

АЛГОРИТМ ПЕРЕДАЧИ СООБЩЕНИЙ

Сергей Николенко

СПбГУ — Санкт-Петербург

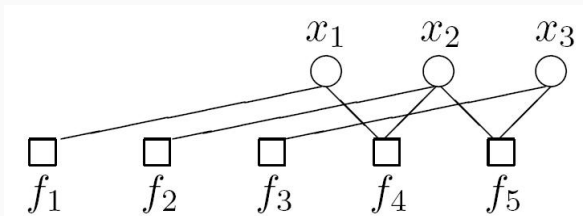
26 ноября 2020 г.

Random facts:

- 26 ноября 1812 г. началось сражение на Березине, в итоге которого «Великая армия» Наполеона была полностью уничтожена; а 26 ноября 1835 г. в ходе Техасской революции произошла Битва за сено, в которой были убиты три мексиканца и ранены четверо техасцев
- 26 ноября 1924 г. Великий народный хурал провозгласил Монгольскую Народную Республику и утвердил конституцию второго в мире социалистического государства
- 26 ноября 1939 г. произошёл Майнильский инцидент, советская провокация, в результате которой началась советско-финская война
- 26 ноября 1941 г. ударное соединение под командованием вице-адмирала Тюити Нагумо покинуло базу в заливе Хитокаппу (Касатка) на Курильских островах и направилось к Пёрл-Харбору

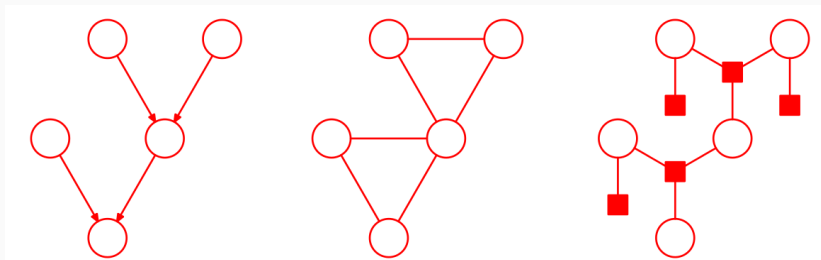
ГРАФИЧЕСКИЕ ВЕРОЯТНОСТНЫЕ МОДЕЛИ

- Важная для вывода модификация – *фактор-граф* (можно построить и по направленной модели, и по ненаправленной).
- Фактор-граф – двудольный граф функций и переменных.
- Функция, соответствующая графу, – произведение всех входящих в него функций (т.е. то самое разложение и есть).
- Пример: $p(x_1, x_2, x_3) = f_1(x_1)f_2(x_2)f_3(x_3)f_4(x_1, x_2)f_5(x_2, x_3)$.



АЛГОРИТМ ПЕРЕДАЧИ СООБЩЕНИЙ

ТРИ ПРЕДСТАВЛЕНИЯ



- Чтобы поставить задачу в общем виде, рассмотрим функцию

$$p^*(X) = \prod_{j=1}^m f_j(X_j),$$

где $X = \{x_i\}_{i=1}^n$, $X_j \subseteq X$.

- Т.е. мы рассматриваем функцию, которая раскладывается в произведение нескольких других функций.

- Задача нормализации: найти $Z = \sum_X \prod_{j=1}^m f_j(X_j)$.
- Задача маргинализации: найти

$$p_i^*(x_i) = \sum_{k \neq i} p^*(X).$$

Также может понадобиться, например, $p_{i_1 i_2}$, но реже.

- Поиск гипотезы максимального правдоподобия:

$$\mathbf{x}^* = \arg \max_X p(X).$$

- Все эти задачи NP-трудные.
- То есть, если мир не рухнет, сложность их решения в худшем случае возрастает экспоненциально.
- Но можно решить некоторые частные случаи.

- Давайте начнём с графа в виде (ненаправленной) цепи:

$$p(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{Z} \psi_{1,2}(x_1, x_2) \dots \psi_{n-1,n}(x_{n-1}, x_n).$$

- Мы хотим найти

$$p(x_k) = \sum_{x_1} \dots \sum_{x_{k-1}} \sum_{x_{k+1}} \dots \sum_{x_n} p(x_1, \dots, x_n).$$

- Очевидно, тут можно много чего упростить; например, справа налево:

$$\begin{aligned} \sum_{x_n} p(x_1, \dots, x_n) &= \\ &= \frac{1}{Z} \psi_{1,2}(x_1, x_2) \dots \psi_{n-2,n-1}(x_{n-2}, x_{n-1}) \sum_{x_n} \psi_{n-1,n}(x_{n-1}, x_n). \end{aligned}$$

- Эту сумму можно вычислить отдельно и продолжать в том же духе справа налево, потом аналогично слева направо.

- В итоге процесс сойдётся на узле x_k , куда придут два «сообщения»: слева

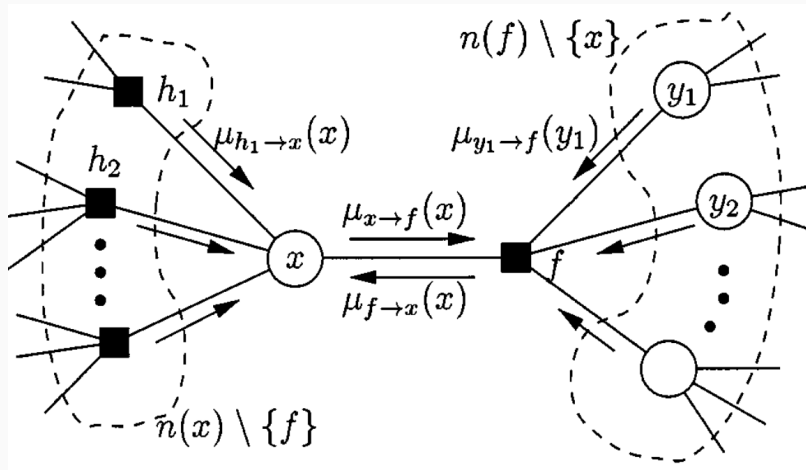
$$\mu_\alpha(x_k) = \sum_{x_{k-1}} \psi_{k-1,k}(x_{k-1}, x_k) \left[\dots \sum_{x_2} \psi_{2,3}(x_2, x_3) \left[\sum_{x_1} \psi_{1,2}(x_1, x_2) \right] \dots \right],$$

справа

$$\mu_\beta(x_k) = \sum_{x_{k+1}} \psi_{k,k+1}(x_k, x_{k+1}) \left[\dots \left[\sum_{x_n} \psi_{n-1,n}(x_{n-1}, x_n) \right] \dots \right].$$

- Каждую частичную сумму можно рассматривать как «сообщение» от узла к своему соседу, причём это сообщение – функция от соседа.

- Чтобы обобщить, удобно рассмотреть опять фактор-граф.
- Предположим, что фактор-граф – дерево (если не дерево, так просто не работает).
- Алгоритм передачи сообщений решает задачу маргинализации для функции вида $p(x_1, \dots, x_n) = \prod_s f_s(X_s)$, заданной в виде фактор-графа.
- Передаём сообщения по направлению к нужному узлу от переменных к функциям и наоборот.



- Чтобы найти $p(x_k)$, запишем

$p(x_1, \dots, x_n) = \prod_{s \in \neq(x_k)} F_s(x_k, X_s)$, где X_s – переменные из поддерева с корнем в f_s . Тогда

$$\begin{aligned} p(x_k) &= \sum_{x_{i \neq k}} p(x_1, \dots, x_n) = \prod_{s \in \neq(x_k)} \left[\sum_{X_s} F_s(x_k, X_s) \right] = \\ &= \prod_{s \in \neq(x_k)} \mu_{f_s \rightarrow x_k}(x_k), \end{aligned}$$

где $\mu_{f_s \rightarrow x_k}(x_k)$ – сообщения от соседних функций к переменной x_k .

- Чтобы найти $\mu_{f_s \rightarrow x_k}(x_k)$, заметим, что $F_s(x_k, X_s)$ тоже можно разложить по соответствующему подграфу:

$$F_s(x_k, X_s) = f_s(x_k, Y_s) \prod_{y \in Y_s} G_y(y, X_{s,y}),$$

где Y_s – переменные, непосредственно связанные с f_s (кроме x_k), $X_{s,y}$ – соответствующие поддеревья.

- Итого получаем

$$\begin{aligned} \mu_{f_s \rightarrow x_k}(x_k) &= \sum_{Y_s} f_s(x_k, Y_s) \prod_{y \in Y_s} \left(\sum_{X_{s,y}} G_y(y, X_{s,y}) \right) = \\ &= \sum_{Y_s} f_s(x_k, Y_s) \prod_{y \in Y_s} \mu_{y \rightarrow f_s}(y). \end{aligned}$$

- Можно аналогично подсчитать, что

$$\mu_{y \rightarrow f_s}(y) = \prod_{f \in \neq(y) f_s} \mu_{f \rightarrow y}(y).$$

- Итак, получился простой и понятный алгоритм:
 - как только узел получил сообщения от всех соседей, кроме одного, он сам начинает передавать сообщение в этого соседа;
 - сообщение по ребру между функцией и переменной является функцией от этой переменной;
 - узел-переменная x передаёт сообщение

$$\mu_{x \rightarrow f}(x) = \prod_{g \in \text{neigh}(x) \setminus \{f\}} \mu_{g \rightarrow x}(x);$$

- узел-функция $f(x, Y)$ передаёт сообщение

$$\mu_{f \rightarrow x}(x) = \sum_{y \in Y} f(x, Y) \prod_{y \in Y} \mu_{y \rightarrow f}(y);$$

- начальные сообщения в листьях $\mu_{x \rightarrow f}(x) = 1, \mu_{f \rightarrow x}(x) = f(x)$.

- Когда сообщения придут из всех соседей в какую-то переменную x_k , можно будет подсчитать

$$p(x_k) = \prod_{f \in \bar{\neq}(x_k)} \mu_{f \rightarrow x_k}(x_k).$$

- Когда сообщения придут из всех соседей в какой-то фактор $f_s(X_s)$, можно будет подсчитать совместное распределение

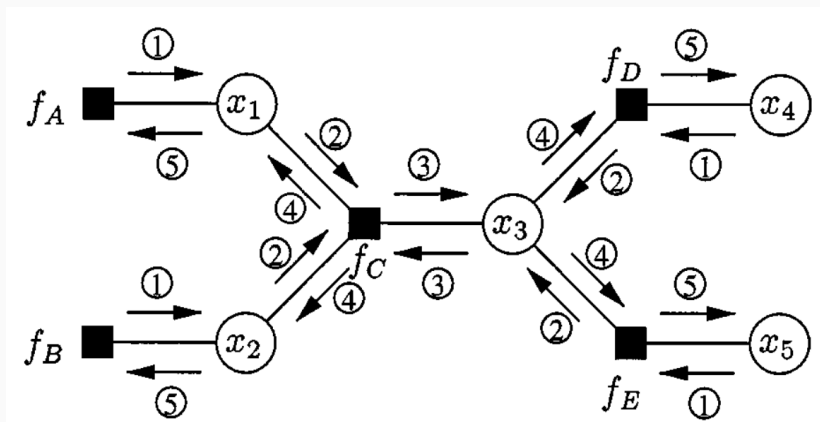
$$p(X_s) = f_s(X_s) \prod_{y \in \bar{\neq}(f_s)} \mu_{y \rightarrow f_s}(y).$$

- За два прохода (по каждому ребру туда и обратно) можно будет подсчитать маргиналы во всех узлах.

- Это называется алгоритм sum-product, потому что сообщение вычисляется как

$$\mu_{f \rightarrow x}(x) = \sum_{y \in Y} f(x, Y) \prod_{y \in Y} \mu_{y \rightarrow f}(y).$$

- Задача максимизации $\arg \max_x p(x_1, \dots, x_n)$ решается так же, но алгоритмом max-sum: сумма заменяется на максимум, а произведение на сумму.



ТАК ЧТО ЖЕ ДЕЛАТЬ С БАЙЕСОВСКОЙ СЕТЬЮ?

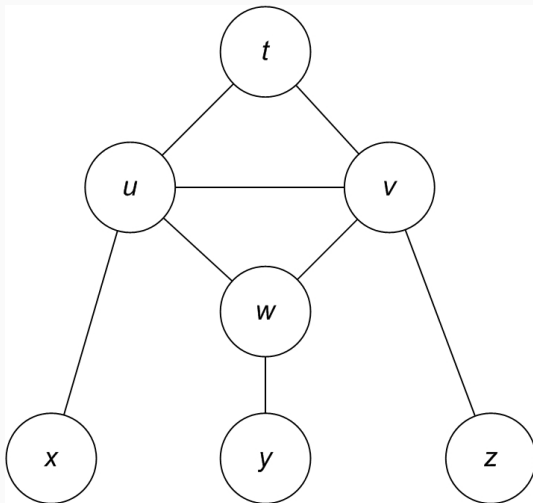
Для модели не в виде фактор-графа надо просто представить её в виде фактор-графа тем или иным способом.

Для байесовской сети это может означать, что надо сначала сделать морализацию, а потом добавить факторы в явном виде.

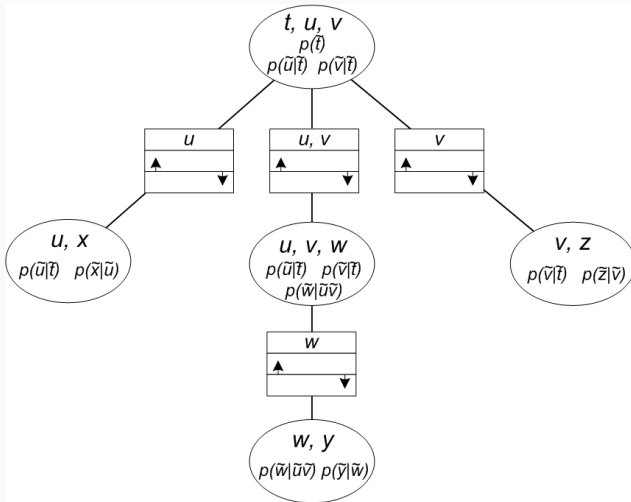
ТАК ЧТО ЖЕ ДЕЛАТЬ С БАЙЕСОВСКОЙ СЕТЬЮ?



ТАК ЧТО ЖЕ ДЕЛАТЬ С БАЙЕСОВСКОЙ СЕТЬЮ?



ТАК ЧТО ЖЕ ДЕЛАТЬ С БАЙЕСОВСКОЙ СЕТЬЮ?



Спасибо за внимание!