

Θεμα 1 (2020)

1) Δ

2) Γ

3) B

4) A, B

5) Γ

6) Δ

7) B

8) Δ

9) A

10) B

11) Γ

12) Δ

13) Γ

14) B

→ Ο ΕΜ δεν converge σε local optimum και
επομένως έχει μπάρα η αρχικοποίηση.

* Για όλες τις δεδομένες πιθανότητες,
 δίνω λίγο $P(\Phi_r | \neg \Phi_r)$ ενώ $P(\Phi_t = \Phi_r | \Phi_{t-1} = \neg \Phi_r)$

Θέμα 2 (2020)

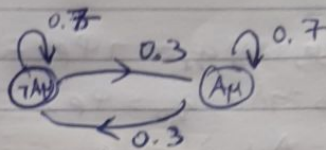
$$P(A_H) = 50\% \quad P(A_{\neg H}) = 50\%$$

$$P(A_H | A_H) = 70\% \quad P(\neg A_H | A_H) = 70\%$$

$$P(A_H | \neg A_H) = 30\% \quad P(\neg A_H | A_{\neg H}) = 30\%$$

$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} A_H & A_{\neg H} \end{matrix} \\ \begin{matrix} A_H \\ A_{\neg H} \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0.7 & 0.3 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix} \end{matrix} \quad p_1 = 0.5, p_2 = 0.5$$

Δίνω HMM 1



b) $P(\Phi_r) = 0.5, P(\neg \Phi_r) = 0.5$

$$P(\Phi_r | \Phi_r) = 0.7, P(\neg \Phi_r | \neg \Phi_r) = 0.7$$

$$* P(\Phi_r | \neg \Phi_r) = 0.3, P(\neg \Phi_r | \Phi_r) = 0.3$$

$$P(A_{\neg H} | \Phi_r) = \frac{P(\neg \Phi_r | \Phi_r) \cdot P(A_{\neg H})}{P(\Phi_r)}$$

$$P(\neg A_H, \neg \Phi_r | \Phi_r, \neg A_H) = P(\neg A_H | \neg A_H) \cdot P(\neg \Phi_r | \Phi_r)$$

$$= 0.7 \cdot 0.3$$

$$A_H \perp \Phi_r$$

$$P(\neg A_H, \neg \Phi_r | \Phi_r, A_H) = P(\neg A_H | A_H) P(\neg \Phi_r | \Phi_r) = 0.3 \cdot 0.3$$

$$P(\neg A_H, \neg \Phi_r | \neg \Phi_r, A_H) = 0.3 \cdot 0.7$$

$$P(\neg A_H, \neg \Phi_r | \neg \Phi_r, \neg A_H) = 0.7 \cdot 0.7$$

Ομοίως, και τα άλλα

** Δεν το εβγάλα με μαθηματική ασφάλεια, αλλά
 makes sense δεδομένου ότι έχουμε φανερό πως
 ανεξάρτητων παραμέτρων.

Οπότε η πιθανότητα μετάβασης από την q_{t-1} στην q_t :

ΑπΑΑ	Φρ	Αρυδ	Φρ+Αρυδ	
0.49	0.21	0.21	0.09	ΑπΑΑ
0.21	0.49	0.09	0.21	Φρ
0.21	0.09	0.49	0.21	Αρυδ
0.09	0.21	0.21	0.49	Φρ+Αρυδ

$$\pi_1 = P(q_0 = \neg A_H, q_0 = \neg \Phi_r) = P(\neg A_H) P(\neg \Phi_r) = 0.25$$

$$\pi_2 = P(q_0 = \neg A_H, q_0 = \Phi_r) = P(\neg A_H) P(\Phi_r) = 0.25$$

$$\pi_3 = P(q_0 = A_H, q_0 = \neg \Phi_r) = 0.25$$

$$\pi_4 = P(q_0 = A_H, q_0 = \Phi_r) = 0.25$$

γ)

$$P(q_0 = A_H, q_1 = A_H, q_2 = A_H, q_3 = A_H + \Phi_r, q_4 = A\pi A_H) =$$

$$\pi_1 \cdot P(q_4 = 1 | q_3 = 4) P(q_3 = 4 | q_2 = 3) P(q_2 = 3 | q_1 = 3)$$

$$= 0.25 \cdot 0.09 \cdot 0.21 \cdot 0.49 = 0.0023$$

δ) Έχουμε HMM1 με 4 S_i καταστάσεις και 800 σύμβολα ($A = \text{λευκό}, B = \text{μαύρο}$)

$$a_1(1) = \pi_1 b_1(O_1) = 0.25 \cdot 0.1 = 0.025$$

$$a_2(2) = \pi_1 b_2(O_2) = 0.075$$

$$a_1(3) = 0.25 \cdot 0.8 = 0.2$$

$$a_1(4) = 0.9 \cdot 0.25 = 0.225$$

$$a_2(1) = \sum_{i=1}^N a_1(i) a_{12} b_1(O_2) = 0.025 \cdot 0.49 \cdot 0.9 + 0.075 \cdot 0.21 \cdot 0.9 + 0.2 \cdot 0.21 \cdot 0.9 + 0.225 \cdot 0.09 \cdot 0.9 = 0.081225$$

$$a_2(2) = \sum_{i=1}^N a_{1i} a_{i2} b_2(0_2) =$$

$$0.7 (0.025 \cdot 0.21 + 0.075 \cdot 0.49 + 0.2 \cdot 0.09 + 0.225 \cdot 0.21) = 0.075$$

$$a_2(3) = 0.00$$

Βγαίνει με αυτήν εφαρμογή τύπου.

Θέμα 3 (2020)

α) Για την δίνουσα K-M, παίρνουμε:

$$\operatorname{argmax}_{\theta} P(\theta | D) = \operatorname{argmax}_{\theta} P(D | \theta) P(\theta) = \operatorname{argmax}_{\theta} \ln P(D | \theta)$$

$$\operatorname{argmax}_{\theta} \left(\sum_{x_k} \left(\ln(\sqrt{2\pi}) - \frac{(x_k - \mu)^2}{2\sigma^2} \right) \right) = \operatorname{argmax}_{\theta} \underbrace{\left(\sum_{k=1}^4 (x_k - \mu)^2 \right)}_Q$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \mu} = 0 \Rightarrow \sum_{k=1}^4 (x_k - \mu)^2 = 0 \Rightarrow \hat{\mu} = \frac{\sum_{k=1}^4 x_k}{4} = 5$$

Για την πρώτη κατηγορία έχουμε GMM και επομένως πρέπει να εφαρμόσουμε ΕΜ.

$$\text{Expectation Step: } Q^{(i)} = E \left\{ \ln(p(D; \theta)) \mid x_j, D_{\text{good}}, \theta^{(i-1)} \right\}$$

$$\text{Maximisation Step: } \theta^{(i)} = \operatorname{argmax}_{\theta} \{ Q^{(i)} \}$$

Αποδίδουμε αν κάνουμε 20 maxim steps:

$$\hat{\mu}_i = \frac{\sum_{k=1}^N p(w_j | x_k, \theta) x_k}{\sum_{k=1}^N p(w_j | x_k, \theta)}$$

$$\hat{p}_j = p(w_j) = \frac{1}{N} \sum p(w_j | x_k, \theta_j)$$

$$\text{Exp Step: } p(w_j | x_k, \theta_j) = \frac{p(x_k | w_j, \theta_j) p(w_j)}{\sum_{i=1}^2 p(x_k | w_i, \theta_j) p(w_i)}$$

$$= \frac{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \hat{p}_j e^{-\frac{(x - \hat{\mu}_j)^2}{2}}}{\sum_{j=1}^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \hat{p}_j e^{-\frac{(x - \hat{\mu}_j)^2}{2\sigma^2}}}$$

Θα εφαρμόσουμε εδδικτικά να βήμα με ~~το~~
αρχικοποιήσω $\theta(0)$, τις τιμές του ζητούμενου:

$$p(x_1 | w_1) = \frac{e^{-\frac{3^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{2}{3} = 0.0029$$

$$p(x_2 | w_2) = \frac{e^{-\frac{4 \cdot 2^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{2}{3} = 0.266 \cdot 0.4867 = 0.1294$$

$$p(x_3 | w_1) = e^{-2} \cdot 0.266 = 0.036$$

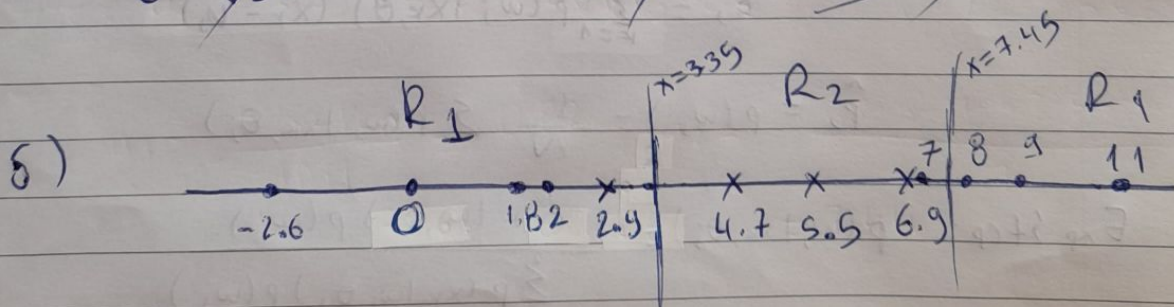
$$p(x_4 | w_1) = \dots$$

Δεν θα κάνω το EM :)

β) Έστω οι κατανομές του ερωτήματος σε:

$$p(x|w_1)p(w_1) = p(x|w_2)p(w_2) \Rightarrow$$

$$\frac{2}{6} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-3)^2}{2}} + \frac{2}{6} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-9)^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-9)^2}{2}}$$



Μέχρι το $\frac{2+4.7}{2} = 3.35$ ταξινομούνται στην κατηγορία w_1

Από 3.35 έως $\frac{6.9+8}{2} = 7.45$ ταξινομούνται στην w_2

$$w_1 = (-\infty, 3.35) \cup (7.45, +\infty), w_2 = (3.35, 7.45)$$

ε) Δω συγκαταίνει απλά το δεδομένο, δω είναι γραμμικά διαχωρίσιμα

γ) Θα διαχωρίσουμε πρώτα μόνο για ενότητες που εποπτικά φαίνεται να διαχωρίζουν καλά.

$$x > \frac{2+2.9}{2} = 2.45, \quad x > 6.95$$

$$x > 2.45: \text{impurity} = \frac{N_1 p_1(w_1)p_1(w_2) + N_2 p_2(w_1)p_2(w_2)}{N_1 + N_2} = \frac{0 + \frac{4}{8} \cdot \frac{4}{8} \cdot 8}{12} = 0.08$$

$x > 6.95: \text{impurity} = 0.08 \rightarrow$ ^{κάνουμε} Θέλουμε να ^{maximize} το impurity gain που ισοδυναμεί να διαλέξουμε το split με το μικρότερο impurity.

Διαλέγουμε τώρα την $x > 6.95$.

Στο δεξί μέρος, έχουμε ελάτη ταξινόμηση.

Για το αριστερό μέρος, διαχωπώνουμε τις τρωτίδες:

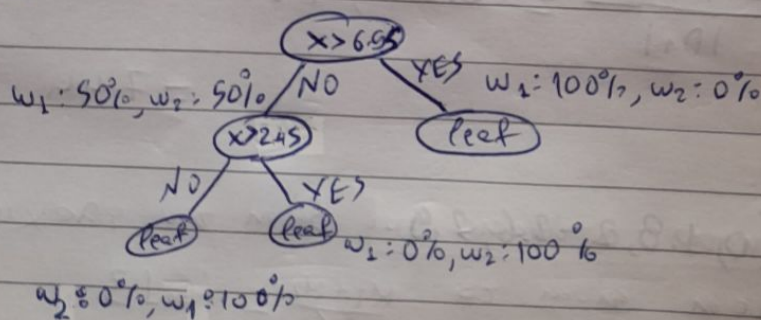
$$x > 2.45: \text{impurity} = 0$$

$$x > 1.9: \text{impurity} = \frac{4 \cdot \frac{3}{4} \cdot \frac{1}{4} + \frac{3}{4} \cdot \frac{1}{4}}{8} = \frac{1}{8} = 0.125$$

$$x > 5.1: \text{impurity} = 1/8 = 0.125$$

Η τρώση που επιλέγουμε είναι η $x > 1.9$ και οδηγεί σε τέλεια ταξινόμηση

Άρα :



52)

0 cell ταξινομητέα σε δεδομένα
 0 NN3 έχει λάθος $\frac{2}{12} = \frac{1}{6} = 16.6\%$
 Δεδομένου ότι

3)

Πρώτο βήμα:

Τα δεδομένα 0, 1.8, 2, -2.6, 2.9 ταξινομούνται
 στην κλάση W_1 , τα υπολογίζουμε στην W_2
 με βάση το κριτήριο ευκαμψίας απόστασης

$$D_1^{(0)} = \{0, 1.8, 2, -2.6, 2.9\} \quad D_2^{(0)} = \{7, 8, 9, 11, 4.7, 5.5, 6.9\}$$

$$\mu_1 = \frac{\sum x_k \cdot n_k}{|D_1|} = 0.82, \quad \mu_2 = \frac{7+8+9+11+4.7+5.5+6.9}{7} = 7.44$$

Το επόμενο στάδιο με βάση την σχέση ευκαμψίας απόστασης είναι το $\frac{\mu_1 + \mu_2}{2} = 4.13$

$$D_1^{(1)} = \{-2.6, 0, 1.8, 2, 2.9\} \quad D_2^{(1)} = \{7, 8, 9, 11, 4.7, 5.5, 6.9\}$$

Συμπέρασμα Αρα $\mu_1 = 0.82, \mu_2 = 7.44$.

Τυχαία
τα διαλέξα

β) Έστω οι βράδες στο 6 πρώτο 01

$$w_{11}=0.5, w_{12}=0.5, \mu_{11}=0.8, \mu_{12}=7.9$$

$$p(w_1)=\frac{2}{3}, p(w_2)=\frac{1}{3}$$

Το κίνημα ως δύο κατανομών είναι πολύ συγκεκριμένο και επομένως μπορούμε να θεωρήσουμε ότι είναι μη επικαλυπτόμενες (προσέγγιστικά) σε οτιδήποτε άλλο με την w_2 κατανομή.

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-0.8)^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-5)^2}{2}} \Rightarrow$$

$$\frac{(x-0.8)^2}{2} = -\frac{(x-5)^2}{2} \Rightarrow$$

$$(x-0.8)^2 = (x-5)^2 \Rightarrow$$

$$x^2 - 1.6x + 0.64 = x^2 - 10x + 25$$

$$8.4x = 25 - 0.64 \Rightarrow \boxed{x_1 = 2.9}$$

$$e^{-\frac{(x-9)^2}{2}} = e^{-\frac{(x-5)^2}{2}} \Rightarrow$$

$$x^2 - 18x + 81 = x^2 - 10x + 25 \Rightarrow$$

$$8x = 81 - 25 \Rightarrow$$

$$\boxed{x_2 = 7}$$

Οι άκρες αδιάφορες είναι

$$R_1 = \{-\infty, 2.9\} \cup \{7, +\infty\}, R_2 = \{2.9, 7\}$$

στ) Έστω CART οι άκρες αδιάφορες είναι

$$R_1 = \{-\infty, 2.45\} \cup \{6.55, +\infty\}, R_2 = \{2.45, 6.55\}$$

Έστω NN3:

$$R_1 = \{-\infty, 3.35\} \cup \{7.45, +\infty\}, R_2 = \{3.35, 7.45\}$$

Για τον CART:

$$P(\text{error}) = \int_{-\infty}^{2.45} p(x|w_2) p(w_2) dx + \int_{2.45}^{6.55} p(x|w_1) p(w_1) dx + \int_{6.55}^{+\infty} p(x|w_2) p(w_2) dx$$

$$I_1 = \frac{1}{3} \int_{-\infty}^{2.45} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-5)^2}{2}} dx = \frac{1}{3} (1 - \Phi(-2.55)) = \frac{1}{3} (1 - \Phi(2.55)) = \frac{1}{3} \cdot 0.006 = 0.002$$

$$I_2 = \frac{1}{3} \int_{6.55}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-5)^2}{2}} dx = \frac{1}{3} (1 - \Phi(1.55)) = \frac{0.07}{3} = 0.0233$$

$$I_3 = \frac{1}{3} \left(\int_{2.45}^{6.55} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-3)^2}{2}} dx + \int_{2.45}^{6.55} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-9)^2}{2}} dx \right) =$$

$$\frac{1}{3} (\Phi(3.55) - \Phi(-0.55) + \Phi(-2.45) - \Phi(-6.55)) = \frac{1}{3} (\Phi(3.55) + \Phi(0.55) - \Phi(2.45) + 1 - 1 + \Phi(6.55)) =$$

$$\frac{1}{3} (0.999 + 0.7 - 0.99) = 0.234$$

$$\text{Άρα } P_{\text{CART}}(\text{error}) = 0.258$$

Για τον NN3:

$$I_1 = \frac{1}{3} (1 - \Phi(1.65)) \approx 0.017$$

$$I_2 = \frac{1}{3} (1 - \Phi(2.45)) \approx 0.003$$

$$I_3 = \frac{1}{3} (\Phi(4.45) - \Phi(0.35) + \Phi(-1.55) - \Phi(-5.65))$$

$$= \frac{1}{3} (1 - \Phi(0.35) + 1 - \Phi(1.55)) = \frac{1}{3} (2 - 0.94 - 0.63) = 0.143$$

$$I_{02} \approx 0.163$$

* Βαρίθρυν να τα υπολογίσω

Για τον Bayesian:

Μπορούμε να θεωρήσουμε τα I_1, I_2 μη μηχανικά
(πολύ μικρά σφάλματα): *

$$I_3 = \frac{1}{3} \left(\int_{2.9}^7 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-3)^2}{2}} dx + \int_{2.9}^7 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-9)^2}{2}} dx \right)$$

$$= \frac{1}{3} (\cancel{\Phi(4)}^1 - \Phi(0.1) + \Phi(-2) - \cancel{\Phi(6.1)}^0) =$$

$$\frac{1}{3} (1 - \Phi(2) - 1 + \Phi(0.1)) = \frac{1}{3} (1 + \Phi(0.1) - \Phi(2))$$
$$= \frac{1}{3} (1 + 0.539 - 0.977)$$
$$= 0.187$$

Το μικρότερο σφάλμα έχει ο NN3, μετά ο
Bayesian και τέλος ο CART.

n)

Από τον κώδικα έχουμε μια αρχική εκτίμηση για τις μέσες τιμές και για το ποσοστό ανήκει σε ποιο κλάση.

$$(\sigma_1^{(0)})^2 = \frac{\sum (x_k - \mu_1)^2 r_{k1}}{|D_1|} = \frac{10.52}{5} = 2.1$$

$$(\sigma_2^{(0)})^2 = \frac{\sum (x_k - \mu_2)^2 r_{k2}}{|D_2|} = \frac{27.1772}{7} = 3.88$$

$$p_1^{(0)} = \frac{5}{12} \approx 0.417 \quad p_2^{(0)} = 0.583$$

$$\text{Expectation} \quad p(x_1 | \omega_1) = \frac{e^{-\frac{(-26 - 0.82)^2}{2.1}}}{\sqrt{2\pi}} \cdot 0.417 =$$

$$p(x_2 | \omega_2) = \frac{e^{-\frac{(0.82)^2}{3.88}}}{\sqrt{2\pi}} \cdot 0.417 =$$

$$p(x_3 | \omega_2) = 0 \cdot 0 \cdot 0$$

Δεν θα κάνω τον ΕΜ ☺

Exa 4 (2019)

Expectation step

$$D_{\text{good}} = \{x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, x_1^{(2)}, x_2^{(2)}, x_1^{(3)}\}$$

$$D_{\text{bad}} = \{x_2^{(3)}\}$$

$$Q(\theta) = E_{D_{\text{bad}}} \{ \ln (P(D|\theta | x_j, D_{\text{good}}, \theta^{(0)})) \}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} p(x_2^{(3)} | \theta^{(0)}) \ln \{ p(x_1^{(1)} | \theta) p(x_2^{(1)} | \theta) p(x_1^{(2)} | \theta) p(x_2^{(2)} | \theta) p(x_1^{(3)} | \theta) p(x_2^{(3)} | \theta) \} d x_2^{(3)}$$

$$= \ln \left\{ \frac{1}{\theta_1} e^{-\frac{1}{\theta_1}} \frac{1}{\theta_2} \frac{1}{\theta_2} \frac{1}{\theta_1} e^{-\frac{2}{\theta_1}} \frac{1}{\theta_1} e^{-\frac{3}{\theta_1}} \right\} + \int_0^4 \ln \left(\frac{1}{4} \right) \cdot \frac{1}{\theta_2} d x_2^{(3)}$$

$$\text{na } \theta_2 \geq \max x_2^{(i)} = 2$$

$$Q(\theta) = -3 \ln \theta_1 - \frac{6}{\theta_1} - 2 \ln \theta_2$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \theta_2} \neq 0 \quad \text{Add a } Q \text{ penalty for } \theta_2 \text{ because}$$

$$\text{Ape } \hat{\theta}_2 = \max x_2^{(i)} = 2$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \theta_1} = 0 \Rightarrow -\frac{3}{\theta_1} + \frac{6}{\theta_1^2} = 0 \Rightarrow \hat{\theta}_1 = 2$$

$$\boxed{\text{Av } \text{aywosch } x_1^{(3)}, x_2^{(3)} = 3}$$

$$Q(\theta, \theta^0) = \ln \left(\frac{1}{\theta_1} e^{-\frac{1}{\theta_1}} \frac{1}{\theta_2} \frac{1}{\theta_2} \frac{1}{\theta_1} e^{-\frac{2}{\theta_1}} \frac{1}{\theta_1} \right) + \underbrace{\int_0^{+\infty} \frac{1}{2} e^{-x/2} \ln \left(\frac{1}{\theta_1} e^{-x/\theta_1} \right) dx}_A$$

na $\theta_2 \geq 3$

$$A = \frac{1}{2} \left[e^{-x/2} \left(\frac{4}{\theta_1} - 2 \ln \left(\frac{e^{-x/\theta_1}}{\theta_1} \right) \right) \right]_0^{+\infty} = -\frac{2}{\theta_1} - \ln \theta_1$$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} \ln \left(\frac{e^{-x/\theta_1}}{\theta_1} \right) = -\frac{0}{\theta_1} = -\ln \theta_1$$

$$Q(\theta, \theta^0) = -2 \ln \theta_1 - \frac{3}{\theta_1} - 2 \ln \theta_2 + \frac{2}{\theta_1} - \ln \theta_1 = \frac{5}{\theta_1} - \ln \theta_1 - 2 \ln \theta_2$$

na $\theta_2 \geq 3$

$$\frac{\partial Q}{\partial \theta_2} < 0 \quad \text{кач} \quad \text{уравнен: } \theta_2 \geq 3$$

$$\text{Апо} \quad \hat{\theta}_2 = 3$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \theta_1} = 0 \Rightarrow \frac{\partial}{\partial \theta_1} \left(\frac{5}{\theta_1} + 3 \ln \theta_1 \right) = 0 \Rightarrow \hat{\theta}_1 = \frac{5}{3}$$