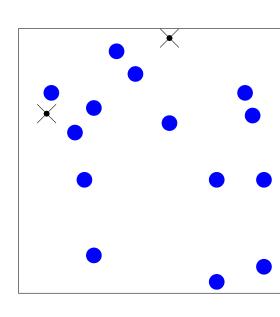
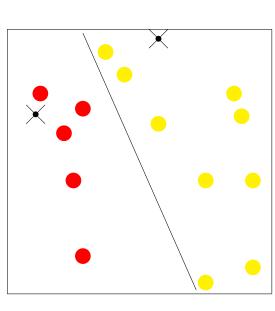
k-means

Алгоритм разбивает объекты на заранее известное число кластеров, при условии минимизации среднего расстояния между каждым объектом кластера и его центроидом.

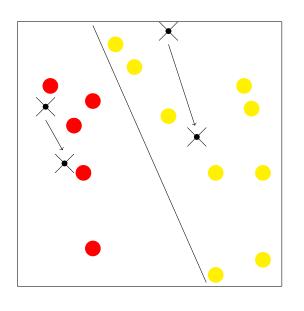
1. На первом шаге фиксируются стартовые центро-иды.



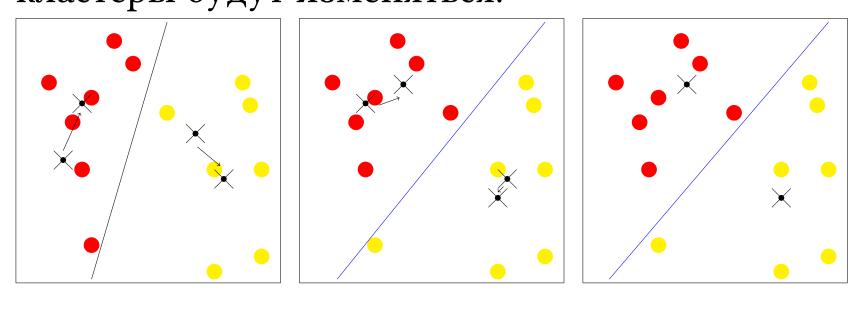
2. На втором шаге объекты разбиваются на кластеры, при условии минимизации расстояния от объектов до центроида.



3. Алгоритм пересчитывает значения центроидов.



4. Алгоритм выполняет шаги 2-3 до тех пор, пока кластеры будут изменяться.



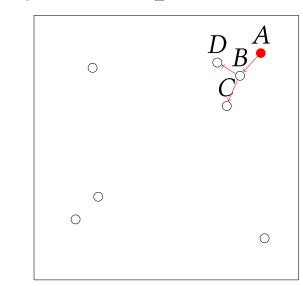
Выбор начальных центроидов

- Использование результата работы другого алгоритма кластеризации.
- Запуск алгоритма несколько раз из различных начальных положений и последующий выбор наилучшего.
- Использование метода k-means++

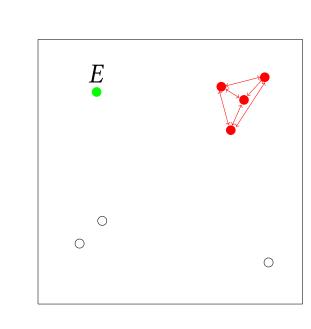
DBSCAN

Алгоритм образует кластеры из тех точек, которые находятся друг от друга на заданном расстоянии. Если количество точек в кластере соответствует начальному требованию, то они превращаются в кластер, иначе же в выброс.

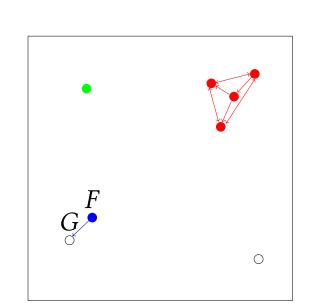
1. На первом шаге DBSCAN находит точку A. Далее алгоритм образует кластер из этой точки и точек B, C, D, которые находятся в пределах требуемого расстояния от неё.



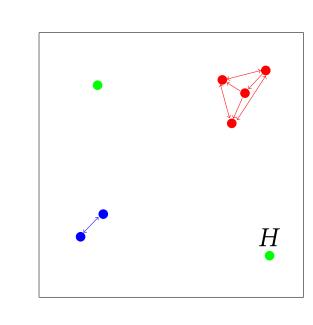
2. На следующем шаге алгоритм находит точку E. Так как в пределах требуемого расстояния нет других точек, точка E определяется как выброс.



3. Найдя точку G рядом с соседом F, алгоритм присваивает этим точкам отдельный кластер.



4. На последнем найденном объекте H алгоритм заканчивает работу.



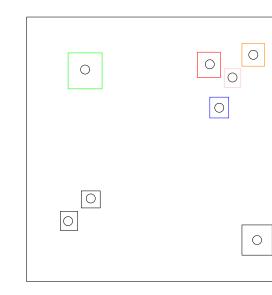
GitHub

https://github.com/YuliaKorysheva

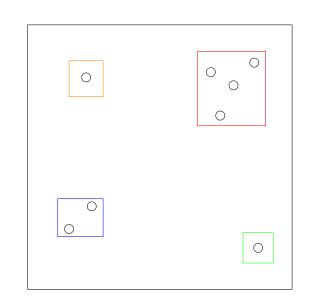
Иерархическая кластеризация

Существует два вида алгоритмов иерархической кластеризации – агломеративные и дивизионные. Агломеративные алгоритмы последовательно объединяют мелкие кластеры в более крупные. Дивизионные алгоритмы работают наоборот – разделяют крупные кластеры на более мелкие. Иерархическая кластеризация визуализируется с помощью дендрограммы. Она показывает степень схожести отдельных объектов и кластеров, а также иллюстрирует процесс объединения или разделения кластеров.

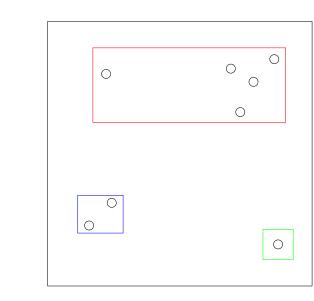
1. На первом шаге агломеративный алгоритм присваивает каждому объекту отдельный кластер.



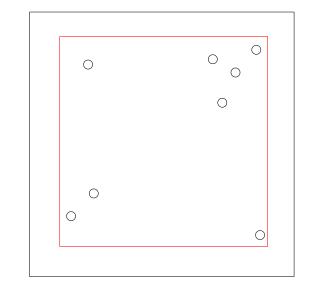
2. На следующем шаге алгоритм рассчитывает расстояние с соседними объектами. Объекты, которые находятся близко друг к другу объединяются в один кластер.



3. На следующем этапе алгоритм объединяет наиболее близкие кластеры в один.



4. Алгоритм повторяет шаг 3, пока все объекты не принадлежат к одому кластеру.



Понятие кластеризации

Кластеризация – это задача разбиения объектов на кластеры. Внутри каждого кластера должны оказаться «похожие» объекты, а объекты разных кластеров должны быть как можно более отличны. Главное отличие задачи кластеризации от классификации состоит в том, что изначально данные не размечены.

Формальная постановка задачи

Пусть дано множество объектов, требуемое количество кластеров и функция для определения расстояния. Задачей является построение алгоритма, определяющего для каждого объекта номер кластера, к которому он принадлежит, при условии, что расстояние в одном кластере между объектами минимально, а между объектами из разных кластеров максимально.

Расстояние между кластерами

С помощью формулы Ланса-Уильямса можно вычислить расстояние между кластером, который получается после слияния кластеров U и V, и кластером S. Если известны расстояния между более мелкими кластерами, эта формула позволяет рекурсивно получать расстояния между большими кластерами.

$$R(U \cup V, S) = \alpha_U R(U, S) + \alpha_V R(V, S) + \beta R(U, V) + \gamma |R(U, S) - R(V, S)|$$

Разные коэффициенты позволяют вычислять расстояние между кластерами разными способами:

• Расстояние между ближайшими соседями (при $\alpha_U = \alpha_V = \frac{1}{2}, \beta = 0, \gamma = -\frac{1}{2}$):

$$R(W,S) = \min_{w \in W, s \in S} \rho(w,s)$$

• Расстояние между дальними соседями (при $\alpha_U = \alpha_V = \frac{1}{2}, \beta = 0, \gamma = \frac{1}{2}$):

$$R(W,S) = \max_{w \in W, s \in S} \rho(w,s)$$

• Среднее расстояние между объектами разных кластеров(при $\alpha_U = \frac{|U|}{|W|}, \alpha_V = \frac{|V|}{|W|}, \beta = \gamma = 0$):

$$R(W,S) = \frac{1}{|W||S|} \sum_{w \in W} \sum_{s \in S} \rho(w,s)$$

Пример работы алгоритмов

