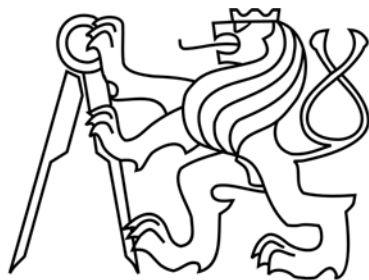




# Lineární klasifikátory a kernel funkce



# Geometrické modely



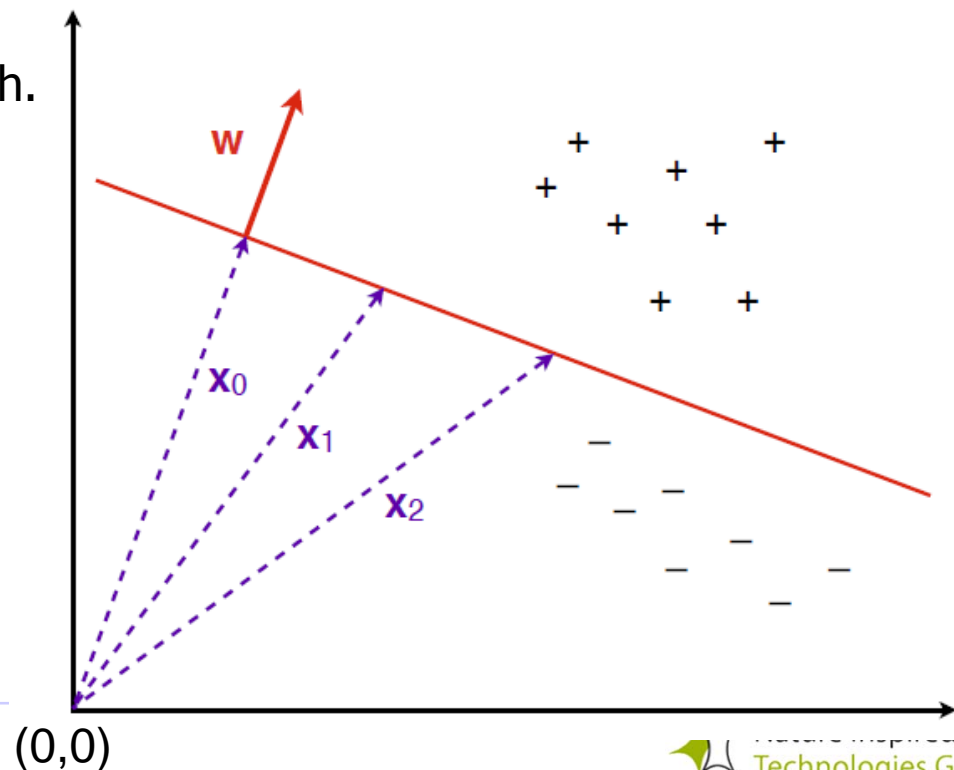
- ❖ Geometrický model hledá hranici mezi pozitivními a negativními příklady ve tvaru geometrického útvaru (přímka, rovina, koule, ..)
- ❖ Lineární model má obecně tvar  $\mathbf{w} \cdot \mathbf{x} = t$ , kde
  - ❖  $\mathbf{x}$  je vektor mezi bodem na této hranici a počátkem souřadnic (0,0)
  - ❖  $\mathbf{w}$  vektor směřující kolmo na tuto hranici
  - ❖ a operace „ $\cdot$ “ reprezentuje **skalární součin**

**Poznámka.** Není-li řečeno jinak, je  $(x, y)$  chápáno ve dvou významech. Může jít o

- **bod** se příslušnými souřadnicemi
- **vektor** mezi body  $(0,0)$  a  $(x, y)$ .

Proto se v dalším někdy oba pojmy používají jako synonyma.

**Připomenutí:** Necht'  $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$  a  $\mathbf{v} = (v_1, v_2)$  jsou vektory, pak

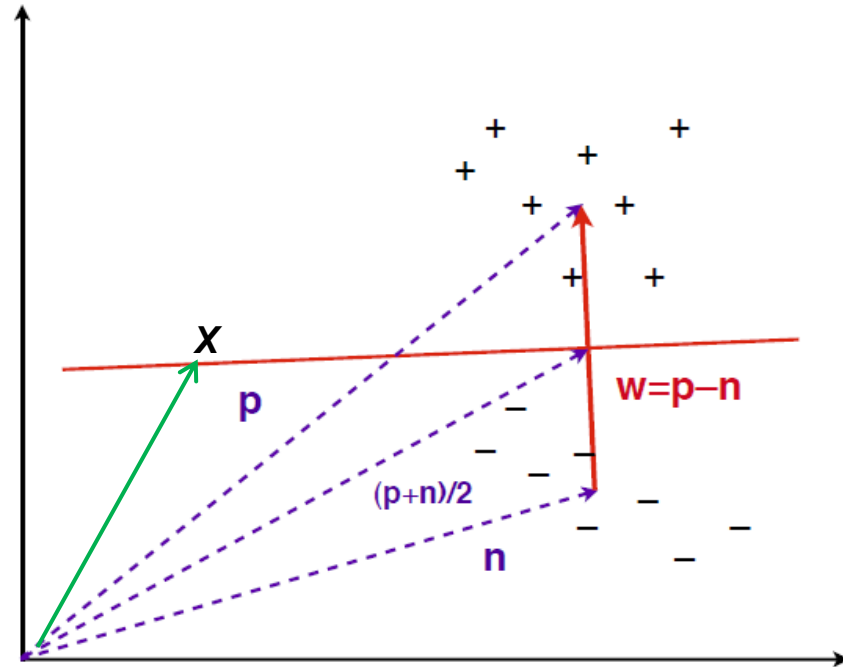




Hledáme  $\mathbf{w}$  a  $t$  tak, aby hranici tvořily body  $\mathbf{x}$  splňující rovnici  
$$\mathbf{w} \cdot \mathbf{x} = t \quad (1)$$

Jednoduchý postup, jak najít vhodnou hranici, je vyjít z  $\mathbf{p}$  a  $\mathbf{n}$ , která označují „těžiště“ pro množinu pozitivních a pro množinu negativních příkladů.

V takovém případě musí



- bod  $(\mathbf{p}+\mathbf{n})/2$  být na příslušné hranici
- a navíc musí být vektor  $\mathbf{x}-(\mathbf{p}+\mathbf{n})/2$  kolmý na  $\mathbf{w}=\mathbf{p}-\mathbf{n}$ .

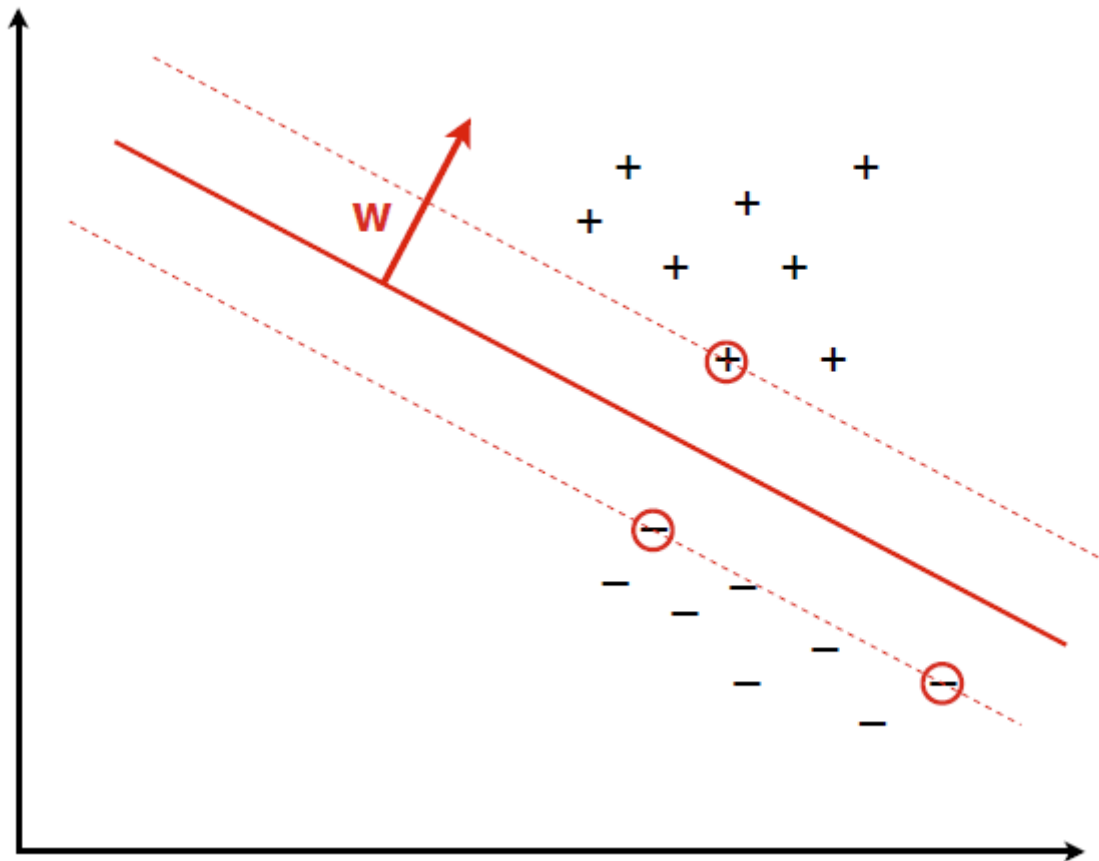
To je ekvivalentní podmínce 
$$(\mathbf{p}-\mathbf{n}) \cdot (\mathbf{x}-(\mathbf{p}+\mathbf{n})/2) = 0 \quad (2)$$

Úpravou rovnice (2) pak dostáváme hodnotu  $t$  ( $\|\mathbf{p}\| = \sqrt{\mathbf{p} \cdot \mathbf{p}}$  a odpovídá délce vektoru  $\mathbf{p}$ ).

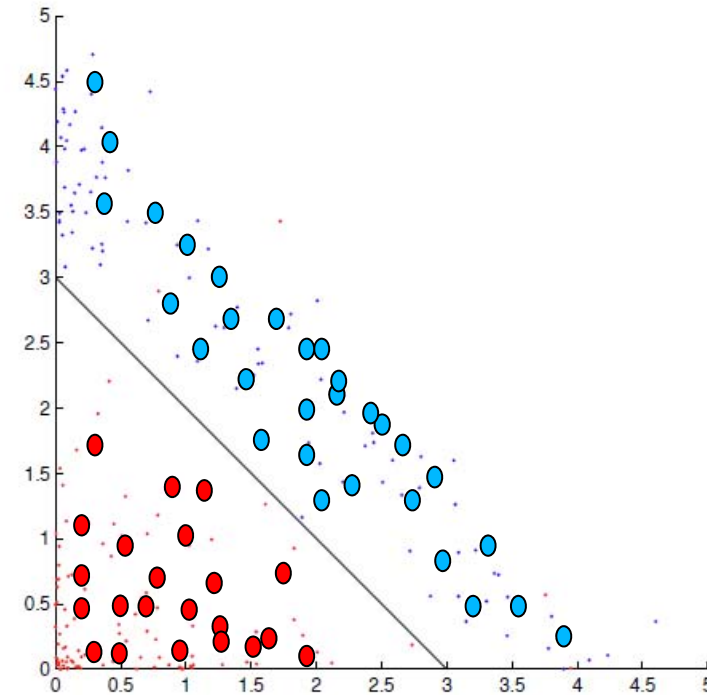
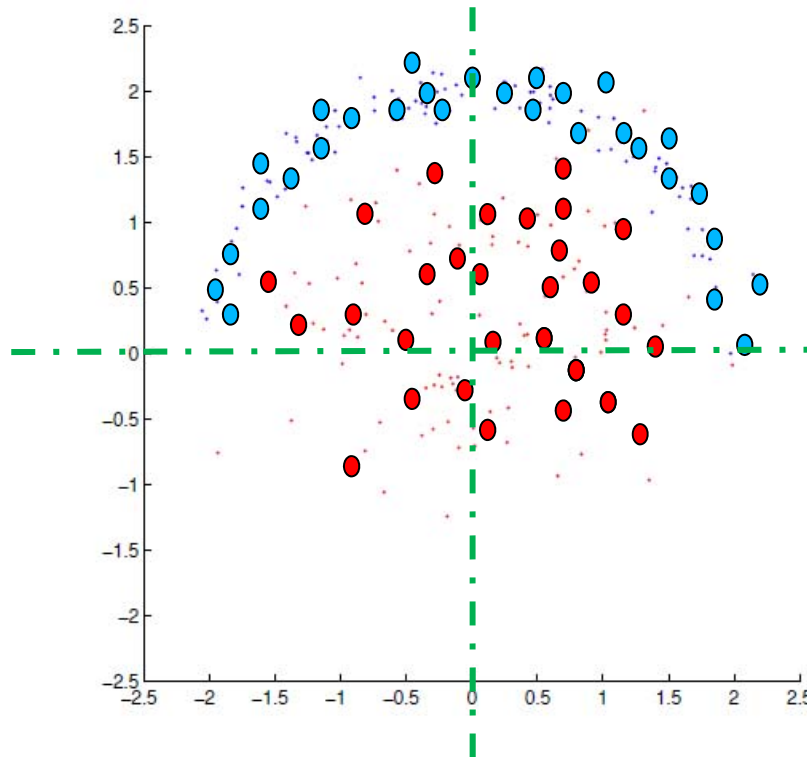
$$t = (\mathbf{p} - \mathbf{n}) \cdot (\mathbf{p} + \mathbf{n})/2 = (\|\mathbf{p}\|^2 - \|\mathbf{n}\|^2)/2$$



- ❖ Vhodných hranic je velmi mnoho : jak vybrat tu správnou?
- ❖ Přirozené kritérium volí hranice, v jejichž blízkém okolí nejsou žádné body trénovací množiny (***large margin classifiers*** - LMC).
- ❖ Hledání LMC realizuje **support vector machine**



# Co s daty, která nejsou lineárně separabilní?



Transformace původního bodu  $(x,y)$  v obr. a) do jiných souřadnic, v tomto případě na bod  $(x',y') = (x^2,y^2)$ , viz obr. b), situaci zásadně změní:

Body se stanou separabilní a vhodná hranice je např.  $x'+y' = 3$

# Kernel funkce



- ❖ Není nutné se omezovat jen na transformace do prostoru stejné dimenze jako byl ten původní. Použijme transformaci

$$(x, y) \mapsto (x^2, y^2, \sqrt{2}xy)$$

Uvažujme body  $\mathbf{x}_1 = (x_1, y_1)$  a  $\mathbf{x}_2 = (x_2, y_2)$  transformované na body  $\mathbf{x}'_1 = (x_1^2, y_1^2, \sqrt{2}x_1y_1)$  a  $\mathbf{x}'_2 = (x_2^2, y_2^2, \sqrt{2}x_2y_2)$ .

Abychom mohli hledat lineární hranici v novém prostoru, budeme potřebovat počítat **skalární součin**  $\mathbf{x}'_1 \cdot \mathbf{x}'_2$ :

$$\mathbf{x}'_1 \cdot \mathbf{x}'_2 = x_1^2 x_2^2 + y_1^2 y_2^2 + 2x_1 y_1 x_2 y_2 = (x_1 x_2 + y_1 y_2)^2 = (\mathbf{x}_1 \cdot \mathbf{x}_2)^2$$

- ❖ Funkce, která dokáže vypočítat hodnotu skalárního součinu pro vektory (body)  $\mathbf{x}'_1$  a  $\mathbf{x}'_2$  v novém prostoru pouze z původních hodnot  $\mathbf{x}_1 = (x_1, y_1)$  a  $\mathbf{x}_2 = (x_2, y_2)$  se nazývá **kernel funkce**. Zde je kernel

$$\kappa(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) = (\mathbf{x}_1 \cdot \mathbf{x}_2)^2$$

# Kernel trik: kernel funkce a hledání hranice



- Kernel nám pomůže určit mez v původním prostoru, pokud obrazy  $\mathbf{p}'$  a  $\mathbf{n}'$  původních těžišť  $\mathbf{p}=(0,1)$  a  $\mathbf{n}=(0,0)$  budou těžišti i v novém prostoru. Předpokládejme, že to platí pro malé množiny dat.
- Pro jednoduchost necht'  $\mathbf{p}$  je získáno jako těžiště dvou bodů, např.  $\mathbf{p}_1=(-1,1)$  a  $\mathbf{p}_2=(1,1)$ , tedy  $\mathbf{p}=\frac{1}{2}(\mathbf{p}_1+\mathbf{p}_2)$ . Rovnice hranice v novém prostoru je pak

$$(\mathbf{p}' - \mathbf{n}') \cdot \mathbf{x}' = t \quad \text{čili} \quad (\frac{1}{2}(\mathbf{p}_1' + \mathbf{p}_2') - \mathbf{n}') \cdot \mathbf{x}' = t \text{ a po úpravě}$$
$$\frac{1}{2}\mathbf{p}_1' \cdot \mathbf{x}' + \frac{1}{2}\mathbf{p}_2' \cdot \mathbf{x}' - \mathbf{n}' \cdot \mathbf{x}' = t \quad (1)$$

Zajímá nás geometrické místo těch bodů  $\mathbf{x} = (x,y)$  v původním prostoru, jejichž obraz  $\mathbf{x}'$  leží právě na určené lineární hranici. Vyjdeme z rovnice (1) a využijeme výhody „kernel triku“ pro výpočet skalárního součinu (zde  $\mathbf{n}' \cdot \mathbf{x}' = (\mathbf{n} \cdot \mathbf{x})^2$ ). Tedy upravíme (1) na  $\frac{1}{2}(\mathbf{p}_1 \cdot \mathbf{x})^2 + \frac{1}{2}(\mathbf{p}_2 \cdot \mathbf{x})^2 - (\mathbf{n} \cdot \mathbf{x})^2 = t$  (1a) a po dosazení hodnot souřadnic bodů  $\mathbf{x}$ ,  $\mathbf{p}_1$ ,  $\mathbf{p}_2$  a  $\mathbf{n}$  dostáváme:

$$\frac{1}{2}(-x+y)^2 + \frac{1}{2}(x+y)^2 - (0 \cdot x + 0 \cdot y)^2 = t \quad \text{čili} \quad x^2 + y^2 = t, \text{ což je}$$

právě rovnice pro kruhovou hranici v původním prostoru !