

# Vytěžování dat, cvičení 3: EM algoritmus

Michael Anděl, Miroslav Čepek, Radomír Černoch

19. října 2015



Evropský sociální fond  
Praha & EU: Investujeme do vaší budoucnosti

Fakulta elektrotechnická, ČVUT

- ▶ [http://demonstrations.wolfram.com/  
ExpectationMaximizationForGaussianMixtureDistributions](http://demonstrations.wolfram.com/ExpectationMaximizationForGaussianMixtureDistributions)
- ▶ Bishop: Pattern Recognition and Machine Learning, str. 437

- ▶ Hustota pravděpodobnosti:

$$P(x | \mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(\frac{x - \mu}{\sqrt{2\sigma^2}}\right)^2$$

- ▶ Odhad parametrů:

- ▶ Střední hodnota z aritmetického průměru:

$$\hat{\mu} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N x_n$$

- ▶ Variance ze střední kvadratické odchylky:

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (x_n - \hat{\mu})^2$$

Vygenerujte si v Matlabu náhodné vzorky z  $P(x | \mu = 10, \sigma^2 = 5)$  pomocí `randn` a zpětně odhadněte jejich parametry pomocí funkcí `mean` a `var`.

- Mějme 2 normální rozdělení:

$$P(x | \mu_m = 180, \sigma_m = 10) \text{ a } P(x | \mu_z = 170, \sigma_z = 8)$$

s následujícími směsnými koeficienty:

$$P(m) = 0.9 \text{ a } P(z) = 0.1$$

- Výsledná hustota pravděpodobnosti:

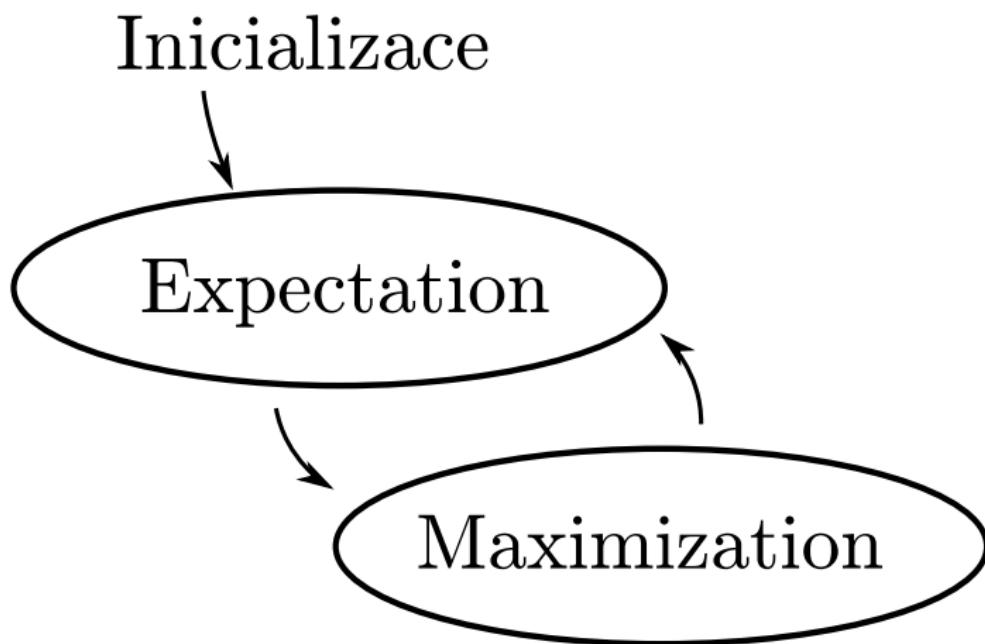
$$P(x | \dots) = P(m) \cdot P(x | \mu_m, \sigma_m) + P(z) \cdot P(x | \mu_z, \sigma_z)$$

Zkuste si z této distribuce vygenerovat vzorky pomocí `randn` a zobrazit je v histogramu pomocí `hist`.

- ▶ Dokáži ze své výšky odhadnout, jestli jsem muž nebo žena?
- ▶ Souhlasíte s následující úvahou:  
 $P(m|x) \sim P(m) \cdot P(x|\mu_m, \sigma_m)$ ? (pro  $P(z|x)$  obdobně)
- ▶ Aby platil součet  $P(m|x) + P(z|x) = 1$ , používá se normalizační konstanta (jmenovatel je stejný pro  $P(m|x)$  i  $P(z|x)$ ):

$$P(m|x) = \frac{P(m) \cdot P(x|\mu_m, \sigma_m)}{P(m) \cdot P(x|\mu_m, \sigma_m) + P(z) \cdot P(x|\mu_z, \sigma_z)}$$

- ▶ Zjistěte, zda platí  $P(m|x=160) > P(z|x=160)$  (pozn.: normalizační konstantu lze pro účel porovnání vynechat).



1. *Incializace* náhodně nastaví parametry  $P(m)$ ,  $P(z)$ ,  $\mu_m$ ,  $\sigma_z$ , ...
2. *Expectation* přiřadí instance oběma normálním rozdělením.
3. *Maximization* odhadne parametry rodělení na základě přiřazení z E fáze:

$$\mu_z \leftarrow \frac{1}{N_z} \sum_{n=1}^N P(z | x_n) x_n$$

$$\sigma_z^2 \leftarrow \frac{1}{N_z} \sum_{n=1}^N P(z | x_n) (x_n - \mu_z)^2$$

$$P(z) \leftarrow \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N P(z | x_n)$$

- $N_z = \sum_{n=1}^N P(z | x_n)$  ... normalizační konstanta

1. Seznamte se s daty v souboru `height.csv`, který obsahuje tělesnou výšku vzorku 100 lidí, Američanů ve věku mezi 20 a 29 lety. Kromě výšky lidí (1. sloupec) obsahují data i jejich pohlaví (2. sloupec). Každý záznam tvoří jeden řádek tabulky.
2. Prohlédněte si dokumentaci k přiložené funkci `dataplot(data)`, která načtená data vykreslí do grafu:  
`>> data = csvread('height.csv'); dataplot(data);`

4. Implementujte EM algoritmus pro maximum-likelihood optimalizaci parametrů směsi dvou normalních rozdělení. Popis algoritmu najeznete ve třetí přednášce (str. 21-24).

- ▶ Vstupem algoritmu bude první sloupec načtených dat (druhý sloupec můžete použít pro zpětnou kontrolu). Vhodně zvolte počáteční parametry obou rozložení.
- ▶ Pokud Váš algoritmus vrátí matici  $2 \times 2$  ve formátu

$$\text{params} = \begin{pmatrix} \mu_{\text{ženy}} & \sigma_{\text{ženy}} \\ \mu_{\text{muži}} & \sigma_{\text{muži}} \end{pmatrix}$$

můžete pro vykreslení obou rozdělení použít příkaz

```
>> dataplot(data, params);
```

5. Vyvořte protokol o rozsahu cca. 1 strany A4, která shrne Vaši práci a analyzuje výsledky. Doporučený obsah:
  - ▶ grafy obou gaussovských rozložení v několika počátečních iteracích algoritmu a stav po konvergenci
  - ▶ počet iterací algoritmu (dochází-li k velkému rozptylu hodnot pro různá počáteční nastavení, spusťte algoritmus několikrát a výsledek vyhodnotte statisticky)
  - ▶ diskuse o vlivu prvního přiřazení parametrů na jejich výsledné hodnoty.
  - ▶ rozbor, zda lze mezi výškou mužů a žen pozorovat statisticky významný rozdíl (využijte druhý sloupec vstupních dat a závěry z předchozích bodů)
  - ▶ poznámky k implementaci
6. Protokol odevzdejte do upload systému do 10.10.2011.  
Zdrojové kódy není nutné do systému nahrávat, ale můžete být požádáni o jejich ukázku a předvedení během následujícího cvičení.

