

О марковских случайных полях и их связи с цепями Маркова

А. А. Петюшко

В данной работе рассматриваются марковские и скрытые марковские случайные поля. Устанавливаются взаимосвязи между марковскими случайными полями и цепями Маркова, а также между скрытыми марковскими полями и скрытыми марковскими моделями посредством введенных порожденных случайных величин.

Ключевые слова: марковское случайное поле, скрытое марковское случайное поле, марковская цепь, скрытая марковская модель.

1. Необходимые определения

Пусть $A = \{1, 2, \dots, a\}$ и $B = \{1, 2, \dots, b\}$, $a, b < \infty$ — два конечных множества. Пусть $S = \{1, 2, \dots, N\}$ — конечное множество индексов.

Пусть $X = \{X_i \mid i \in S\}$ — многомерная случайная величина, такая что каждая компонента X_j , являющаяся одномерной случайной величиной, принимает значение x_j и определена в своем вероятностном пространстве. Считается, что $\forall j X_j$ дискретны, определены на одном вероятностном пространстве и множество значений — конечно.

Для удобства рассмотрения можно представлять, что множество индексов S задает множество точек на плоскости. Соответственно, рассматривается реализация многомерной случайной величины X в этих точках. Введенная таким образом случайная величина X называется *случайным полем* (сокращенно СП; в англоязычной литературе принято название Random Field).

Конкретная реализация $x = (x_1, \dots, x_N)$ многомерной случайной величины X , то есть совместное событие $(X_1 = x_1, \dots, X_N = x_N)$ (кратко $X = x$), называется *конфигурацией* X .

Пусть X — случайное поле со значениями на множестве A , то есть $\forall i X_i \in A$. Если x — какая-то конкретная конфигурация X , то χ — множество всех возможных конфигураций:

$$\chi = \{x = (x_1, \dots, x_N) \mid x_i \in A \forall i \in S\}.$$

Система соседства — это множество $\partial = \{\partial i \mid i \in S\}$, где ∂i — множество элементов из S , называемое *шаблоном соседства для элемента* i , такое что:

$$\begin{cases} i \notin \partial i, \\ i \in \partial j \Leftrightarrow j \in \partial i. \end{cases}$$

Например, на рис. 1 система соседства $\partial = \{\{i-1, i+1\} \mid i \in S\}$.

Определение. Случайное поле X называется *марковским случайным полем* (сокращенно МСП; в англоязычной литературе Markov Random Field, MRF [1]) в соответствии с системой соседства ∂ тогда и только тогда, когда $\forall i$:

$$\begin{cases} P(X = x) > 0 \forall x \in \chi, \\ P(X_i = x_i \mid X_j = x_j, j \in S \setminus \{i\}) = P(X_i = x_i \mid X_j = x_j, j \in \partial i). \end{cases}$$

Примеры марковских случайных полей с различными вариантами условной локальной зависимости можно посмотреть на рис. 1, 2, 3 и 4.

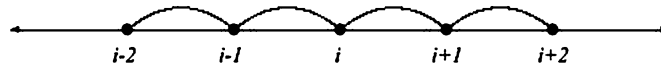


Рис. 1. Линейное марковское случайное поле с условной локальной зависимостью для элемента i вида $P(X_i \mid X_{i-1}, X_{i+1})$.

Определение. *Клика* c для системы соседства ∂ — множество элементов из S , такое что $\forall s, r \in c, s \neq r \Rightarrow r \in \partial s$. Несложно заметить, что любое подмножество клики — также клика (считается, что любое одноэлементное множество также является кликой; в этом случае



Рис. 2. Линейное марковское случайное поле с условной локальной зависимостью для элемента i вида $P(X_i|X_{i-2}, X_{i+2})$.

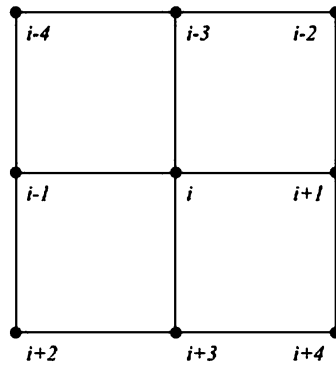


Рис. 3. Марковское случайное поле с условной локальной зависимостью для элемента i типа «крест» $P(X_i|X_{i-3}, X_{i-1}, X_{i+1}, X_{i+3})$.

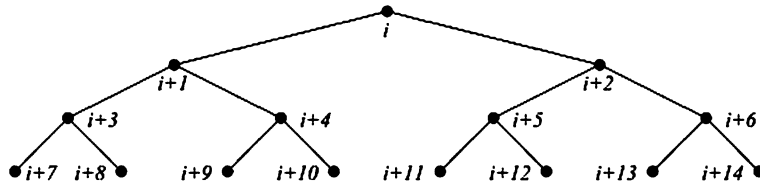


Рис. 4. Марковское случайное поле, заданное на дереве, с условной локальной зависимостью для элемента $i + 1$ вида $P(X_{i+1}|X_i, X_{i+3}, X_{i+4})$.

такая клика называется тривиальной). Например, кликами, содержащими элемент i (рис. 1), будут являться множества $\{i, i + 1\}$, $\{i - 1, i\}$ и тривиальная клика $\{i\}$.

Пусть c — клика, а x_c — ограничение конфигурации x на c , то есть $x_c = (x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_{|c|}})$, где $i_j \in c$, $j = 1 \dots |c|$. Пусть $C(\partial)$ —

множество всех клик для системы соседства ∂ , тогда *потенциальная функция* $V_c(x_c)$ определяется как любая функция $V : C(\partial) \rightarrow R$.

Определение. Дискретное распределение называется *распределением Гиббса* [1], если

$$\mathbf{P}(X = x) = \frac{1}{Z} \exp \left(- \sum_{c \in C(\partial)} V_c(x_c) \right), \quad (1)$$

где Z — нормирующая константа, такая что:

$$Z = \sum_{x \in \mathcal{X}} \exp \left(- \sum_{c \in C(\partial)} V_c(x_c) \right). \quad (2)$$

Очевидно, что в случае нулевых потенциальных функций для какого-нибудь набора клик, соответствующие члены будут просто отсутствовать в формулах (1), (2).

Наиболее важной теоремой, связывающей марковские случайные поля и распределение Гиббса, является следующая

Теорема 1 (Hammersley-Clifford [2]). X — марковское случайное поле тогда и только тогда, когда $\mathbf{P}(X = x)$ — распределение Гиббса.

Таким образом, имеется возможность вычислять вероятность конфигурации для любого марковского случайного поля по формулам (1), (2).

Определение. *Скрытое марковское случайное поле* (сокращенно СМСП; в англоязычной литературе Hidden Markov Random Field, HMRF [3]) — пара случайных полей (X, Y) , такая что:

- 1) $X = \{X_i \mid i \in S\}$ — так называемое «скрытое» (или, другими словами, ненаблюдаемое) марковское поле со значениями в A .
- 2) $Y = \{Y_i \mid i \in S\}$ — наблюдаемое (вовсе не обязательно марковское) случайное поле со значениями в B . Важно, что $\forall i \in S, \forall d \in A$ известны условные распределения $\mathbf{P}(Y_i \mid X_i = d)$.

3) Для любой конфигурации $x \in \chi$ случайные величины Y_i условно независимы, то есть

$$\mathbf{P}(Y | X = x) = \prod_{i \in S} \mathbf{P}(Y_i | X_i = x_i).$$

Скрытое марковское случайное поле можно себе представлять как наблюдаемое случайное поле Y , каждой точке которого соответствует ненаблюдаемое (скрытое) марковское случайное поле X . Например, скрытое марковское случайное поле, соответствующее марковскому случайному полю на рис. 1, изображено на рис. 5.

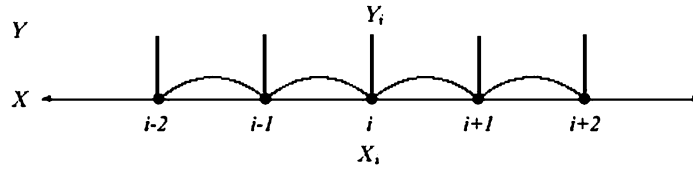


Рис. 5. Скрытое марковское случайное поле, соответствующее марковскому случайному полю на рис. 1.

Очевидно, что

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(Y = y, X = x) &= \mathbf{P}(Y = y | X = x) \mathbf{P}(X = x) = \\ &= \mathbf{P}(X = x) \prod_{i \in S} \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i). \end{aligned}$$

Совместное распределение (X_i, Y_i) с шаблоном соседства ∂i определяется как

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_i = x_i, Y_i = y_i | X_j = x_j, j \in \partial i) &= \\ &= \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i) \mathbf{P}(X_i = x_i | X_j = x_j, j \in \partial i), \end{aligned}$$

а распределение Y_i с шаблоном соседства ∂i определяется как

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_j = x_j, j \in \partial i) &= \\ &= \sum_{d \in A} \mathbf{P}(Y_i = y_i, X_i = d | X_j = x_j, j \in \partial i) = \\ &= \sum_{d \in A} \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = d) \mathbf{P}(X_i = d | X_j = x_j, j \in \partial i). \end{aligned}$$

2. Взаимосвязи между МСП (СМСП) и марковскими цепями (скрытыми марковскими моделями)

Рассмотрим марковскую цепь (сокращенно МЦ) с состояниями $x_i \in A$, функционирующую в дискретном времени. Построим многомерную случайную величину $X = \{X_i \mid i = \overline{0 \dots n}\}$ по этой марковской цепи следующим образом: $\mathbf{P}(X_i = x_i)$ — это вероятность того, что в момент времени i мы находились в состоянии x_i . Назовем X порожденной случайной величиной (сокращенно п.с.в.).

Утверждение 1. *Любая порожденная случайная величина — это марковское случайное поле линейной структуры.*

Доказательство. Зададим шаблон соседства для i : $\partial i = \{i-1, i+1\}$. Любая нетривиальная клика c будет иметь вид $c = \{i-1, i\}$ (для любой тривиальной клики будем полагать соответствующую ей потенциальную функцию нулевой). Тогда вероятность реализации порожденной случайной величины X (то есть прохода по марковской цепи по соответствующим состояниям) будет иметь вид

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X = x) &= \mathbf{P}(X_0 = x_0) \prod_{i=1}^n \mathbf{P}(X_i = x_i \mid X_{i-1} = x_{i-1}) = \\ &= \mathbf{P}(X_0 = x_0) \exp \left(\sum_{i=1}^n \log \mathbf{P}(X_i = x_i \mid X_{i-1} = x_{i-1}) \right), \end{aligned}$$

то есть будет иметь вид распределения Гиббса с потенциальными функциями

$$V(x_i, x_{i-1}) = -\log \mathbf{P}(X_i = x_i \mid X_{i-1} = x_{i-1}).$$

Утверждение доказано.

Утверждение 2. *Любое марковское случайное поле линейной структуры — это порожденная случайная величина.*

Доказательство. Исходя из определения случайного марковского поля, можно записать вероятность нахождения в данном состоянии в зависимости от находжений во всех иных состояниях:

$$\mathbf{P}(X_i = x_i | X_j = x_j, j \neq i) = \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}, X_{i+1} = x_{i+1}).$$

Зависимость от состояний с меньшими номерами выражается формулой

$$\mathbf{P}(X_i = x_i | X_j = x_j, j < i) = \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}).$$

Таким образом, зависимость от предыстории и от всей последовательности состояний у линейного марковского случайного поля такие же, как и у порожденной от марковской цепи случайной величины. Утверждение доказано.

Отметим, что в обоих утверждениях мы устанавливали связь с марковским случайным полем, которое изображено на рис. 1. Также обратим внимание на то, что вычисление вероятностей перехода по марковскому случайному полю не является тривиальной задачей и в данной работе не рассматривается.

Теперь рассмотрим скрытые марковские модели [4] и их связь с марковскими случайными полями и скрытыми марковскими случайными полями.

Определение. *Скрытая марковская модель* (сокращенно СММ; в англоязычной литературе Hidden Markov Model, НММ) — это дважды случайный процесс, то есть модель, состоящая из N состояний, в каждом из которых некоторая система может принимать одно из M значений какого-либо параметра. Вероятности переходов между состояниями задается матрицей вероятностей $A = (a_{ij})$, где a_{ij} — вероятность перехода из i -го в j -е состояние. Вероятности выпадения каждого из M значений параметра в каждом из N состояний задается матрицей $B = (b_{jk})$, где (b_{jk}) — вероятность выпадения k -го значения параметра в j -м состоянии. Вероятность наступления начального состояния задается вектором $\pi = (\pi_i)$, где π_i — вероятность того, что в начальный момент система окажется в i -м состоянии.

Полагается, что наблюдаемые значения Y_k зависят только от соответствующего им скрытого состояния марковской цепи X_j , то есть $\mathbf{P}(Y = y | X = x) = \prod_{i=0}^n \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i)$. Таким образом, скрытой марковской моделью называется тройка $\lambda = (A, B, \pi)$.

Возьмем скрытую марковскую модель, функционирующую в дискретном времени. Пусть при некотором ее функционировании при проходе через состояния x_0, x_1, \dots, x_n на выход подавались буквы y_0, y_1, \dots, y_n соответственно. Рассмотрим многомерную случайную величину

$$Z = (Z_1, Z_2, \dots, Z_{2n+2}) = (X_0, Y_0, X_1, Y_1, \dots, X_n, Y_n),$$

причем вероятность $\mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1})$ — это вероятность перехода $a(x_{i-1}, x_i)$ из состояния x_{i-1} в состояние x_i , а вероятность $\mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i)$ — это вероятность $b(y_i, x_i)$ выдачи буквы y_i в состоянии x_i . Назовем такую многомерную случайную величину *скрытой порожденной* случайной величиной (сокращенно с.п.с.в.).

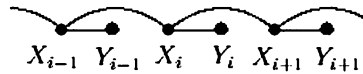


Рис. 6. Иллюстрация связи между скрытой порожденной случайной величиной и марковским случайным полем.

Утверждение 3. *Любая скрытая порожденная случайная величина — это случайное марковское поле специального вида (см. рис. 6).*

Доказательство. Для скрытой порожденной случайной величины нетривиальные клики, содержащие номер $2k+1$: $c_1 = \{2k-1, 2k+1\}$, $c_2 = \{2k+1, 2k+2\}$, $c_3 = \{2k+1, 2k+3\}$ (по сути, клики c_1 и c_3 идентичны); нетривиальная клика, содержащая номер $2k+2$ — это c_2 . Вероятность реализации скрытой порожденной случайной величины Z есть

$$\mathbf{P}(Z = z) = \mathbf{P}(X = x, Y = y) = \mathbf{P}(X_0 = x_0) \mathbf{P}(Y_0 = y_0 | X_0 = x_0) \times$$

$$\begin{aligned}
& \times \prod_{i=1}^n \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}) \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i) = \\
& = \mathbf{P}(X_0 = x_0) \exp \left(\log \mathbf{P}(Y_0 = y_0 | X_0 = x_0) + \right. \\
& \left. + \sum_{i=1}^n (\log \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}) + \log \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i)) \right) = \\
& = \mathbf{P}(X_0 = x_0) \exp \left(- \sum_{i=1}^n V_{c_1}(x_i, x_{i-1}) - \sum_{i=0}^n V_{c_2}(y_i, x_i) \right),
\end{aligned}$$

то есть вероятность реализации задается распределением Гиббса с потенциальными функциями

$$V_{c_1}(x_i, x_{i-1}) = -\log \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}) = -\log a(x_{i-1}, x_i)$$

и

$$V_{c_2}(y_i, x_i) = -\log \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i) = -\log b(y_i, x_i).$$

Таким образом, по теореме Хаммерсли-Клиффорда скрытая порожденная случайная величина является случайным марковским полем. Утверждение доказано.

Утверждение 4. Любая скрытая порожденная случайная величина $Z = (Z_1, Z_2, \dots, Z_{2n+2}) = (X_0, Y_0, X_1, Y_1, \dots, X_n, Y_n)$ — это скрытое случайное марковское поле (X, Y) линейной структуры.

Доказательство. Для доказательства утверждения установим, что все три пункта в определении скрытого случайного марковского поля выполняются.

Доказательство того, что X — случайное марковское поле с потенциальными функциями вида $V(x_i, x_{i-1}) = -\log \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}) = -\log a(x_{i-1}, x_i)$ проходит совершенно аналогично доказательству предыдущего утверждения. Условные вероятности $\mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i)$ также даны и равны $b(y_i, x_i)$. И, наконец, по определению скрытой марковской модели Y_i условно независимы, так как наблюдаемая буква зависит только от скрытого под ней состояния:

$$\mathbf{P}(Y = y | X = x) = \prod_{i=0}^n \mathbf{P}(Y_i = y_i | X_i = x_i).$$

Таким образом, скрытая порожденная случайная величина является скрытым марковским случайным полем линейной структуры. Утверждение доказано.

Утверждение 5. *Любое скрытое марковское случайное поле линейной структуры — это скрытая порожденная случайная величина.*

Доказательство. Имеется скрытое марковское случайное поле с наблюдаемым случайным полем $Y = \{Y_0, Y_1, \dots, Y_n\}$ и скрытым марковским случайным полем $X = \{X_0, X_1, \dots, X_n\}$.

Рассмотрим многомерную случайную величину

$$Z = (Z_1, Z_2, \dots, Z_{2n+2}) = (X_0, Y_0, X_1, Y_1, \dots, X_n, Y_n).$$

Исходя из определения скрытого случайного марковского поля, можно записать вероятность нахождения в данном состоянии в зависимости от находжений во всех иных состояниях:

$$\mathbf{P}(X_i = x_i | X_j = x_j, j \neq i) = \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}, X_{i+1} = x_{i+1}).$$

Зависимость от состояний с меньшими номерами выражается формулой

$$\mathbf{P}(X_i = x_i | X_j = x_j, j < i) = \mathbf{P}(X_i = x_i | X_{i-1} = x_{i-1}).$$

Таким образом, случайная величина $X = \{X_0, X_1, \dots, X_n\}$ — порожденная случайная величина (как и должно быть, так как она должна быть порождена от ненаблюдаемой марковской цепи). А случайная величина Z является скрытой порожденной случайной величиной, так как по определению скрытого случайного марковского поля для любой конфигурации $x \in \chi$ случайные величины Y_i условно независимы:

$$\mathbf{P}(Y | X = x) = \prod_{i \in S} \mathbf{P}(Y_i | X_i = x_i),$$

то есть наблюдаемая буква зависит только от скрытого под ней состояния. Утверждение доказано.

Отметим, что в двух предыдущих утверждениях мы устанавливали связь со скрытым марковским случайным полем, которое изображено на рис. 5.

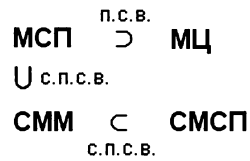


Рис. 7. Диаграмма вложенности.

В итоге справедлива следующая

Теорема 2. *Имеет место диаграмма вложенности, изображенная на рис. 7.*

Доказательство напрямую следует из утверждений 1–5.

Список литературы

- [1] Kindermann R., Snell J.L. Markov Random Fields and Their Applications. American Mathematical Society, 1980.
- [2] Hammersley J.M., Clifford P. Markov random fields in statistics. Unpublished paper, 1971.
- [3] Zhang Y. Hidden markov random field model. www.fmrib.ox.ac.uk/analysis/techrep/tr00yz1/tr00yz1/node5.html. 2000.
- [4] Rabiner L.R. A tutorial on hidden markov models and selected applications in speech recognition // Proceedings of the IEEE. 77 (2). P. 257–286. February 1989.

