Графы в машинном обучении

Романов Владимир БПМИ192

Национальный исследовательский университет «Высшая школа экономики» (Москва)

23 ноября 2021 г.

Какие задачи на графы нам интересны?

Задачи на вершины

- link-prediction
- node-classification

Задачи на графы

graph-classification

Vertex embeddings

Paccмотрим embedding, которые описывают локальные свойства

Мы хотим, чтобы соседи имели близкий вектор, а далекие разный

Vertex embeddings

Paccмотрим embedding, которые описывают локальные свойства

Мы хотим, чтобы соседи имели близкий вектор, а далекие разный

Формулировка напоминает аналогичную задачу для текста

Идея: попытаемся применить word2vec для этой задачи

DeepWalk (Постановка)

Обозначения

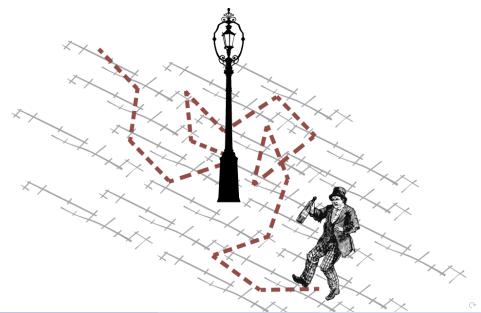
Embedding: $\Phi: V \to \mathbb{R}^d$

Loss:
$$\sum_{u \in N(v)} -\ln Pr(u \mid \Phi(v))$$

Алгоритм

- lacksquare Переберем вершину $s \in V$
- $oldsymbol{arrho}$ Рассмотрим случайный путь \mathcal{W}_s размера t
- $oldsymbol{\circ}$ Прорелаксируем SkipGram пройдясь по \mathcal{W}_s окном w
- lacktriangledown Повторим процес γ раз

DeepWalk (in a nutshell)



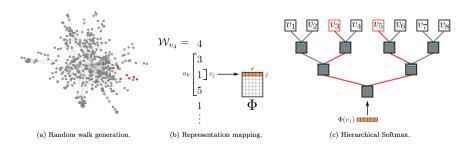
DeepWalk (Hierarchical Softmax)

Проблема: делать Softmax долго

Решение: дерево отрезков (или negative sampling)

$$Pr(u \mid \Phi(v)) = \prod_{b_i \in B} Pr(b_i \mid \Phi(v))$$

Итоговый алгоритм:



Node2Vec (search strategy)

Обновление

Embedding: $f: V \to \mathbb{R}^d$

Loss:
$$\sum_{u \in N_S(v)} - \ln Pr(u \mid f(v))$$

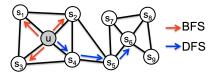


Figure 1: BFS and DFS search strategies from node $u\ (k=3)$.

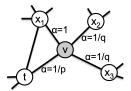


Figure 2: Illustration of the random walk procedure in node2vec. The walk just transitioned from t to v and is now evaluating its next step out of node v. Edge labels indicate search biases α .

Список литературы

- DeepWalk: https://arxiv.org/pdf/1403.6652.pdf
- Node2Vec: https://arxiv.org/pdf/1607.00653.pdf