TP2 - solution

1. Nous devons donc trouver un \vec{w} tel que $E(\vec{w})$ est minimum. Pour ce faire, nous allons calculer le gradient $\nabla E(\vec{w})$ et trouver la racine de ce gradient soit :

Soit:

$$E(\vec{w}) = \sum_{n=1}^{N} (t_n - \vec{w}^T \vec{\Phi}(\vec{x}_n))^2 + \lambda \vec{w}^T \vec{w}$$

Nous devons trouver:

$$\frac{\partial E(\vec{w})}{\partial \vec{w}} = 0 \operatorname{soit} \frac{\partial \sum_{n=1}^{N} (t_n - \vec{w}^T \vec{\phi}(\vec{x}_n))^2 + \lambda \vec{w}^T \vec{w}}{\partial \vec{w}} = 0$$

<=>

$$\sum_{n=1}^{N} -2 \cdot \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) \cdot (t_n - \overrightarrow{w}^T \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n)) + 2 \cdot \lambda \overrightarrow{w} = 0$$

<=>

$$\sum_{n=1}^{N} -\overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) \cdot (t_n - \overrightarrow{w}^T \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n)) + \lambda \overrightarrow{w} = 0$$

arithmétique

par définition

<=>

$$\sum_{n=1}^{N} -\vec{\phi}(\vec{x}_n) \cdot t_n + \vec{\phi}(\vec{x}_n) \cdot \vec{w}^T \vec{\phi}(\vec{x}_n) + \lambda \vec{w} = 0$$

par distributivité

$$\sum_{n=1}^{N} \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) \cdot \overrightarrow{w}^T \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) + \lambda \overrightarrow{w} = \sum_{n=1}^{N} \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) \cdot t_n$$

arithmétique

$$\sum_{n=1}^{N} (\overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n)^T \cdot \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) + \lambda)^T \cdot \vec{w} = \sum_{n=1}^{N} \overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n) \cdot t_n$$

arithmétique

$$(\Phi^T \Phi + \lambda I)^T \cdot \vec{w} = \Phi t$$

trans. en matrices

$$\langle = \rangle$$

$$\vec{w} = (\Phi^T \Phi + \lambda I)^{-1} \Phi t$$

arithmétique

COFD

2. La fonction de perte lors d'une entropie croisée est donnée par :

$$E_D(\vec{w}) = -\sum_{n=1}^{N} t_n \ln(y_{\vec{w}}(\vec{x}_n)) + (1 - t_n) \ln(1 - y_{\vec{w}}(\vec{x}_n))$$

Nous devons trouver le gradient en effectuant :

$$\vec{\nabla} E(\vec{w}) = \frac{\partial E_D(\vec{w})}{\partial \vec{w}} = \frac{\partial \left(-\sum_{n=1}^N t_n \ln(y_{\vec{w}}(\vec{x}_n)) + (1 - t_n) \ln(1 - y_{\vec{w}}(\vec{x}_n))\right)}{\partial \vec{w}}$$

Puisque:

$$y_{\overrightarrow{w}}(\vec{x}_n) = \sigma\left(\overrightarrow{w}^T\overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n)\right) = \frac{1}{\left(1 + e^{-\overrightarrow{w}^T\overrightarrow{\Phi}(\vec{x}_n)}\right)}$$
 par définition

Il s'en suit que :

$$\frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} t_n ln \left(\frac{1}{1 + e^{-\overrightarrow{w}^T \overrightarrow{\varphi}(\overrightarrow{x}_n)}}\right) + (1 - t_n) ln (1 - \frac{1}{\left(1 + e^{-\overrightarrow{w}^T \overrightarrow{\varphi}(\overrightarrow{x}_n)}\right)})}{\partial \overrightarrow{w}} \qquad \qquad \text{par d\'efinition}$$

$$\frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} t_n \ln \left(\frac{1}{1+e^{-\overrightarrow{W}^T \overrightarrow{\varphi}(\overrightarrow{x}_n)}}\right) + (1-t_n) \ln (\frac{1+e^{-\overrightarrow{W}^T \overrightarrow{\varphi}(\overrightarrow{x}_n)}}{1+e^{-\overrightarrow{W}^T \overrightarrow{\varphi}(\overrightarrow{x}_n)}} - \frac{1}{1+e^{-\overrightarrow{W}^T \overrightarrow{\varphi}(\overrightarrow{x}_n)}})}{\partial \overrightarrow{w}} \qquad \text{arithm\'etique}$$

<=>

$$\begin{array}{c} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} t_n \ln \left(\frac{1}{1+e^{-W^T \widehat{\varphi}(X_n)}} \right) + (1-t_n) \ln \left(\frac{e^{-W^T \widehat{\varphi}(X_n)}}{1+e^{-W^T \widehat{\varphi}(X_n)}} \right)}{\partial \overline{w}} & \text{arithmétique} \\ <>> \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - t_n \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \ln \left(e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right)}}{\partial \overline{w}} & \text{par déf de ln} \\ <=> \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - t_n \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \ln \left(e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right)}}{\partial \overline{w}} & \text{par distributivité} : (1-t_n) \\ <=> \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - t_n \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)}}{\partial \overline{w}} & \text{par définition de ln}(\exp(f(x))) \\ <=> \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - t_n \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)}}{\partial \overline{w}} & \text{arithmétique} \\ <=> \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)}}{\partial \overline{w}} & \text{arithmétique} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)}}{\partial \overline{w}} & \text{arithmétique} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)}}{\partial \overline{w}} & \text{arithmétique} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) - (1-t_n) \overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{arithmétique} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \overline{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{par définition de la dérivée} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \overline{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{par définition de la dérivée} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \overline{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{par définition de la dérivée} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \overline{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{par définition de la dérivée} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \overline{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{par définition de la dérivée} \\ <=> \sum_{n=1}^{N} \frac{\partial - \sum_{n=1}^{N} - \ln \left(1 + e^{-\overline{w}^T \widehat{\varphi}(X_n)} \right) + (1-t_n) \overline{\varphi}(X_n)}{\partial \overline{w}} & \text{p$$

3. Soit les 3 valeurs possibles {1 2 3} d'une variable aléatoire X, ayant la contrainte $p_1=2\cdot p_2$, nous devons prouver que les propriétés sont les suivantes :

CQFD

$$p_1 = \frac{2}{2^{2/3}+3}$$
, $p_2 = \frac{1}{2^{2/3}+3}$, $p_3 = \frac{2^{2/3}}{2^{2/3}+3}$

Soit l'entropie :

$$H[x] = |E[I(x)]| = \sum p(x)I(x) = -\sum p(x)\log(p(x))$$

On cherche p1, p2, p3 ou l'entropie est maximale, soit :

$$f(x) = > \operatorname{argmax}(-p_1(x)\log(p_1(x)) - p_2(x)\log(p_2(x)) - p_3(x)\log(p_3(x)))$$

$$g_1(\mathbf{x}) => p_1 + p_2 + p_3 = 1 \\ g_2(\mathbf{x}) => p_1 + p_2 + p_3 = 1 => 2 \cdot p_2 + p_2 + p_3 = 1 => 3 \cdot p_2 + p_3 = 1$$

$$Lagrange: L = f + \lambda_1 g_1 + \lambda_2 g_2$$

$$<=> L = -p_1(x)\log(p_1(x)) - p_2(x)\log(p_2(x)) - p_3(x)\log(p_3(x)) + \lambda_1(p_1 + p_2 + p_3 - 1) + \lambda_2(3 \cdot p_2 + p_3 - 1)$$

Et nous cherchons

$$\nabla L = 0 \ tel \ que \begin{bmatrix} \frac{\partial L}{\partial p_1} \\ \frac{\partial L}{\partial p_2} \\ \frac{\partial L}{\partial p_3} \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda_1} \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\left[\frac{\partial L}{\partial \lambda_2} \right]$$

$$\left[\frac{\partial L}{\partial p_1} = -\log p_1 - \frac{p_T}{\ln 2 \cdot p_T} + \lambda_1 = 0 \right] = \log p_1 = -\frac{1}{\ln 2} - \lambda_1 = p_1 = 2^{-\lambda_1 - \frac{1}{\ln 2}}$$

$$\frac{\partial L}{\partial p_2} = -\log p_2 - \frac{p_2}{\ln 2 \cdot p_2} + \lambda_1 + 3\lambda_2 = 0 = \log p_2 = -\lambda_1 - 3\lambda_2 - \frac{1}{\ln 2} = p_2 = 2^{-\lambda_1 - 3\lambda_2 - \frac{1}{\ln 2}}$$

$$\frac{\partial L}{\partial p_3} = -\log p_3 - \frac{p_3}{\ln 2 \cdot p_3} + \lambda_1 + \lambda_2 = 0 = \log p_3 = -\lambda_1 - \lambda_2 - \frac{1}{\ln 2} = p_3 = 2^{-\lambda_1 - \lambda_2 - \frac{1}{\ln 2}}$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda_1} = p_1 + p_2 + p_3 - 1 = 0 = \lambda_1 = p_1 + p_2 + p_3 - 1$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda_2} = 3 \cdot p_2 + p_3 - 1 = 0 = \lambda_2 = 3 \cdot p_2 + p_3 - 1$$

Nous avons donc que :

$$p_1 = 2^{-\lambda_1 - \frac{1}{\ln 2}}, p_2 = 2^{-\lambda_1 - 3\lambda_2 - \frac{1}{\ln 2}}, p_3 = 2^{-\lambda_1 - \lambda_2 - \frac{1}{\ln 2}}, \lambda_1 = p_1 + p_2 + p_3 - 1 \text{ et } \lambda_2 = 3 \cdot p_2 + p_3 - 1$$

Et puisque

$$p_1 + p_2 + p_3 - 1 = 0$$
 et $3 \cdot p_2 + p_3 - 1 = 0$

Si on suppose une p_2 *= 1, donc d'après la 1ere contrainte où $p_1 = 2p_2$, ça voudrait dire qu'une p_1 * = 2.

D'après les lois des probabilités, nous pouvons établis les relations suivantes pour ${p_1}^*$, ${p_2}^*$ et ${p_3}^*$:

$$\begin{aligned} p_1 + p_2 + p_3 &= 1 \\ < = > & \\ \frac{{p_1}^*}{{p_1}^* + {p_2}^* + {p_3}^*} + \frac{{p_2}^*}{{p_1}^* + {p_2}^* + {p_3}^*} + \frac{{p_3}^*}{{p_1}^* + {p_2}^* + {p_3}^*} &= 1 \end{aligned}$$

Il suffit de trouver les ${\lambda_1}^*$ et ${\lambda_2}^*$ selon les ${\lambda_1}$ et ${\lambda_2}$ que nous avons trouvés précédemment.

$$p_1^*=2^{-\lambda_1^*-\frac{1}{\ln 2}}=2^1 \qquad \qquad \text{par d\'efinition}$$
 <=>
$$-\lambda_1^*-\frac{1}{\ln 2}=1 \qquad \qquad \text{par \'equivalence des exposants}$$
 <=>
$$\lambda_1^*=-1-\frac{1}{\ln 2} \qquad \qquad \text{arithm\'etique}$$

Que nous remplaçons dans :

$$p_{2}^{*} = 1 = 2^{-\lambda_{1}^{*} - 3\lambda_{2}^{*} - \frac{1}{\ln 2}} = 2^{0}$$
 par définition
$$-\lambda_{1}^{*} - 3\lambda_{2}^{*} - \frac{1}{\ln 2} = 0$$
 par équivalence des exposants
$$<=>$$

$$-\left(-1 - \frac{1}{\ln 2}\right) - 3\lambda_{2}^{*} - \frac{1}{\ln 2} = 0$$
 par remplacement : $\lambda_{1}^{*} = -1 - \frac{1}{\ln 2}$
$$<=>$$

$$(1) - 3\lambda_{2}^{*} = 0$$
 arithmétique
$$\lambda_{2}^{*} = \frac{1}{3}$$
 arithmétique

Que nous remplaçons avec ${\lambda_1}^*$ dans :

$$p_3^* = 2^{-\lambda_1^* - \lambda_2^* - \frac{1}{\ln 2}} \qquad \text{par d\'efinition}$$

$$= p_3^* = 2^{-\left(-1 - \frac{1}{\ln 2}\right) - \frac{1}{3} - \frac{1}{\ln 2}}$$

$$= p_3^* = 2^{1 - \frac{1}{3}} \qquad \text{arithm\'etique}$$

$$= p_3^* = 2^{2/3} \qquad \text{arithm\'etique}$$

D'après la relation que nous avons établi précédemment :

$$\begin{array}{c} p_1+p_2+p_3=1 & \text{tel qu'établi} \\ <=> & \\ \frac{p_1^*}{p_1^*+p_2^*+p_3^*}+\frac{p_2^*}{p_1^*+p_2^*+p_3^*}+\frac{p_3^*}{p_1^*+p_2^*+p_3^*}=1 & \text{tel qu'établi} \end{array}$$

Nous retrouvons que:

$$p_1=rac{2}{2^{2/3}+3}$$
, $p_2=rac{1}{2^{2/3}+3}$, $p_3=rac{2^{2/3}}{2^{2/3}+3}$ par remplacement et arithmétique