

Тогда, сразу воспользовавшись тем что популяция у нас пока одна:

$$\frac{\partial F}{\partial \phi} = -\frac{1}{\nu} - \gamma(1-2x)$$

- $\boxed{\frac{\partial F}{\partial \theta}}$

Если рассмотреть численную схему вычисления φ , то получим следующее тождество:

$$A\varphi^{t+1} = \varphi^t + C$$

Где C — какая-то константа домноженная на базисный вектор, отвечающая за мутации, A — наша трехдиагональная матрица перехода, а φ — это вектора, отвечающие за значения функции на сетке в моментах времени $t+1$ и t . Распишем подробнее что же такое A и C в случае одной популяции:

—

$$C = \frac{\Delta t}{x_1} \cdot \frac{\theta}{x_2 - x_0} \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

— Для подсчета матрицы A посмотрим на вывод трехдиагональной системы:

$$\begin{aligned} \frac{\phi_j^{t+1} - \phi_j^t}{\Delta t} &= \frac{1}{\Delta_j} \left(F_{j+1/2}^{t+1} - F_{j-1/2}^{t+1} \right) \\ \phi_j^{t+1} - \frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(F_{j+1/2}^{t+1} - F_{j-1/2}^{t+1} \right) &= \phi_j^t \end{aligned}$$

При этом:

$$\begin{aligned} F_{j+1/2}^{t+1} &= \frac{1}{x_{j+1} - x_j} \frac{1}{2\nu} (x_{j+1}(1-x_{j+1})\phi_{j+1}^{t+1} - x_j(1-x_j)\phi_j^{t+1}) - \frac{\gamma}{2} \frac{(x_j + x_{j+1})}{2} \left(1 - \frac{x_j + x_{j+1}}{2} \right) (\phi_j^{t+1} + \phi_{j+1}^{t+1}) \\ F_{j-1/2}^{t+1} &= \frac{1}{x_j - x_{j-1}} \frac{1}{2\nu} (x_j(1-x_j)\phi_j^{t+1} - x_{j-1}(1-x_{j-1})\phi_{j-1}^{t+1}) - \frac{\gamma}{2} \frac{(x_{j-1} + x_j)}{2} \left(1 - \frac{x_{j-1} + x_j}{2} \right) (\phi_{j-1}^{t+1} + \phi_j^{t+1}) \end{aligned}$$

Распишем их разницу в удобном формате:

$$\begin{aligned}
F_{j+1/2}^{t+1} - F_{j-1/2}^{t+1} &= \phi_{j-1}^{t+1} \left(\frac{x_{j-1}(1-x_{j-1})}{2\nu(x_j-x_{j-1})} + \frac{\gamma}{2} \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \left(1 - \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \right) \right) \\
&+ \phi_j^{t+1} \left(-\frac{x_j(1-x_j)}{2\nu} \left(\frac{1}{x_{j+1}-x_j} + \frac{1}{x_j-x_{j-1}} \right) \right) \\
&+ \phi_j^{t+1} \left(\frac{\gamma}{2} \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \left(1 - \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \right) - \frac{\gamma}{2} \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \left(1 - \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \right) \right) \\
&+ \phi_{j+1}^{t+1} \left(\frac{x_{j+1}(1-x_{j+1})}{2\nu(x_{j+1}-x_j)} - \frac{\gamma}{2} \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \left(1 - \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \right) \right)
\end{aligned}$$

Тогда, домножив это на $-\frac{\Delta t}{\Delta_j}$ и добавив 1 к коэффициенту при ϕ_j^{t+1} мы получаем следующие коэффициенты в трехдиагональной матрице:

$$\begin{aligned}
\boxed{a_j} &= -\frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(\frac{x_{j-1}(1-x_{j-1})}{2\nu(x_j-x_{j-1})} + \frac{\gamma}{2} \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \left(1 - \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \right) \right) \\
\boxed{b_j} &= 1 + \frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(\frac{x_j(1-x_j)}{2\nu} \frac{\Delta_j}{(x_{j+1}-x_j)(x_j-x_{j-1})} - \frac{\gamma}{2} \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \left(1 - \frac{x_{j-1}+x_j}{2} \right) + \frac{\gamma}{2} \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \left(1 - \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \right) \right) \\
\boxed{c_j} &= \frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(\frac{\gamma}{2} \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \left(1 - \frac{x_j+x_{j+1}}{2} \right) - \frac{x_{j+1}(1-x_{j+1})}{2\nu(x_{j+1}-x_j)} \right)
\end{aligned}$$

Производные коэффициентов по θ очевидны. Все формулы совпадают с исходным кодом *dad*.

В граничных точках получается следующая ситуация: $a_0 = c_G = 0$. При это c_0 и a_G совпадают с формулами выше. Осталось посмотреть на код и понять что происходит с коэффициентами b :

$$\begin{aligned}
b_0 &= 1 + \frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(\frac{x_0(1-x_0)}{2\nu(x_1-x_0)} + \frac{\gamma}{2} \frac{x_0+x_1}{2} \left(1 - \frac{x_0+x_1}{2} \right) \right) \\
b_G &= 1 + \frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(\frac{x_G(1-x_G)}{2\nu(x_G-x_{G-1})} - \frac{\gamma}{2} \frac{x_{G-1}+x_G}{2} \left(1 - \frac{x_{G-1}+x_G}{2} \right) \right) + \frac{\Delta t}{\Delta_j} \left(\frac{1}{\nu} + \gamma \cdot x_G \cdot (1-x_G) \right)
\end{aligned}$$

Производная будет считаться следующим образом:

$$\frac{d\phi^{t+1}}{d\theta} = \frac{dA^{-1}}{d\theta}(\phi^t + C) + A^{-1} \left(\frac{d\phi^t}{d\theta} + \frac{dC}{d\theta} \right)$$