

#### Машинне навчання

Лекція 5: Метод найближчих сусідів

Кочура Юрій Петрович iuriy.kochura@gmail.com @y\_kochura

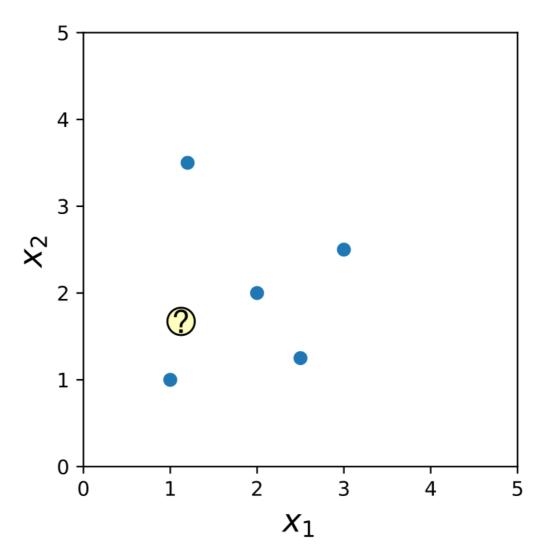


- 🏮 k-найближчих сусіди
- Граница рішень методу найближчих сусідів
- Неперервні міри відстані
- 🏮 Дискретні міри відстані
- 🦚 Редагування та покращення ефективності kNN

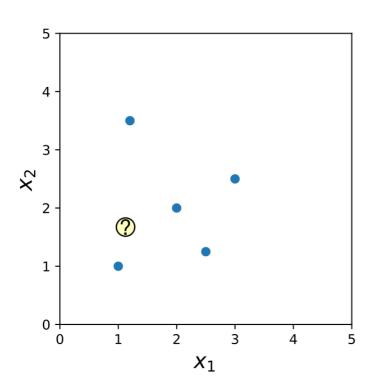
# k-найближчих сусіди

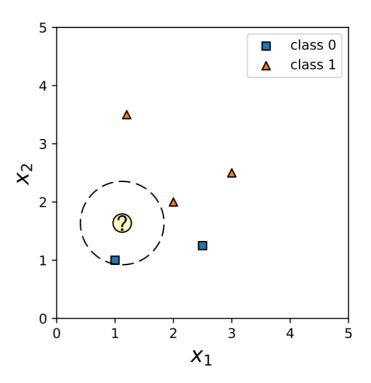
k-nearest neighbors (kNN)

## 1-найближчий сусід



## 1-найближчий сусід





#### Навчальна вибірка

$$\left(\mathbf{X}^{(i)},y^{(i)}
ight)\in\mathcal{D},$$

$$|\mathcal{D}|=n$$

#### Пвсевдокод: 1-найближчий сусід

```
closest_point := None
closest_distance := \infty
   • for i = 1, ..., n:
      current_distance := d(\mathbf{X}^{(i)}, \mathbf{X}^{(q)})
      if current_distance < closest_distance:
         closest distance := current distance
          \circ closest point := \mathbf{X}^{(i)}
         \circ return f(\mathbf{X}^{(i)})
Мітка найближчого сусіда (closest_point): \left(\mathbf{X}^{(i)}, f\!\left(\mathbf{X}^{(i)}
ight)
ight)
```

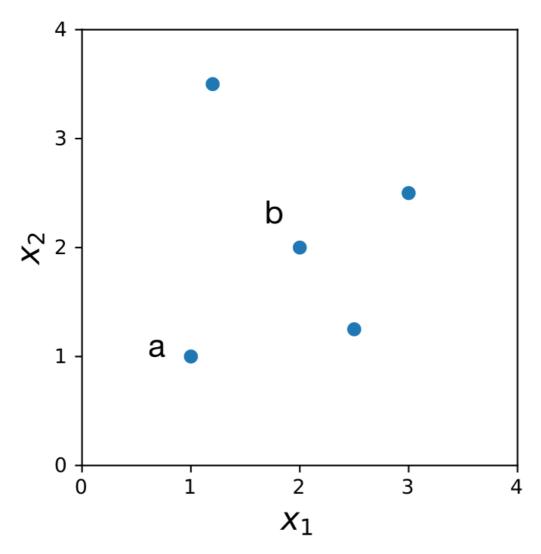
#### Евклідова відстань (L2)

$$egin{split} dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) &= \sqrt{\sum_{j=1}^m \left(\mathbf{X}_j^{(a)} - \mathbf{X}_j^{(b)}
ight)^2} = \ &= \left\|\mathbf{X}^{(a)} - \mathbf{X}^{(b)}
ight\|_2 \end{split}$$

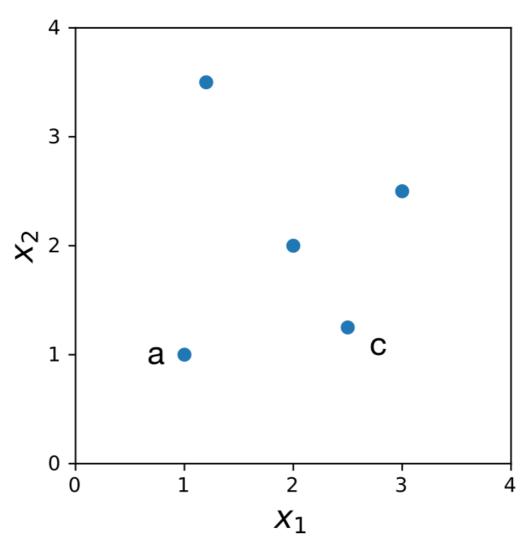
де  $\mathbf{X}^{(i)} = (x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, ..., x_m^{(i)}) \in \mathbb{R}^m$  – m-вимірний вектор ознак.

# Граница рішень методу найближчих сусідів

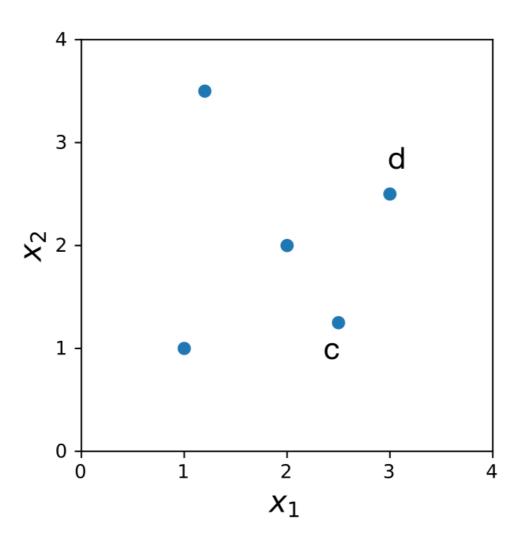
## Границя рішень між (а) та (b)



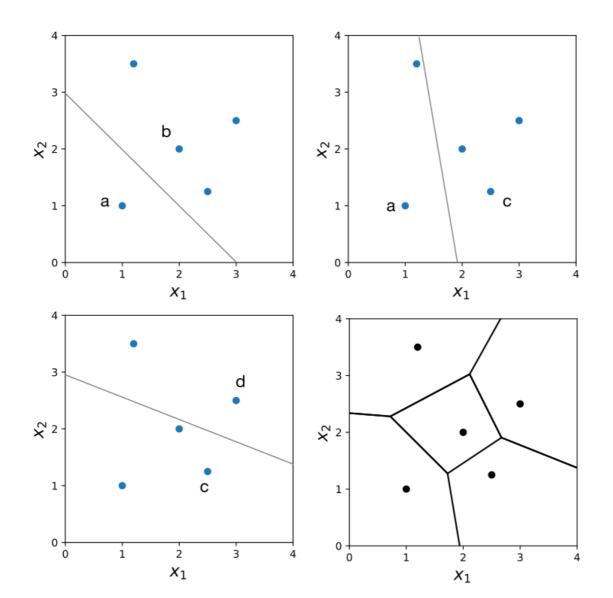
## Границя рішень між (а) та (с)



## Границя рішень між (c) та (d)



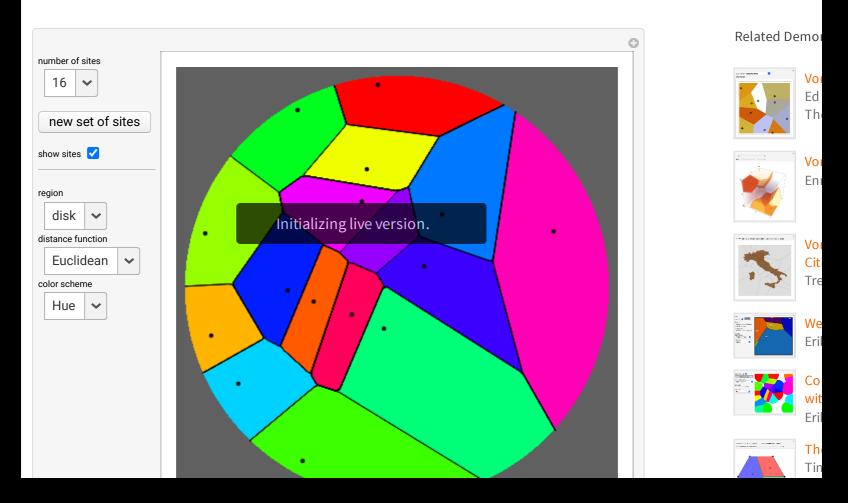
## Границя рішень для **1-NN**



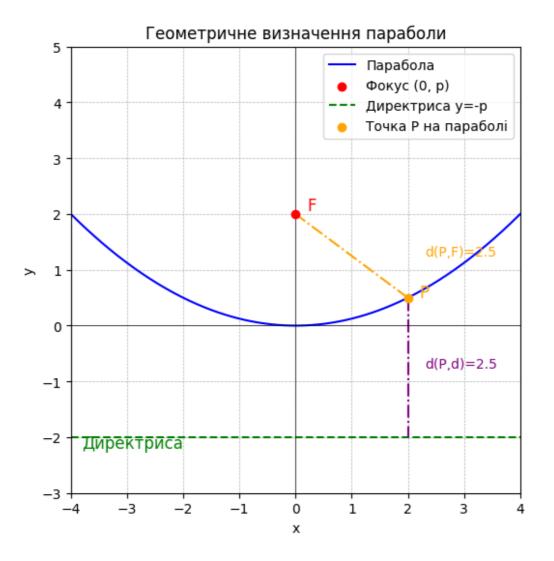


Георгій Феодосійович Вороний (1868-1908)

#### Voronoi Diagrams in Two-Dimensional Regions



Діаграми Вороного в двовимірних областях



$$y = \frac{x^2}{4p}$$

#### Fortune's Algorithm for Voronoi Diagrams

Open Notebook in Cloud

Cop Initializing live version and

Source Code

K 7 K Y

Given a finite set of points (called sites) in a plane, a Voronoi diagram divides the plane into regions around are closer to that site than to any of the others. This Demonstration shows Fortune's algorithm for drawing diagrams[1].

Two auxiliary curves are involved in the procedure:

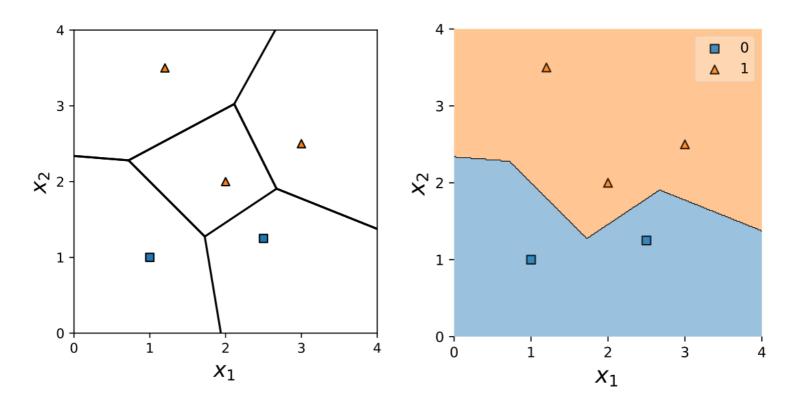
- 1. The sweep line (green) can move up or down; only sites above it are active.
- 2. The beach line (red) is a sequence of parabolic arcs. Each parabola has an active site for its locus and the directrix.

The intersections of two parabolic arcs (the breakpoints on the beach line) have equal distance to two sites the two parabolas) and to the sweep line. Thus, as the sweep line moves down, these intersection points d rest of the diagram.

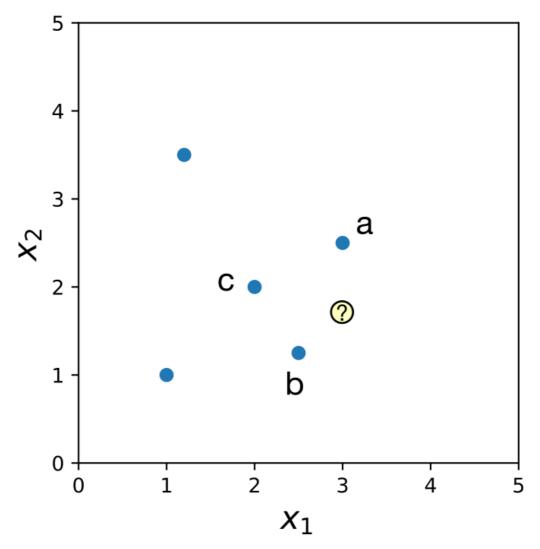
Contributed by: Erik Mahieu (2016)

Open content licensed under CC BY-NC-SA

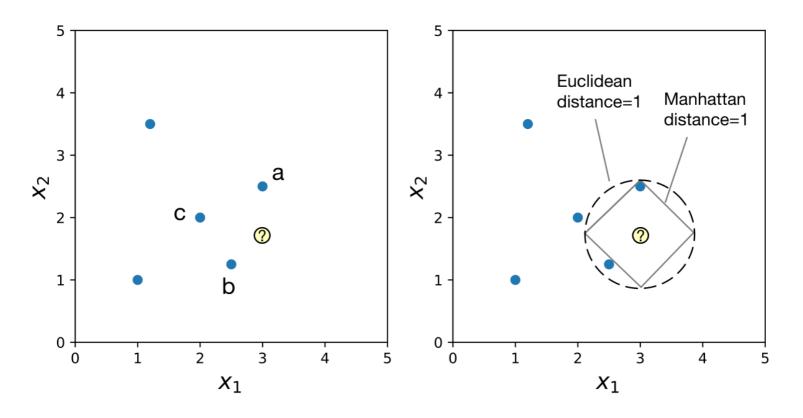
## Границя рішень для **1-NN**



## Який екземпляр найближчий?

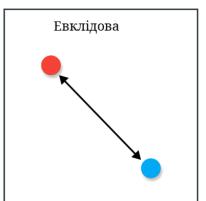


## Залежить від міри відстані!



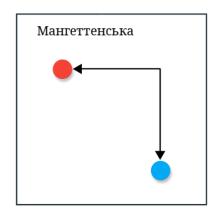
Евклідова відстань:

$$dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) = \sqrt{\sum_{j=1}^m \left(\mathbf{X}_j^{(a)} - \mathbf{X}_j^{(b)}ig)^2}$$



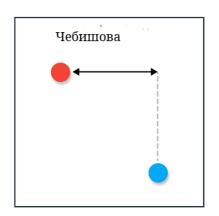
Мангеттенська відстань:

$$dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) = \sum_{j=1}^m |\mathbf{X}_j^{(a)} - \mathbf{X}_j^{(b)}|$$



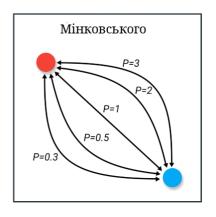
Чебишова відстань:

$$dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) = \max_{j=1}^m |\mathbf{X}_j^{(a)} - \mathbf{X}_j^{(b)}|$$



Мінковського відстань:

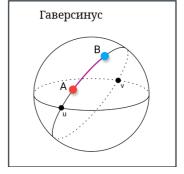
$$dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) = igg[\sum_{j=1}^m ig(|\mathbf{X}_j^{(a)}-\mathbf{X}_j^{(b)}|ig)^pigg]^{rac{1}{p}}$$



Гаверсинус кута  $\theta$  визначається як:

$$hav( heta) = \sin^2\left(rac{ heta}{2}
ight)$$

Відстань гаверсинуса:



$$d = 2r \cdot arcsin\sqrt{hav(\phi_b - \phi_a) + \cos(\phi_a)\cos(\phi_b)hav(\lambda_b - \lambda_a)}$$

де r — радіус сфери,  $\phi$  — широта,  $\lambda$  — довгота.

Відстань Махаланобіса:

$$dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) = \sqrt{ig(\mathbf{X}^{(a)}-\mathbf{X}^{(b)}ig)^T S^{-1} ig(\mathbf{X}^{(a)}-\mathbf{X}^{(b)}ig)},$$

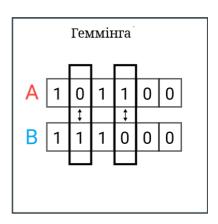
де  $S^{-1}$  — коваріаційна матриця.

Відстань Геммінга:

$$dig(\mathbf{X}^{(a)},\mathbf{X}^{(b)}ig) = \sum_{j=1}^m \deltaig(\mathbf{X}_j^{(a)},\mathbf{X}_j^{(b)}ig),$$

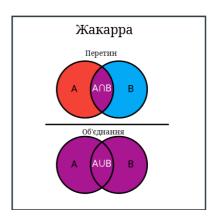
де

$$\deltaig(\mathbf{X}_j^{(a)},\mathbf{X}_j^{(b)}ig) = egin{cases} 1, & \mathsf{ЯКЩО} & \mathbf{X}_j^{(a)} 
eq \mathbf{X}_j^{(b)} \ 0, & \mathsf{ЯКЩО} & \mathbf{X}_j^{(a)} = \mathbf{X}_j^{(b)} \end{cases}$$



Відстань Жаккара/Танімото:

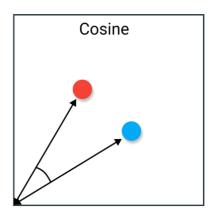
$$d(A,B) = \frac{|A \cap B|}{|A \cup B|}$$



Косинусна відстань:

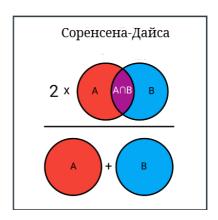
$$d(A,B) = 1 - \cos(\theta),$$

де
$$\cos( heta) = rac{A \cdot B}{||A|| \cdot ||B||}$$

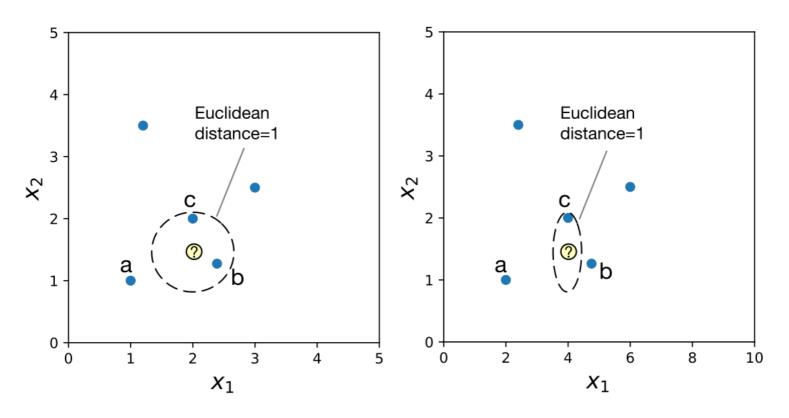


Відстань Соренсена-Дайса:

$$d(A,B) = \frac{2|A \cap B|}{|A| + |B|}$$

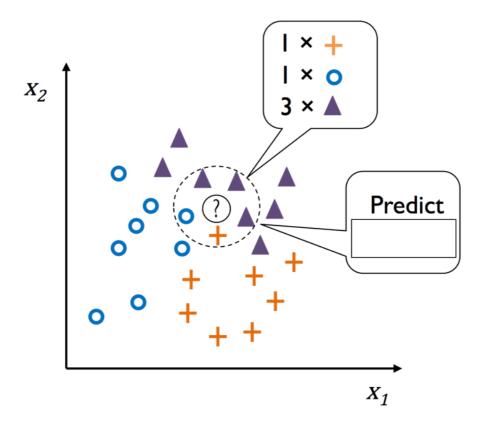


## Масштабування ознак

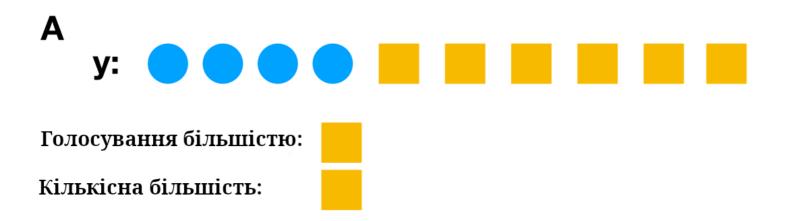


## **k**-найближчі сусіди

k = 5



Abtop: Sebastian Raschka 30/34



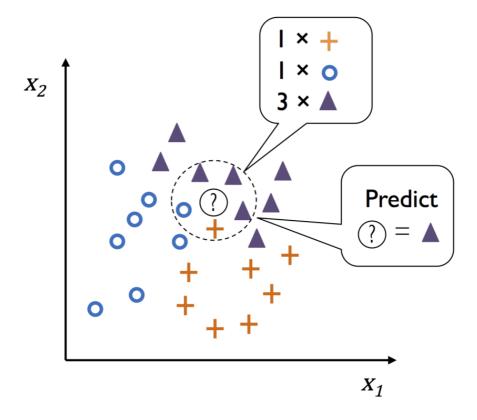


Голосування більшістю: None

Кількісна більшість:

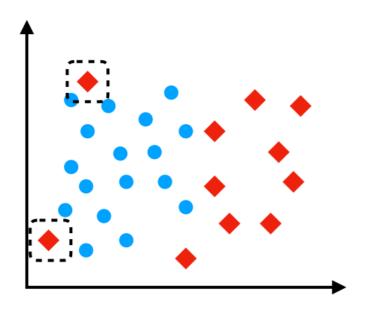
## **k**-найближчі сусіди

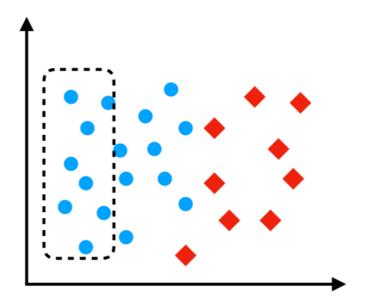
k = 5



Abtop: Sebastian Raschka 32/34

## Редагування kNN





## Покращення ефективності прогнозування

- Підібрати оптимальне значення к
- Масштабування осей ознак
- Вибір метрики для визначення відстані
- Зважування міри відстані

## Кінець