



グラフ・データベースで 実践 Graph Neural Networks !

Oracle Developer Days 2022 - Spring

山中 遼太

Product Manager Asia-Pacific

Spatial and Graph, Product Development

May 20, 2022

Agenda



グラフ DBMS を使う理由

- 違い
- 動機

映画のリコメンデーション

- 表からグラフへの変換
- グラフパターンマッチング
- リコメンデーション (Personalized PageRank, SALSA)

記事のトピックと引用

- 辿るクエリ
- コミュニティ検出 (Label Propagation)
- ノードのベクトル表現 (DeepWalk, Graph Neural Networks)

グラフ DBMS を使う理由



クエリ言語

- アスキーアートを用いたパターンの記述
- パスの検索

データモデル

- ノードとエッジという二種類の構造を用いたモデルの記述
- スキーマレス？

実装

- グラフを辿る処理に対する最適化
- グラフアルゴリズムの実行に対する最適化

グラフ DBMS を使う理由



モチベーションの例 1

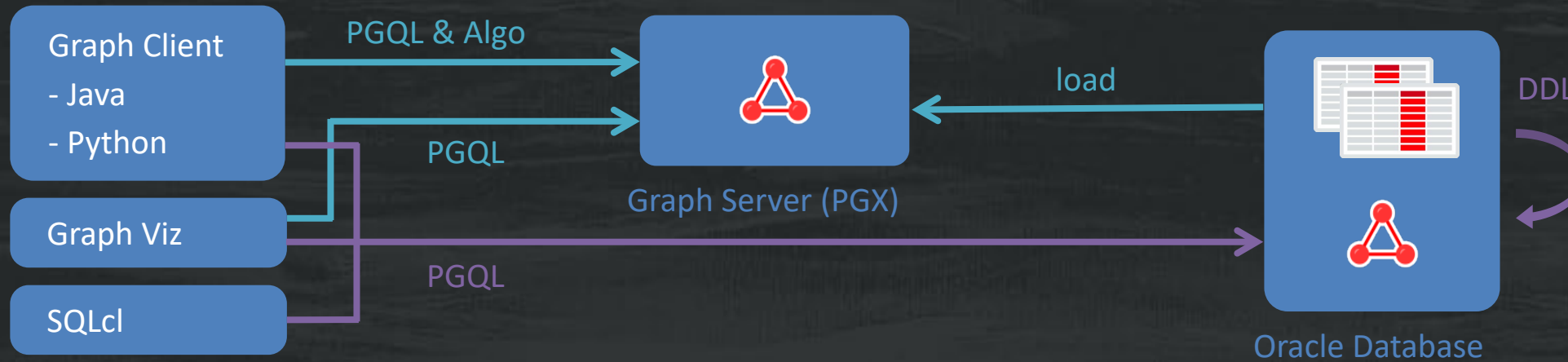
- 表に落とすことが困難な複雑なデータがある
- グラフを使ったモデリングをしたい
- リレーショナルのモデリングはスキップ
- それでもデータベースを作ることができる、可視化もできる

モチベーションの例 2

- データはすでに表に入っている
- よく考えるとグラフを使ったモデルに展開することもできる
- そうすることで「**今までできなかった分析**」ができる <-- 今回はここに注目！

パスの検索、リンク予測、コミュニティ検出、関係性を加味した機械学習、など

Oracle Graph アーキテクチャ





映画のリコメンデーション

Dataset



Moviestream データセット

- 5,119 顧客
- 3,800 映画タイトル
- 906,117 レンタル履歴（顧客が映画をレンタルした記録）

こちらのワークショップからダウンロード

- https://apexapps.oracle.com/pls/apex/dbpm/r/livelabs/workshop-attendee-2?p210_workshop_id=889&p210_type=3

他の顧客のレンタルの傾向から、顧客がまだ観ていない映画を推薦できるか

Dataset



```
SELECT * FROM customer WHERE ROWNUM <= 5;
```

CUST_ID	LAST_NAME	FIRST_NAME	EMAIL
1018668	Mccall	Norris	norris.mccall@oraclemail.com
1018680	Cole	Rene	rene.cole@oraclemail.com
1018685	Ortega	Phoebe	phoebe.ortega@oraclemail.com
1018694	Harrington	Beatriz	beatriz.harrington@oraclemail.com
1018702	Rosales	Kelvin	kelvin.rosales@oraclemail.com

Dataset

```
SELECT * FROM movie WHERE ROWNUM <= 5;
```

MOVIE_ID	TITLE	YEAR
1070	El Mariachi	1992
1071	El Norte	1983
1072	El juego de Arcibel	2003
1073	El pasajero clandestino	1995
1074	El perro	2004



Dataset

```
SELECT * FROM rental WHERE ROWNUM <= 5;
```

RENTAL_ID	CUST_ID	MOVIE_ID	RENTAL_DATE
-----------	---------	----------	-------------

1	1000450	3023	19-07-02
2	1000450	3023	20-10-04
3	1000450	3024	20-12-14
4	1000450	3036	19-07-20
5	1000450	3036	20-04-14



Create Graph



```
CREATE PROPERTY GRAPH graph1
  VERTEX TABLES (
    customer
      KEY (cust_id) LABEL customer
      PROPERTIES (cust_id, first_name, last_name, email)
    , movie
      KEY (movie_id) LABEL movie
      PROPERTIES (movie_id, title, year)
  )
  EDGE TABLES (
    rental
      KEY (sales_id)
      SOURCE KEY(cust_id) REFERENCES customer
      DESTINATION KEY(movie_id) REFERENCES movie
      LABEL rented PROPERTIES (day_id)
  )
```

Query Graph

-- ノード

```
SELECT LABEL(n), COUNT(n)
FROM MATCH (n) ON graph1
GROUP BY LABEL(n)
```

-- エッジ

```
SELECT LABEL(e), COUNT(e)
FROM MATCH ()-[e]-() ON graph1
GROUP BY LABEL(e)
```



Query Graph



-- 顧客と映画

```
SELECT DISTINCT c.first_name, m.title  
FROM MATCH (c)->(m) ON graph1  
LIMIT 5
```

-- 顧客と映画の関係（レンタルした日付）

```
SELECT DISTINCT c.first_name, r.rental_date, m.title  
FROM MATCH (c)-[r]->(m) ON graph1  
LIMIT 5
```

Query Graph

-- Ricky Rogers が借りた映画

```
SELECT DISTINCT c.first_name, r.rental_date, m.title
FROM MATCH (c)-[r]->(m) ON graph1
WHERE c.first_name = 'Ricky'
AND c.last_name = 'Rogers'
LIMIT 5
```



Query Graph

-- Ricky Rogers と同じ映画を借りた人

```
SELECT c1.first_name || ' ' || c1.last_name AS c1_name
      , c2.first_name || ' ' || c2.last_name AS c2_name
      , COUNT(DISTINCT m) AS cnt
FROM MATCH (c1)->(m)<-(c2) ON graph1
WHERE c1.first_name = 'Ricky'
      AND c1.last_name = 'Rogers'
      AND ALL_DIFFERENT(c1, c2)
GROUP BY c1, c2
ORDER BY cnt DESC
LIMIT 5
```



Query Graph

-- Ricky Rogers と同じ映画を借りた人が借りた他の映画

```
SELECT c1.first_name || ' ' || c1.last_name AS c1_name
      , m2.title
      , COUNT(DISTINCT c2) AS cnt
FROM MATCH (c1)->(m1)<-(c2)->(m2) ON graph1
WHERE c1.first_name = 'Ricky'
      AND c1.last_name = 'Rogers'
      AND ALL_DIFFERENT(c1, c2)
      AND ALL_DIFFERENT(m1, m2)
GROUP BY c1, m2
ORDER BY cnt DESC
LIMIT 10
```



Query Graph

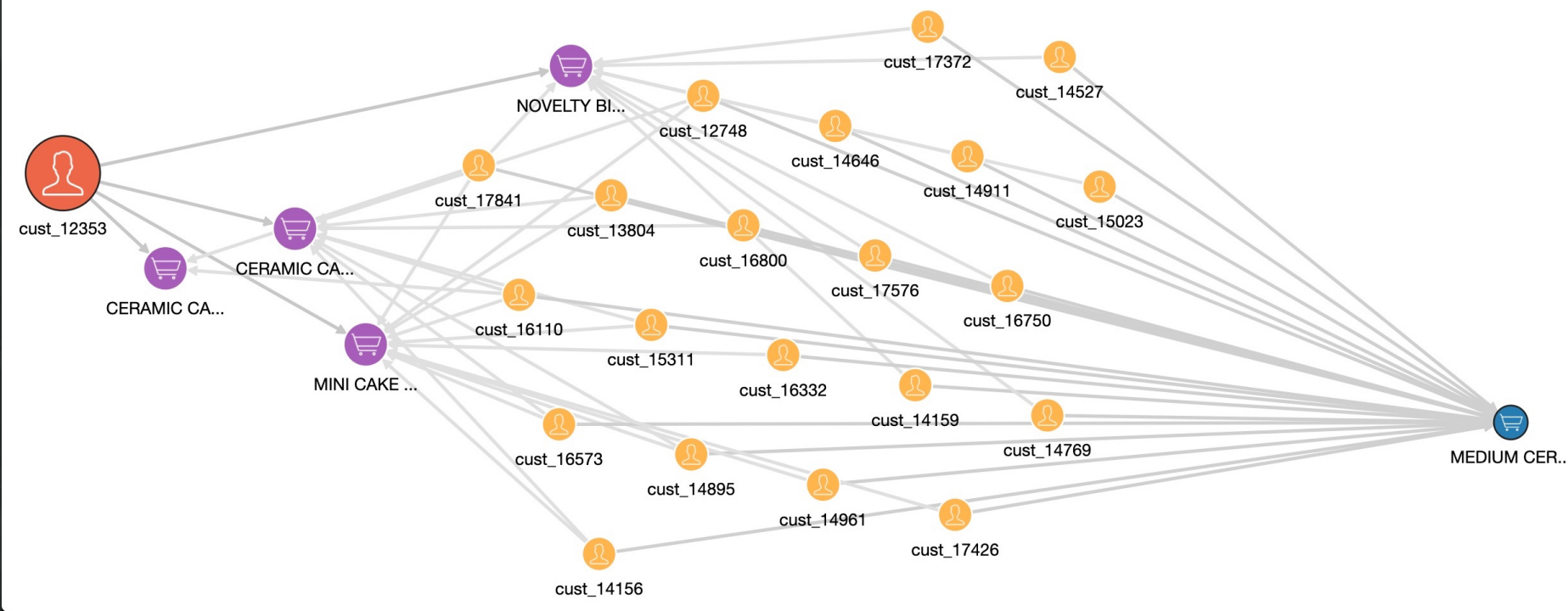


C1_NAME	TITLE	CNT
Ricky Rogers	Avengers: Endgame	5048
Ricky Rogers	Star Wars Episode IX: The Rise of Skywalker	4371
Ricky Rogers	Captain Marvel	4258
Ricky Rogers	Spider-Man: Far from Home	4251
Ricky Rogers	Aladdin	3722
Ricky Rogers	Aquaman	3475
Ricky Rogers	Avengers: Infinity War	3347
Ricky Rogers	The Lion King	3286
Ricky Rogers	Black Panther	3110
Ricky Rogers	Bohemian Rhapsody	2963

10 rows selected.



Personalized PageRank (PPR)



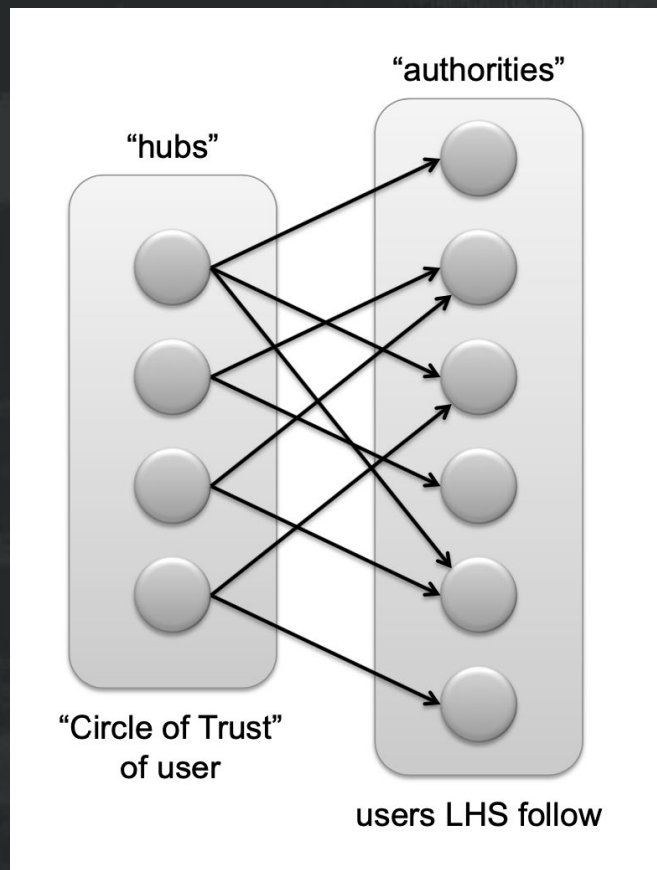
Personalized PageRank



```
analyst.personalized_pagerank(graph2, cust, rank="ppr")
```

```
SELECT m.movie_id, m.title, m.ppr
FROM MATCH (m) ON graph2
WHERE LABEL(m) = 'MOVIE'
AND NOT EXISTS (
  SELECT *
  FROM MATCH (c)-[:rented]->(m) ON graph2
  WHERE c.first_name = 'Ricky'
  AND c.last_name = 'Rogers'
)
ORDER BY m.ppr DESC
LIMIT 10
```

SALSA



SALSA = Stochastic Approach for Link-Structure Analysis

- <https://graal.ens-lyon.fr/~lmarchal/art-docs-0506/SALSA.pdf>
- https://stanford.edu/~rezab/papers/wtf_overview.pdf

こちらのワークショップ（Lab 7）に実行例を掲載

- https://apexapps.oracle.com/pls/apex/dbpm/r/livelabs/workshop-attendee-2?p210_workshop_id=889&p210_type=3



記事のトピックと引用

Dataset



Cora データセット

- 2,708 記事 (7 つのトピックに分類)
- 5,429 引用関係
- ある単語が含まれているかどうか (0 か 1)

<https://lincs.soe.ucsc.edu/data>

引用関係や含まれている単語から、その記事のトピックを予測できるか

Create Graph

```
CREATE PROPERTY GRAPH cora
  VERTEX TABLES (
    cora_content
      KEY (id)
      LABEL content
      PROPERTIES ARE ALL COLUMNS
  )
  EDGE TABLES (
    cora_cites
      KEY (id)
      SOURCE KEY(src) REFERENCES cora_content
      DESTINATION KEY(dst) REFERENCES cora_content
      LABEL cites
  )
```



Query Graph

-- ノード

```
SELECT LABEL(n), COUNT(n)
FROM MATCH (n) ON cora
GROUP BY LABEL(n)
```

-- エッジ

```
SELECT LABEL(e), COUNT(e)
FROM MATCH ()-[e]-() ON cora
GROUP BY LABEL(e)
```



Query Graph

-- 同じトピックの記事を引用

```
SELECT p1.topic, COUNT(ID(p1))  
FROM MATCH (p1)->(p2) ON cora  
WHERE p1.topic = p2.topic  
GROUP BY p1.topic  
LIMIT 5
```

-- 異なるトピックの記事を引用

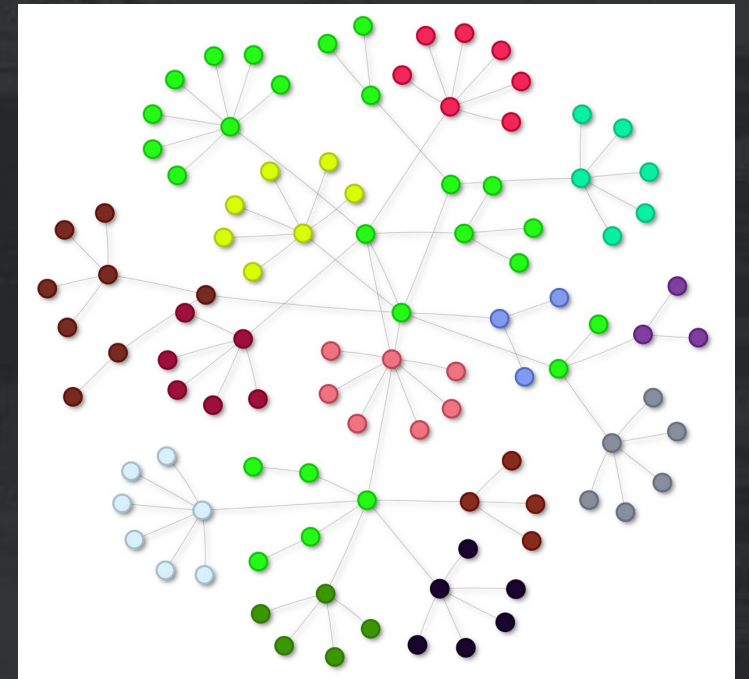
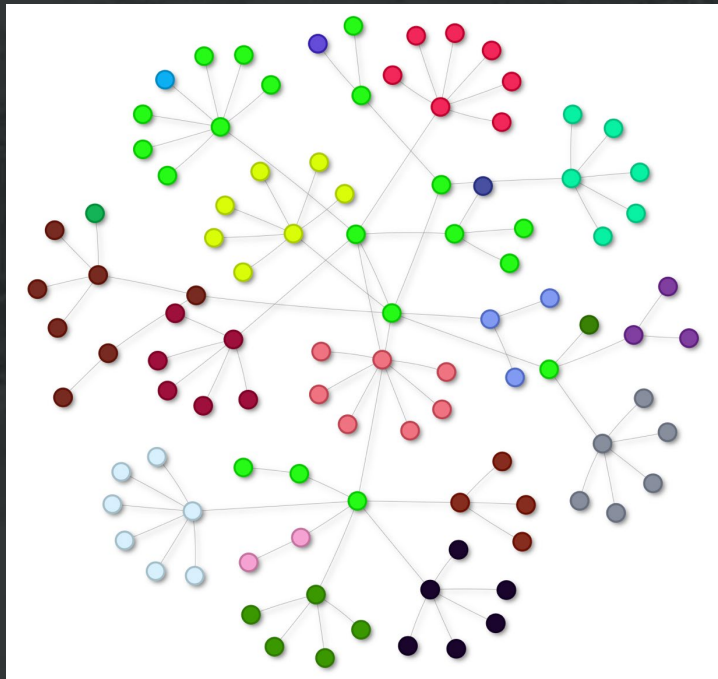
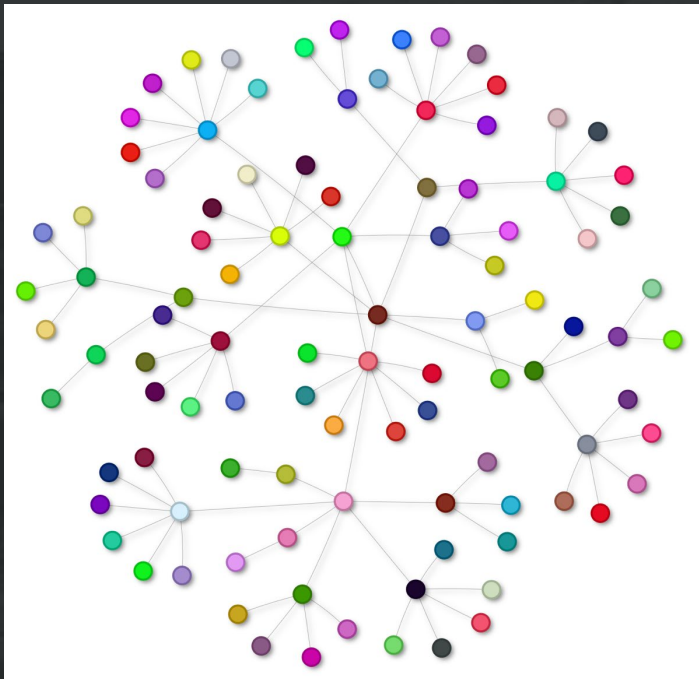
```
SELECT p1.topic, COUNT(ID(p1))  
FROM MATCH (p1)->(p2) ON cora  
WHERE p1.topic != p2.topic  
GROUP BY p1.topic  
LIMIT 5
```



Label Propagation



エッジによる繋がりを用いたコミュニティ検出



<https://graph-algorithm-showcase.info/label-propagation.html>

Label Propagation



-- アルゴリズム実行

```
analyst.communities_label_propagation(graph1, label='community_id')
```

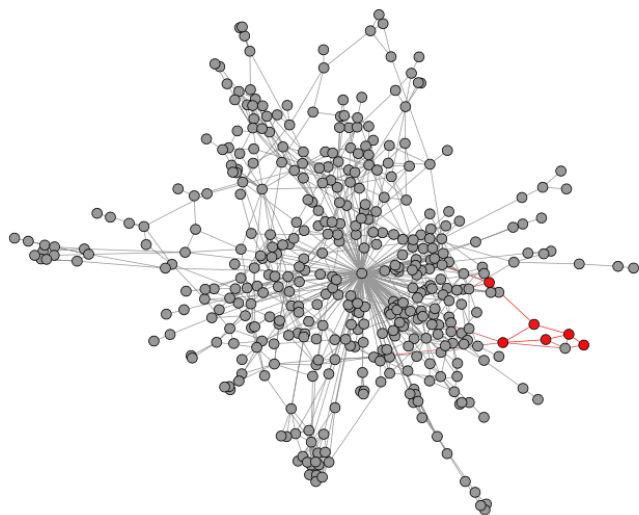
-- 結果の確認

```
SELECT ID(v) AS id, v.topic, v.community_id  
FROM MATCH (v)  
LIMIT 5
```

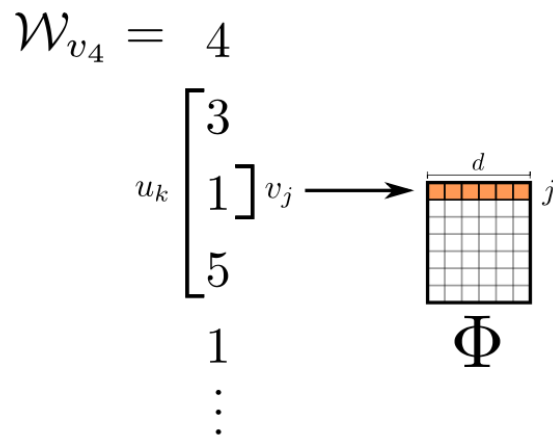
id	topic	community_id1
+-----+		
CORA_CONTENT(1133028)	Theory	0
CORA_CONTENT(578780)	Genetic_Algorithms	1
CORA_CONTENT(1110768)	Neural_Networks	2

DeepWalk

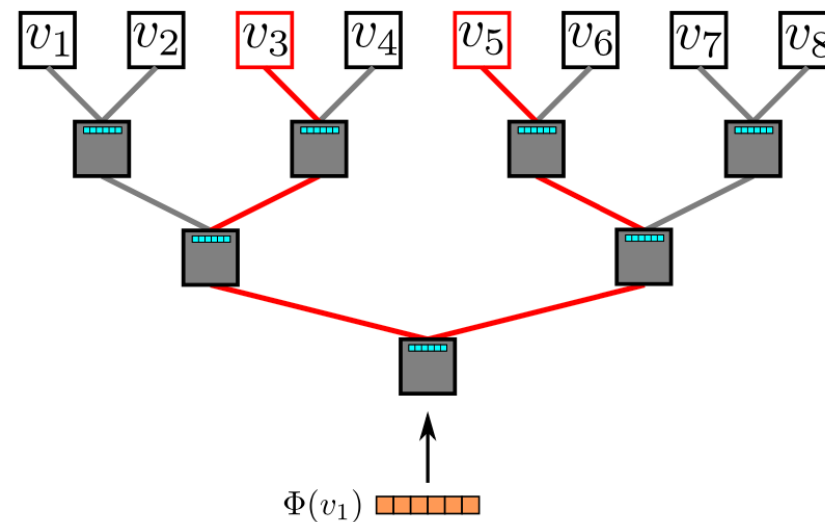
各ノードのベクトル表現 (embedding) を求める



(a) Random walk generation.



(b) Representation mapping.



(c) Hierarchical Softmax.

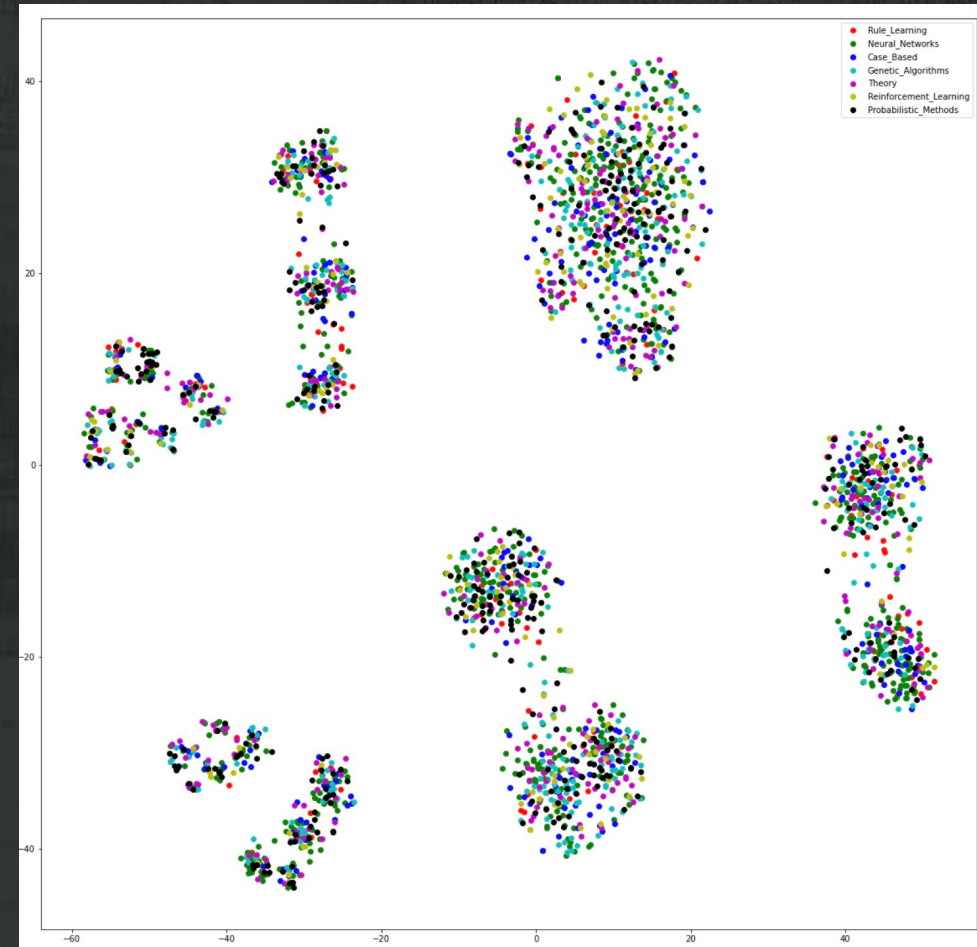
<https://arxiv.org/pdf/1403.6652.pdf>

DeepWalk

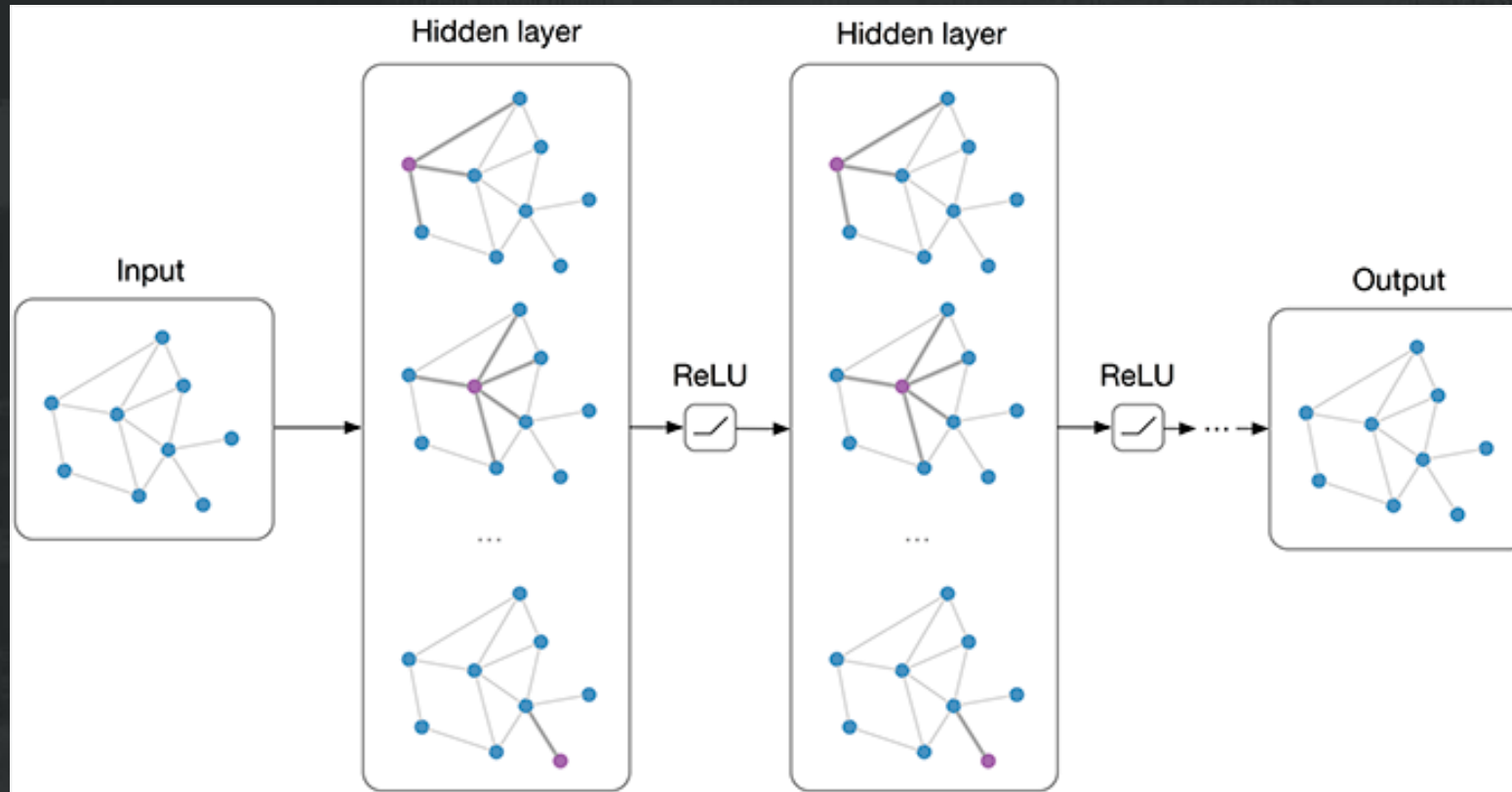
```
model = analyst.deepwalk_builder(  
    window_size = 3,  
    walks_per_vertex = 6,  
    walk_length = 4,  
    num_epochs = 10  
)
```

```
model.fit(graph1)
```

```
vertex_vectors =  
    model.trained_vectors
```



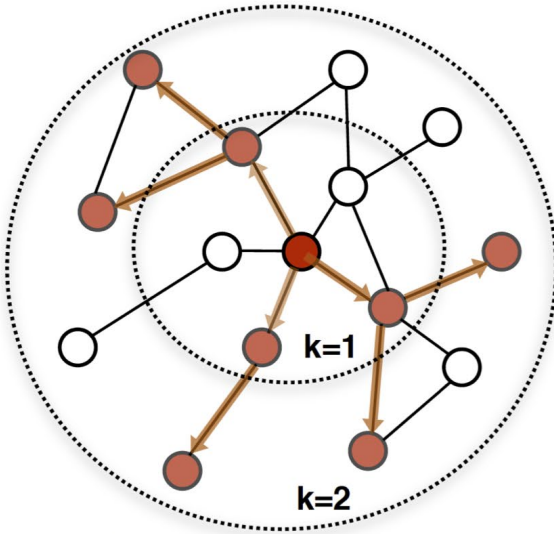
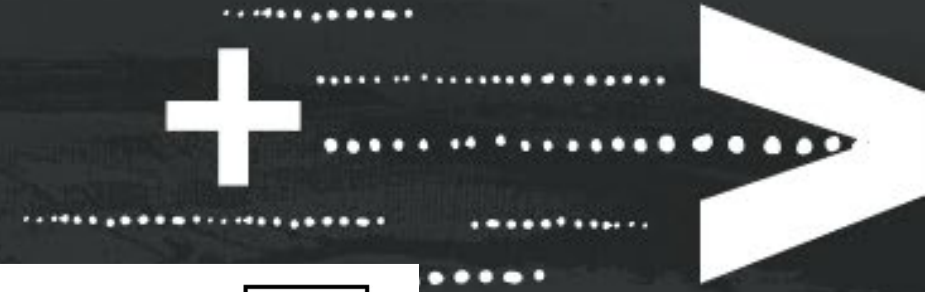
Graph Neural Networks



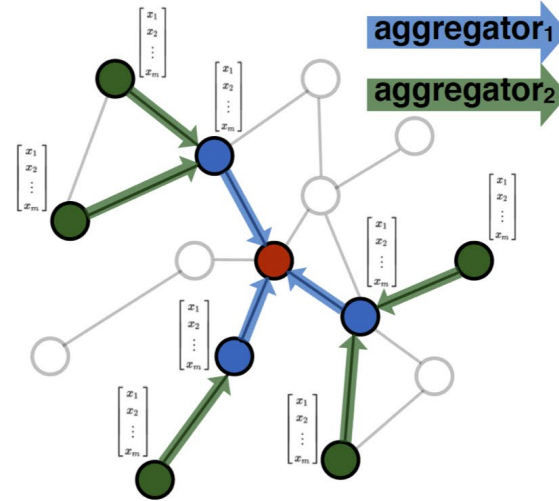
<http://tkipf.github.io/graph-convolutional-networks/>



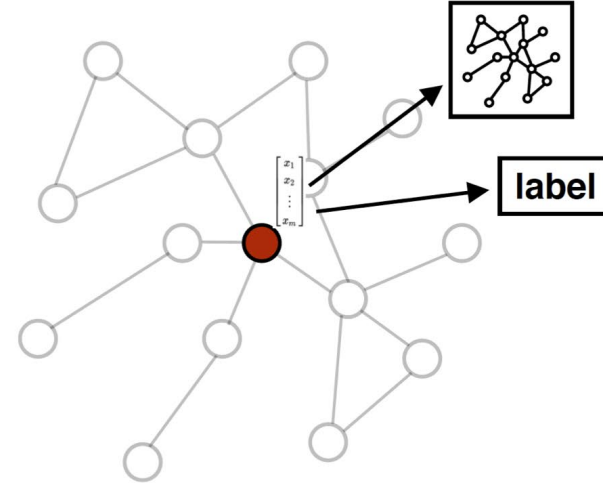
Graph Neural Networks



1. Sample neighborhood



2. Aggregate feature information from neighbors



3. Predict graph context and label using aggregated information

<https://cs.stanford.edu/people/jure/pubs/graphsage-nips17.pdf>

Unsupervised GraphWise



```
property_names = []
```

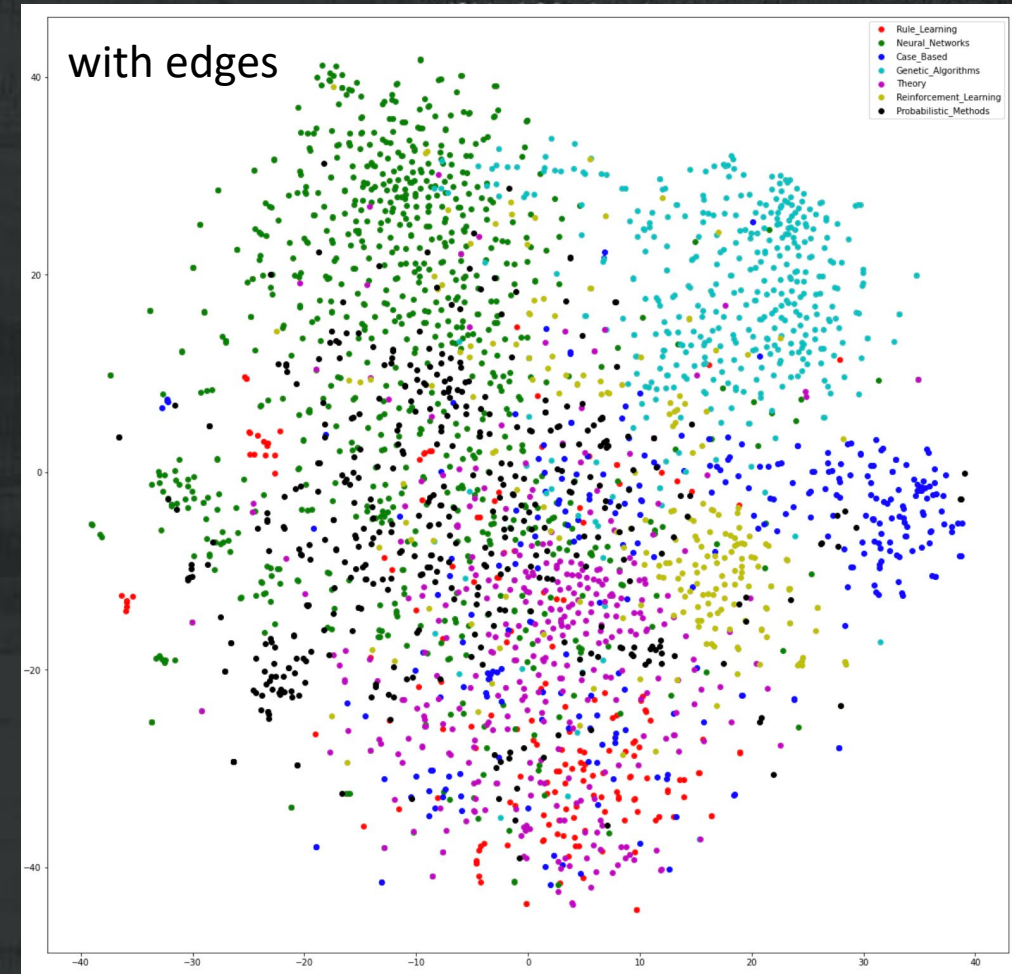
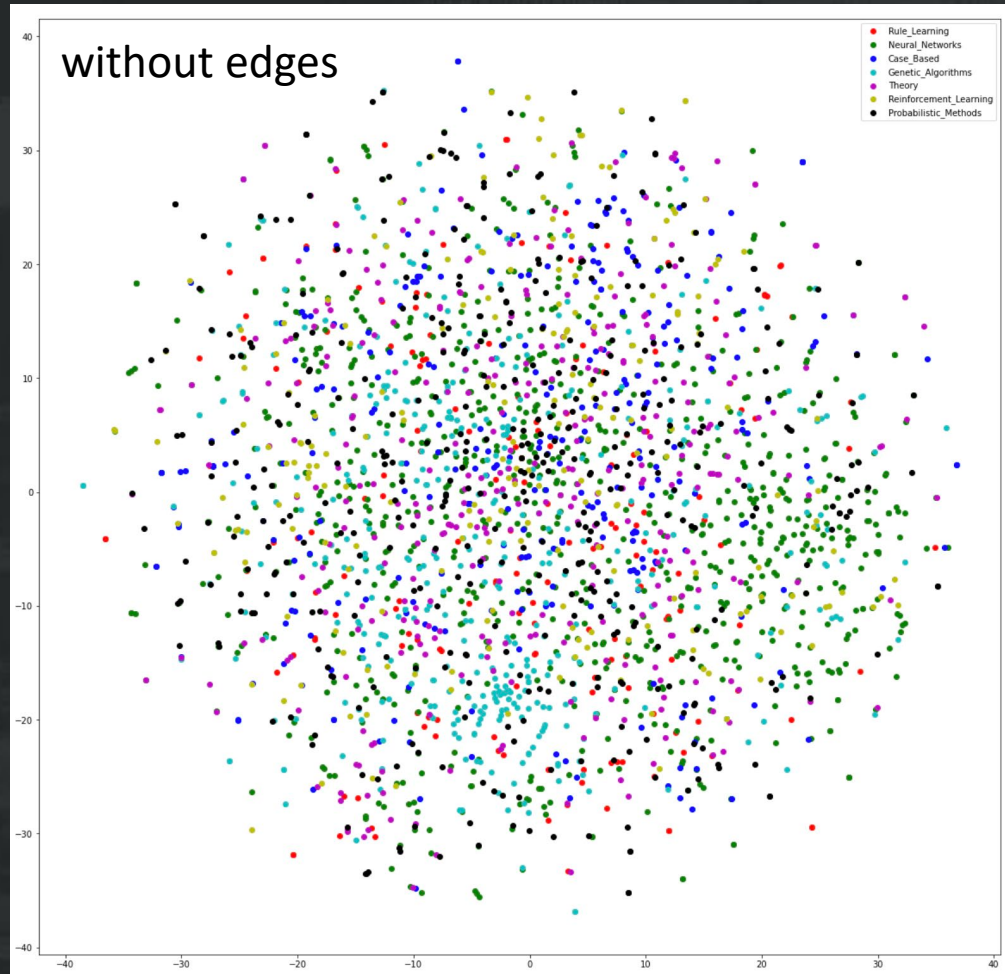
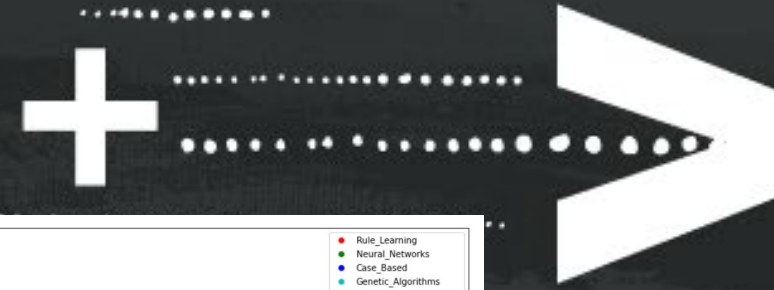
```
for i in range(900):  
    property_names.append("F" + str(i + 1))
```

```
model = analyst.unsupervised_graphwise_builder(  
    vertex_input_property_names = property_names)
```

```
model.fit(graph1)
```

```
vertex_vectors = model.infer_embeddings(graph1, graph1.get_vertices())
```

Unsupervised GraphWise



Supervised GraphWise



```
property_names = []

for i in range(900):
    property_names.append("F" + str(i + 1))

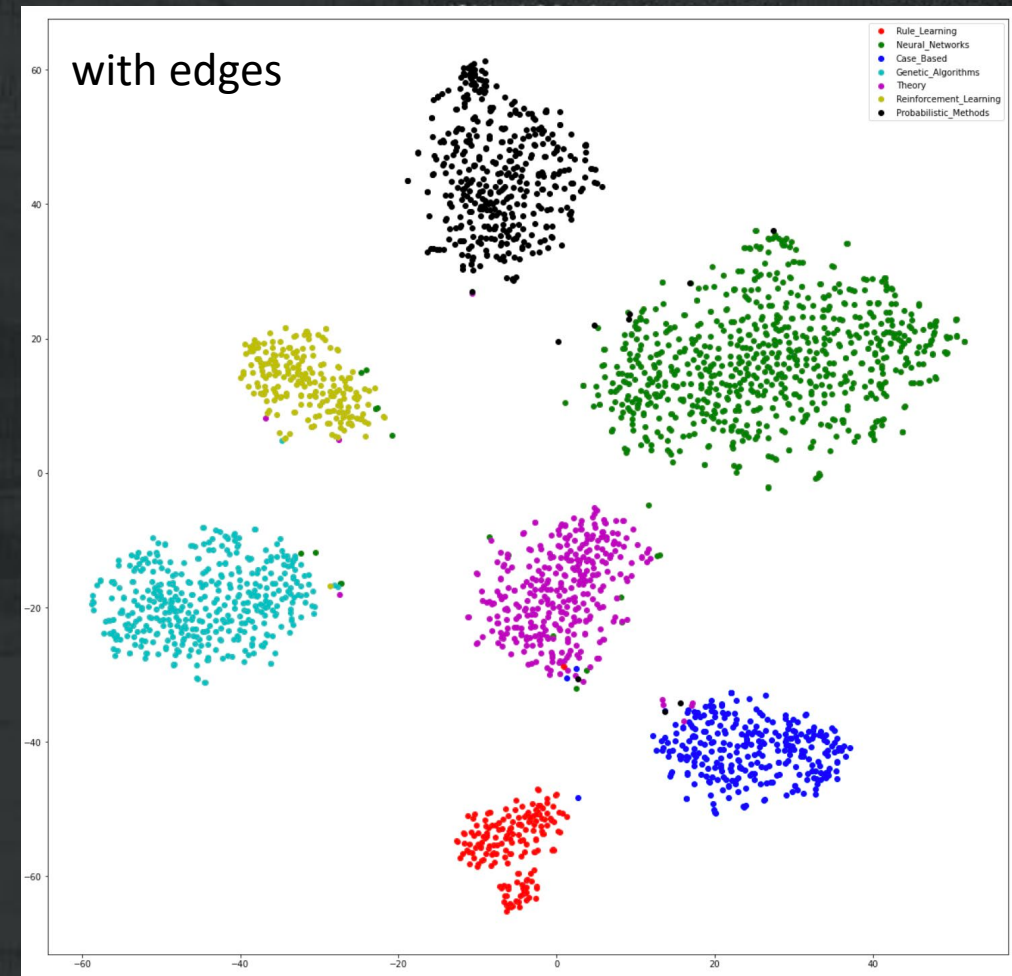
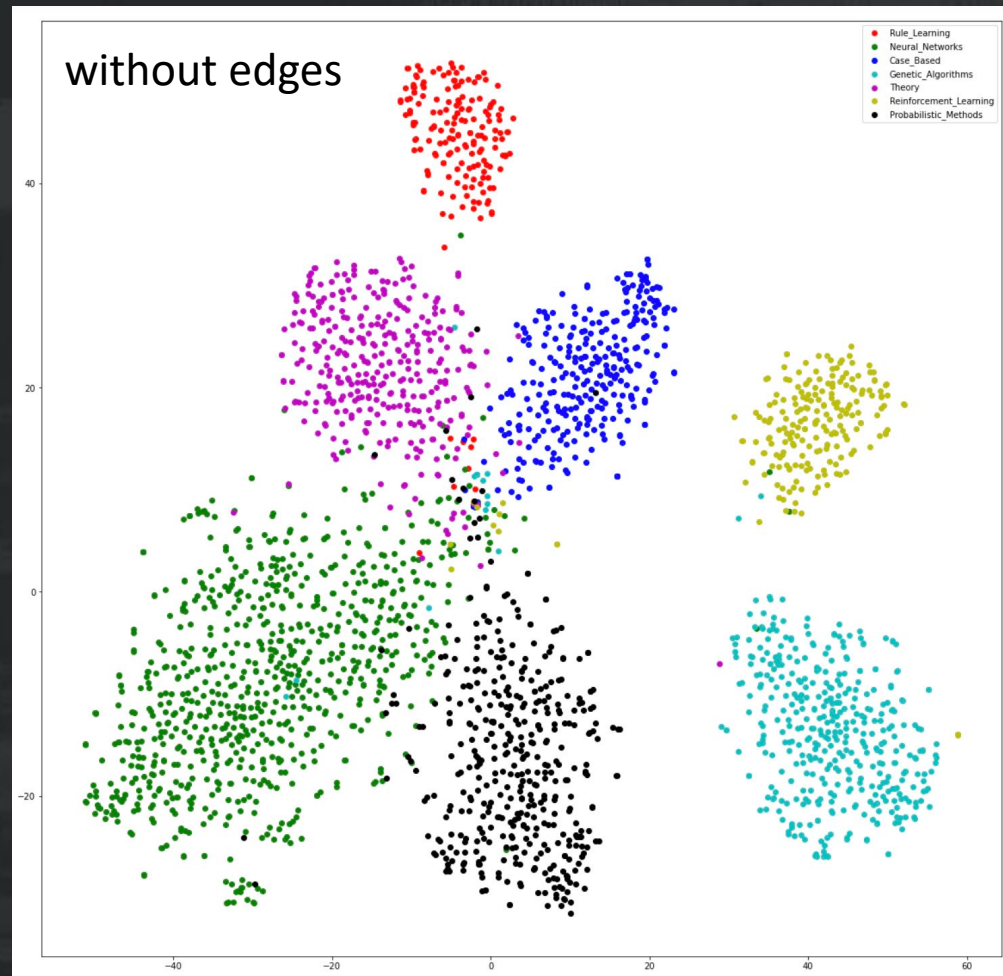
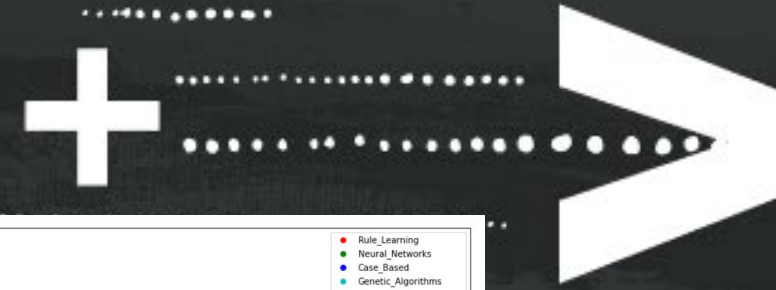
params = dict(vertex_target_property_name = "TOPIC",
              vertex_input_property_names = property_names)

model = analyst.supervised_graphwise_builder(**params)

model.fit(graph1)

vertex_vectors = model.infer_embeddings(graph1, graph1.get_vertices())
```

Supervised GraphWise



まとめと参考資料



- まとめ
 - 既存の表データからグラフを作成することができる
 - 特に「関係性」を含むデータではグラフを使った分析手法が有用である
- ブログ
 - Qiita（日本語） <https://qiita.com/tags/oraclegraph>
 - Medium（英語） <https://medium.com/tag/oracle-graph>
- Slack
 - [OracleDevRel](#) (= invitation link, please visit #oracle-db-graph)

Thank you

