

Πληροφορία-Εντροπία

Πηγή πληροφορίας $A = \{a_1, a_2, \dots, a_r\}$
 $P_A = \{p_1, p_2, \dots, p_r\}$

Μέγεθος $\frac{1}{p_i}$ για το σύμβολο a_i δίνει την "ποσότητα πληροφορίας"

► Μας "βολεύει" καλύτερα να ορίσουμε ως ποσότητα πληροφορίας τού συμβόλου a_i την $I_i = -\log(p_i) = \log\left(\frac{1}{p_i}\right)$

παράδειγμα

$\{x_i\}_{i=1}^N$ παρατηρήσεις $x_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ $\mu = ?; \sigma = ?;$

$$P(x_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu)^2}$$

Υποθέτω ότι τα x_i είναι ανεξάρτητα $P(x_1, x_2, \dots, x_N) = \prod_{i=1}^N P(x_i)$

$$J(\mu, \sigma) = \prod_{i=1}^N P(x_i) = \prod_{i=1}^N \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$

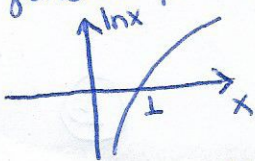
$$\max_{\mu, \sigma} J(\mu, \sigma) \Leftrightarrow \begin{cases} \frac{\partial J}{\partial \mu} = 0 \\ \dots \\ \frac{\partial J}{\partial \sigma} = 0 \end{cases}$$

↑ **ισοδύναμα***

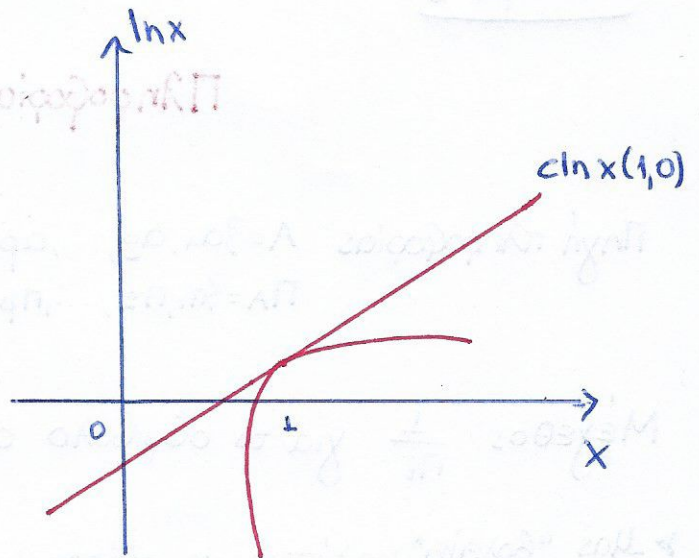
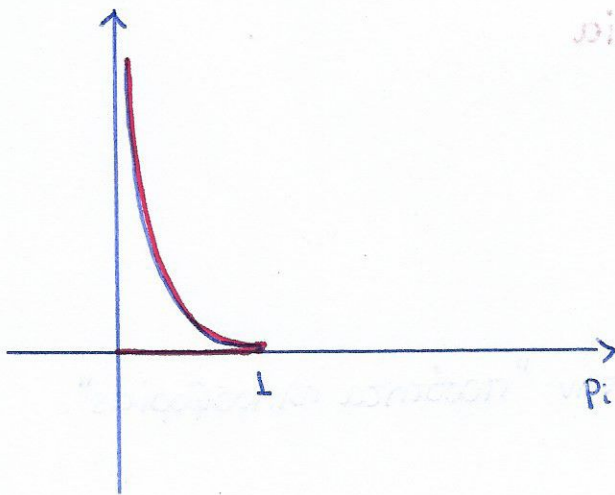
$$\max_{\mu, \sigma} \ln[J(\mu, \sigma)]$$

$$\ln J(\mu, \sigma) = \ln \prod_{i=1}^N P(x_i) = \sum_{i=1}^N \ln[P(x_i)] = \sum_{i=1}^N \left[-\ln(\sqrt{2\pi}\sigma) - \frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} \right]$$

* Είναι ισοδύναμα γιατί ο λογάριθμος είναι γνησίως μονότονη.



Χρήσιμες γραφικές παραστάσεις



$\ln x(1,0)$
Εφαπτομένη της $f(x) = \ln x$ στο $x=1$:
 $y = ax + b$
• περνάει από το σημείο $(1,0)$ $a+b=0$
• $f'(x)|_{x=1} = a \Leftrightarrow \frac{1}{x}|_{x=1} = a \Leftrightarrow a=1$
 $\ln x$ στο $x=1$: $y = x-1$

Απόδειξη

Ισχύει $\ln x \leq x-1, \forall x$

Ορίσω $g(x) = x-1 - \ln x \Leftrightarrow g'(x) = 1 - \frac{1}{x}$

Περίπτωση 1: $x \geq 1$: $g'(x) \geq 0 \Rightarrow g(x) \uparrow$ (γνησίως αύξουσα)

$$\Rightarrow g(x) \geq g(1) \Rightarrow x-1 - \ln x = 0 \Rightarrow \ln x \leq x-1$$

Περίπτωση 2: Αντίστοιχα ... $\ln x \leq x-1$

• Ορίσω $I_\epsilon = \log_\epsilon(\pi_i)$ και μονάδες πληροφορίας

• Αν $\epsilon = 2 \rightarrow$ bits (μονάδες)

• Αν $\epsilon = e \rightarrow$ nats (μονάδες)

• Αν $\epsilon = 10 \rightarrow$ Hartley

παράδειγμα

Πηγή πληροφορίας εκπέμπει δυαδικές δεκάδες ισοπίθανες. Η πληροφορία του μηνύματος είναι $I = -\log_2 \frac{1}{2^{10}} = 10 \text{ bits}$

↓
πi

παράδειγμα

Πηγή πληροφορίας εκπέμπει ισοπίθανες δεκαδικές τριάδες $I = -\log_2 \left(\frac{1}{10^3} \right) \approx 10 \text{ bits}$

$$\text{τότε } \log_2 x = \frac{\log_{10} x}{\log_{10} 2}$$

π.χ. βuX το χωρίζω και θέλω να υπολογίσω τον λογάριθμο σε δυαδική βάση:

$$\log_2 x = \frac{\log_{10} x}{\log_{10} 2}$$

• πηγή εκπέμπει 0 ή 1 ισοπίθανα $I = -\log_2 \left(\frac{1}{2} \right) = 1 \text{ bit}$

Εντροπία Πηγής - Πληροφορίας

Πηγή $A = \{a_1, a_2, \dots, a_r\}$

(διακριτά) $P_A = \{p_1, p_2, \dots, p_r\}$

$$\sum_{i=1}^r p_i = 1$$

$$H(A) \hat{=} H = E[I_A] = E[-\ln(p_i)] = -\sum_{i=1}^r p_i \log(p_i)$$

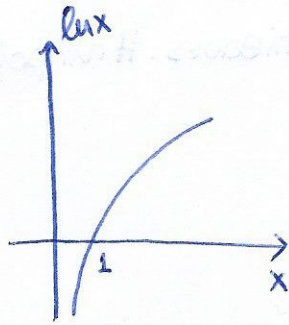
$H(A) \rightarrow$ Εντροπία: Μέση τιμή της πληροφορίας της A

Μονάδες: bits/σύμβολο της πηγής ($\epsilon=2$)

nats/σύμβολο της πηγής ($\epsilon=e$)

hartley/σύμβολο της πηγής ($\epsilon=10$)

$\bullet \log \pi_i = H(A) \geq 0$



συμπεράσματα:

$\log 1 = \frac{1}{e^0} = 1$

...

συμπεράσματα:

• Για ποιες τιμές των π_i μεγιστοποιείται η $H(A)$;
 $\max_{\pi_i} H(A)$

Μεγιστοποιείται όταν τα a_i είναι ισοπίθανα:

$\pi_1 = \pi_2 = \dots = \pi_p = \frac{1}{p}$

$H_{\max}(A) = - \sum_{i=1}^p \frac{1}{p} \log \left(\frac{1}{p} \right) = - \frac{1}{p} \log \left(\frac{1}{p} \right) \cdot \sum_{i=1}^p 1 =$

$= - \frac{1}{p} \log \left(\frac{1}{p} \right) p = - \log \left(\frac{1}{p} \right) = \log \left[\left(\frac{1}{p} \right)^{-1} \right] = \log(p)$

Μεγιστοποίηση Εντροπίας δυαδικής πηγής:

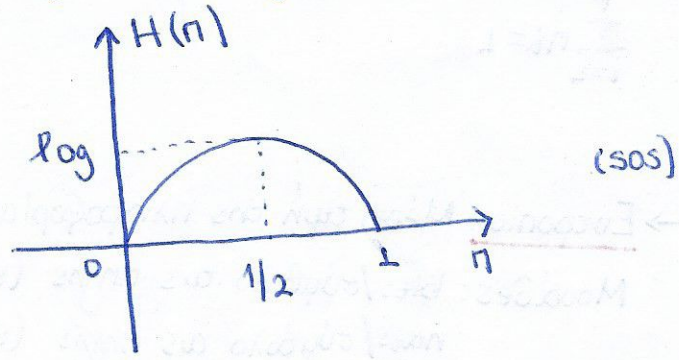
$A = \{a_1, a_2\}$

$\pi_A = \{\pi_1, \pi_2\} = \{\pi, 1-\pi\}$

↓ 2
 περιορισμός: $\sum_{i=1}^2 \pi_i = 1$

$H(A) = - \sum_{i=1}^2 \pi_i \log \pi_i =$

$-\pi \log \pi - (1-\pi) \log (1-\pi) = H(\pi)$ (Συνάρτηση Shannon)



Για ποιες τιμές των π_i η εντροπία μεγιστοποιείται;

$$\max_{\pi} H(\pi) \Leftrightarrow \frac{\partial H(\pi)}{\partial \pi} = 0 \Leftrightarrow -\log \pi - 1 - [-\log(1-\pi) - 1] = 0$$

$$\Rightarrow \log \pi - \log(1-\pi) = 0 \Leftrightarrow \log\left(\frac{\pi}{1-\pi}\right) = 0 \Leftrightarrow \frac{\pi}{1-\pi} = 1 \Rightarrow \pi = 1 - \pi \Rightarrow \boxed{\pi = \frac{1}{2}}$$

Μεγιστοποίηση εντροπίας πηγής πληροφορίας p συμβόλων.

$$A = \{a_1, a_2, \dots, a_p\}$$
$$\pi = \{\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_p\}$$

$$H(A) = - \sum_{i=1}^p \pi_i \log \pi_i$$

$$\max_{\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_p} H(\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_p)$$

υπό τον περιορισμό
$$\sum_{i=1}^p \pi_i = 1$$

ένας περιορισμός

Μεγιστοποίηση με περιορισμούς
Λύση:
Μέθοδος των πολλαπλασιαστών Lagrange

Ορίσω τη συνάρτηση $J(\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_p; \lambda) = - \sum_{i=1}^p \pi_i \log \pi_i + \lambda \left(\sum_{i=1}^p \pi_i - 1 \right)$

↓
πολλοστής
Lagrange

$$\frac{\partial J}{\partial \pi_i} = 0, \forall i : \frac{\partial J}{\partial \pi_m} = 0 \Leftrightarrow \frac{\partial}{\partial \pi_m} (-\pi_m \log \pi_m) + \lambda \frac{\partial (\sum \pi_i)}{\partial \pi_m} = 0$$

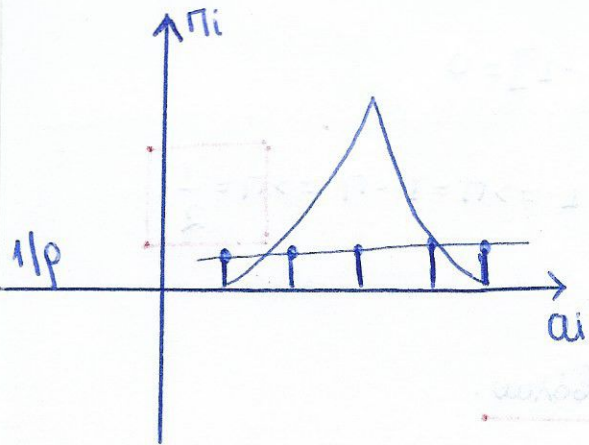
$$\Leftrightarrow -\log \pi_m - 1 + \lambda = 0 \Leftrightarrow \log \pi_m = \lambda - 1 \Leftrightarrow$$

$$\boxed{\pi_m = e^{\lambda - 1}}$$

και

$$\frac{\partial J}{\partial \lambda} = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^p \pi_i = 1 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^p e^{\lambda - 1} = 1 \Leftrightarrow e^{\lambda - 1} \sum_{i=1}^p 1 = 1 \Leftrightarrow e^{\lambda - 1} = \frac{1}{p}$$

$$\Leftrightarrow \boxed{\lambda = 1 - \ln p}$$



όσο πιο ακαθώδης
τόσο πιο μικρή η
βεβαιότητα.

• Πώς χωρίζουμε ότι το $\log p$ είναι το μέγιστο και όχι το ελάχιστο της $H(A)$;

• $\ln \pi_i \leq \pi_i - 1$

$\sum a_i \ln \pi_i \leq \sum a_i \pi_i - 1$

α) $\frac{\partial^2 \pi_i}{\partial \pi_i^2} < 0$ κλπ.

β) $H(A) - \log p = -\sum_{i=1}^p \pi_i \log \pi_i - \log p = -\sum_{i=1}^p \pi_i \log \pi_i - \log \sum_{i=1}^p \pi_i =$

$-\sum_{i=1}^p \pi_i \log \pi_i + \pi_i \log p = -\sum_{i=1}^p \pi_i (\log \pi_i + \log p) =$

$-\sum_{i=1}^p \pi_i \log(\pi_i p) = \sum_{i=1}^p \pi_i \log\left(\frac{1}{p \pi_i}\right) \leq \sum_{i=1}^p \pi_i \left(\frac{1}{p \pi_i} - 1\right) =$

$\sum_{i=1}^p \frac{1}{p} - \sum_{i=1}^p \pi_i = \frac{1}{p} \cdot p - 1 = 1 - 1 = 0 \Leftrightarrow H(A) \leq \log p$

$3 = m \pi$

* "Απόσταση" Kullback - Leibler μεταξύ των κατανομών.

$P_A = \{p_1, p_2, \dots, p_r\}$ και $T_A = \{t_1, t_2, \dots, t_r\}$ για την πηγή πληροφορίας $A = \{a_1, a_2, \dots, a_r\}$

$$D(p, \tau) = \sum_{i=1}^r p_i \log \left(\frac{p_i}{t_i} \right) \geq 0 \quad (\Rightarrow) \quad \sum_{i=1}^r p_i \log p_i \geq \sum_{i=1}^r p_i \log t_i$$

- * Δεν είναι μετρική
- Δεν ισχύει η αντιμεταθετική ιδιότητα
- Δεν ισχύει η τριγωνική ανισότητα

$$(\Rightarrow) -\sum_{i=1}^r p_i \log p_i \leq -\sum_{i=1}^r p_i \log t_i$$

$$(\Rightarrow) H(A) \leq -\sum_{i=1}^r p_i \log t_i$$

$$E_p[-\log p_i] \leq E_p[-\log t_i]$$

• Απόδειξη ότι $D(p, \tau) \geq 0$

$$D(p, \tau) = \sum_{i=1}^r p_i \log \left(\frac{p_i}{t_i} \right) = -\sum_{i=1}^r p_i \log \left(\frac{t_i}{p_i} \right) \geq -\sum_{i=1}^r p_i \left(\frac{t_i}{p_i} - 1 \right) = -\sum_{i=1}^r t_i + \sum_{i=1}^r p_i =$$

$$-(1-1) = 0 \quad (\Rightarrow) \quad D(p, \tau) \geq 0 \quad \text{μη αρνητική}$$

$$\begin{aligned} \ln x &\leq x - 1 \\ -\ln x &\geq -(x - 1) \end{aligned}$$

Συνδυαστική (ή από κοινού) Εντροπία

πηγή $A = \{a_1, a_2, \dots, a_r\}$ $P_A = \{p(a_1), p(a_2), \dots, p(a_r)\}$

πηγή $B = \{b_1, b_2, \dots, b_s\}$ $P_B = \{p(b_1), p(b_2), \dots, p(b_s)\}$

Εκπέμπω από κοινά το ζεύγος συμβόλων (a_i, b_j)

$$H(A, B) = -\sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p(a_i, b_j) \log p(a_i, b_j) = E[-\log p(a_i, b_j)]$$

! Πάντα στο μάθημα η αναμενόμενη τιμή $E(\cdot)$ υπολογίζεται ως προς την $p(a_i, b_j)$

Ιδιότητα $H(A, B) \leq H(A) + H(B)$

$$\begin{aligned} H(A, B) &= -\sum_i \sum_j p(a_i, b_j) \cdot \log p(a_i, b_j) \leq \\ &= -\sum_i \sum_j p(a_i, b_j) \cdot \log [p(a_i) p(b_j)] \\ &= \sum_i \sum_j p(a_i, b_j) \log p(a_i) - \sum_i \sum_j p(a_i, b_j) \cdot \log p(b_j) = \\ &= \sum_i \log(p(a_i)) \cdot \sum_j p(a_i, b_j) - \sum_j \log p(b_j) \cdot \sum_i p(a_i, b_j) = \\ &= -\sum_i p(a_i) \log p(a_i) - \sum_j p(b_j) \log p(b_j) = \\ &= H(A) + H(B) \quad (\Rightarrow) \quad \boxed{H(A, B) \leq H(A) + H(B)} \end{aligned}$$

Η ισότητα ισχύει αν A, B ανεξάρτητα.