





- 1. Introduction to Semi-supervised
- 2. Label Propagation
- 3. Label Spreading
- 4. Hands-On









# **Machine Learning**

Ketika membangun model supervised learning, kita perlu melakukan training terhadap data yang kita miliki.

Namun, kadang kala data yang memiliki label sangat sedikit. Biasanya karena label yang perlu diberikan secara manual sehingga terkendala akan keterbatasan waktu dan biaya.

Karena keterbatasan tersebut semi-supervised learning dapat membantu proses pemodelan dengan lebih baik.





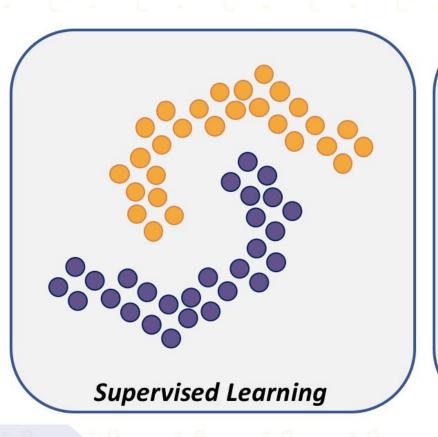
Semi-supervised learning digunakan ketika data training yang kita miliki sangat terbatas (sedikit) dan memiliki mayoritas data unlabeled. Dengan harapan model ini mampu belajar lebih baik dibandingkan dengan supervised learning

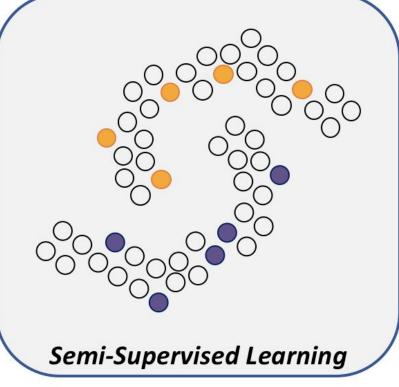
Konsep yang dimiliki oleh semi-supervised learning adalah menggabungkan antara supervised learning dan unsupervised learning.

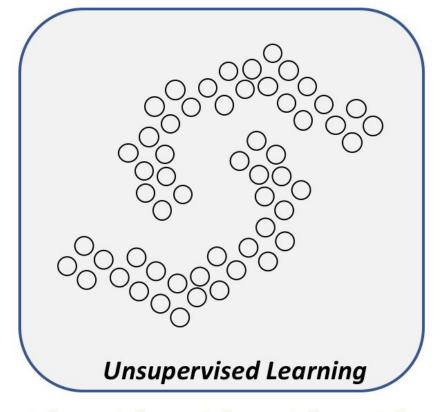














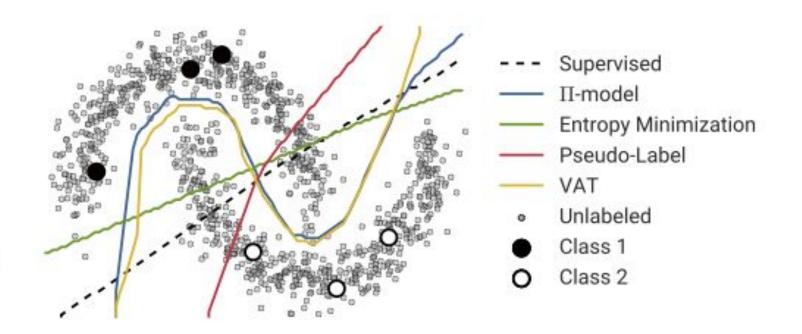


Dengan labeled dataset yang sedikit jika kita menggunakan supervised learning. Akan menghasilkan model yang overfitting.

Berbeda halnya dengan supervised learning. Selain menggunakan labeled data, Semi-supervised juga memanfaatkan unlabeled data. Yang mana berguna untuk menambahkan informasi terhadap model berdasarkan distribusi yang dimiliki.







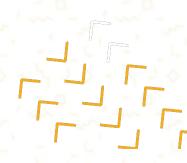




Metode yang akan dipelajari untuk Semi-supervised learning ada 2:

- 1. Label Propagation
- 2. Label Spreading

\*Karena mudah diimplementasi pada module scikit-learn



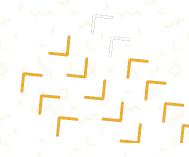






Label propagation merupakan salah satu metode semi-supervised learning.

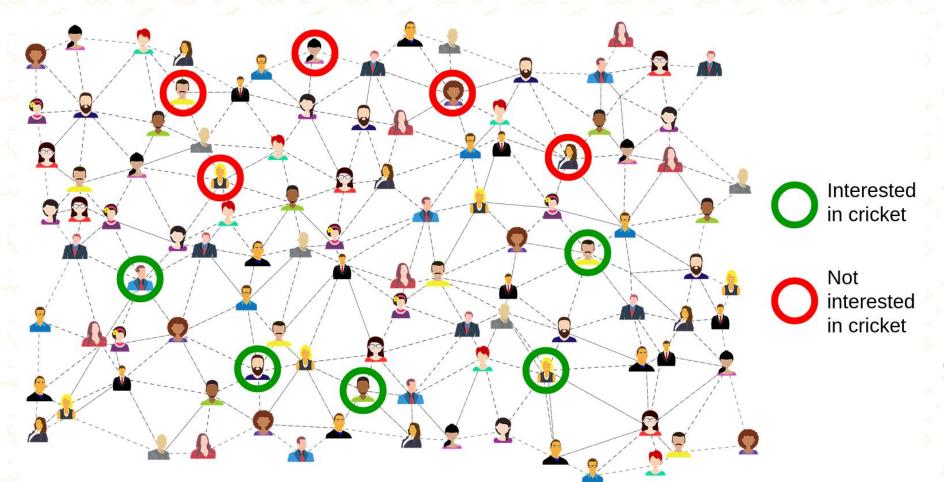
Dengan menggunakan konsep iterative machine learning yang memanfaatkan metode berbasis graph.







# **Label Propagation**

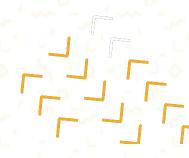






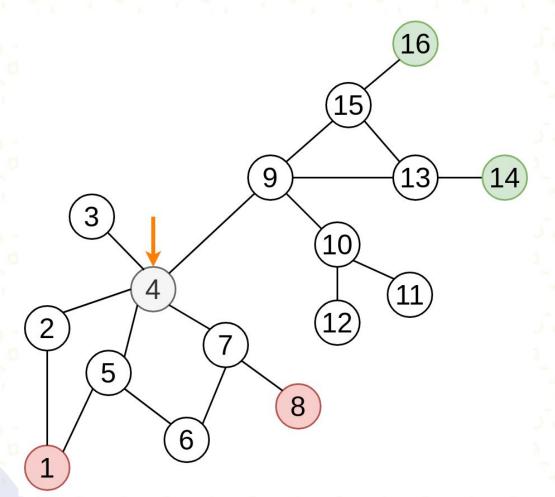
Dalam kasus Label Propagation kita mengasumsikan setiap edges antara node merupakan sebuah *similarity*.

Secara random perlahan kita akan memprediksi unlabeled data berdasarkan jarak terdekat.

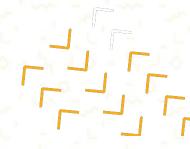






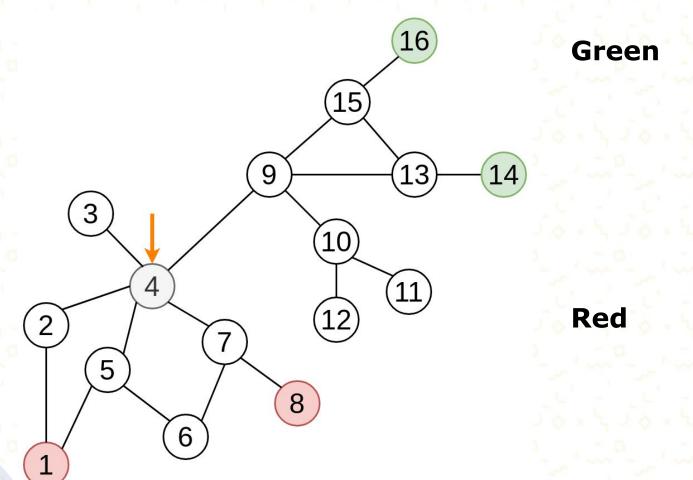


Sebutkan semua langkah yang memungkinkan untuk menuju node hijau atau node merah!









$$1.4 \rightarrow 9 \rightarrow 15 \rightarrow 16$$

$$2.4 \rightarrow 9 \rightarrow 13 \rightarrow 14$$

$$3.4 \rightarrow 9 \rightarrow 13 \rightarrow 15 \rightarrow 16$$

$$4.4 \rightarrow 9 \rightarrow 15 \rightarrow 13 \rightarrow 14$$

$$1.4 \rightarrow 7 \rightarrow 8$$

$$2.4 \rightarrow 7 \rightarrow 6 \rightarrow 5 \rightarrow 1$$

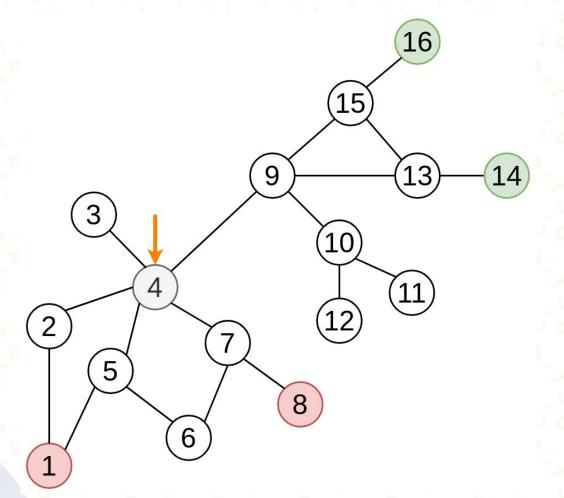
$$3.4 \rightarrow 5 \rightarrow 1$$

$$4.4 \rightarrow 5 \rightarrow 6 \rightarrow 7 \rightarrow 8$$

$$5.4 \rightarrow 2 \rightarrow 1$$

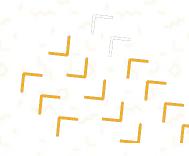






Karena hasil yang diberikan mayoritas dari langkah berakhir pada warna merah. Maka kita katakan node 4 berlabel merah.

Inilah intuisi dari label propagation.





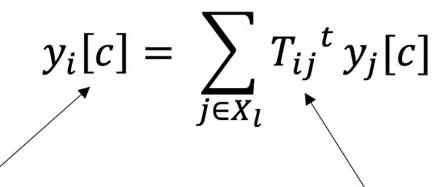








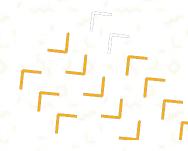




The probability of node  $x_i \in X_u$  to have label c

The probability  $P(i\rightarrow j)$  to jump from node  $x_i$  and end up in node  $x_j$  in t steps. We can define the number of steps to be a large number (infinity).

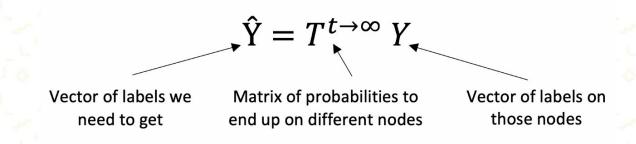
Yi [c]: peluang baris ke i dari unlabeled X untuk label c







Jika kita bisa mendapatkan matrix dari T (probabilistic transition matrix) maka kita bisa mendapatkan semua prediksi untuk unlabeled data

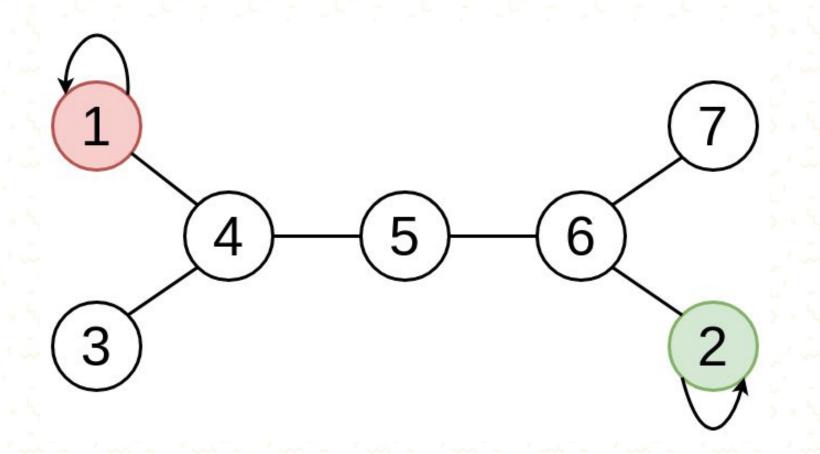


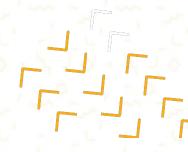
$$\begin{bmatrix} \hat{\mathbf{Y}}_l \\ \hat{\mathbf{Y}}_u \end{bmatrix} = T^{t \to \infty} \begin{bmatrix} Y_l \\ 0 \end{bmatrix}$$

 $\hat{Y}_u$  is what we are interested in.

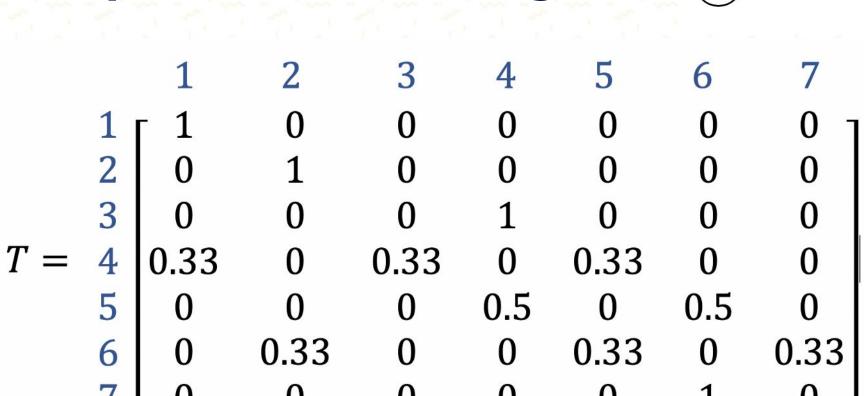












3





Tuu: Adalah matrix peluang dari unlabeled data to unlabeled data

Tul: Adalah matrix peluang dari unlabeled data to labeled data

$$\begin{bmatrix} \hat{\mathbf{Y}}_l \\ \hat{\mathbf{Y}}_u \end{bmatrix} = T^{t \to \infty} \begin{bmatrix} Y_l \\ 0 \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} \hat{\mathbf{Y}}_l \\ \hat{\mathbf{Y}}_u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & 0 \\ (I - T_{uu})^{-1} \cdot T_{ul} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Y_l \\ 0 \end{bmatrix}$$

Label vectors of labelled nodes:  $\hat{\mathbf{Y}}_l = Y_l$ 

Label vectors of unlabelled nodes:  $\hat{Y}_u = (I - T_{uu})^{-1} . T_{ul} . Y_l$ 

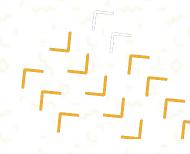








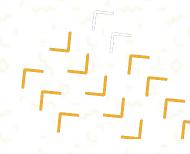
Label spreading adalah metode yang serupa dengan label propagation. Menggunakn graph dan matrix T untuk memprediksi unlabeled data.







Berbeda dengan label propagation yang menggunakan matrix similarity tanpa modifikasi. Label spreading menggunakan regularization agar model yang dihasilkan lebih robust.

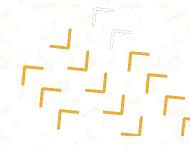






#### Pengembangan metode yang digunakan:

- 1. Iterasi digunakan lebih efisien dari original graph
- 2. Menormalisasikan bobot dari jarak dengan menghitung Laplacian Matrix dengan normalized graphix.







# Thank YOU

