# Probabilité conditionnelle

## **PST**

## 4 - Probabilité conditionnelle

## Résumé du document

Definition

# **Table des matières**

1. Probabilité conditionnelle	. 2
1.1. Concept	. 2
1.1.1. Remarques	
1.2. Théorème de multiplication	
1.3. Théorème des probabilités totales	
2. Théorème de Bayes	3
2.1. Version simplifiée	3
2.2. Version composée	
2.3. Filtre bayesien anti-spam	
2.3.1. Exemple	
2.3.2. Formules utiles	
3. Indépendance	. 5

#### 1. Probabilité conditionnelle

#### 1.1. Concept

La probabilité conditionnelle nous permet de calculer la probabilité d'un événement en fonction d'une condition.

L'opération permettant de calculer la probabilité conditionnelle est la suivante:

$$A=$$
 probabilité que l'évenement A se passe 
$$B=$$
 événement qui s'est réalisé

Nous cherchons donc la chance que l'évenement A se passe en sachant que l'événement B s'est réalisé:

$$P(A \mid B)$$

La formule de base permettant de calculer cette probabilité est:

$$P(A \mid B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}, \ P(B) \neq 0$$

#### 1.1.1. Remarques

$$P(B \mid B) = 1$$

si A est inclus dans B, alors  $A \cap B = A$  et donc

$$P(A \mid B) = \frac{P(A)}{P(B)}$$

### 1.2. Théorème de multiplication

En utilisant l'inverse de la formule présentée au point 2 nous pouvons retrouver  $P(A \cap B)$ , pour cela nous aurons la formule suivante:

$$P(A \cap B) = P(A \mid B) * P(B)$$
$$= P(B \mid A) * P(A)$$

## 1.3. Théorème des probabilités totales

Soient A et B deux événements quelconques. Comme B et  $\overline{B}$  forment une partition de  $\Omega$ , on aura selon le théorème des probabilités totales,

$$\begin{split} P(A) &= P(A \mid B) * P(B) + P\Big(A \mid \overline{B}\Big) * P\Big(\overline{B}\Big) \\ &= P(A \mid B) * P(B) + P\Big(A \mid \overline{B}\Big) * P(1 - P(B)) \end{split}$$

## 2. Théorème de Bayes

Le théorème de Bayes qui fait appel aux théorèmes de multiplication et de probabilités totales est très important. Par exemple, il donna naissance à une autre approche de la statistique. Nous présenterons d'abord la version simple du théorème puis sa version composée.

#### 2.1. Version simplifiée

Supposons que A et B soient deux événements d'un ensemble fondamental  $\Omega$ , avec  $P(B) \neq 0$ . Alors,

$$P(A \mid B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B \mid A) * P(A)}{P(B)}$$

#### 2.2. Version composée

Soient une partition  $H_1, H_2, ..., H_k$  et un événement B d'un ensemble fondamental  $\Omega$ , avec  $P(B) \neq 0$ . Pour tout indice  $1 \leq j \leq k$ , on aura,

$$\begin{split} P\big(H_j \mid B\big) &= \frac{P\big(H_j \cap B\big)}{P(B)} \\ &= \frac{P\big(B \mid H_j\big) * P\big(H_j\big)}{P(B \mid H_1) * P(H_1) + \ldots + P(B \mid H_k) * P(H_k)} \end{split}$$

#### 2.3. Filtre bayesien anti-spam

 $p_i$ : probabilité qu'un mot choisi au hasard dans un message électronique est le mot i en sachat que le mot est un spam.

 $q_i$ : probabilité qu'un mot choisi au hasard dans un message électronique est le mot i en sachant que le message n'est pas un spam

#### **2.3.1.** Exemple

 $M_i$  : le mot choisi au hasard dans le message électronique est le mot i; S : le message électronique est un spam

Ainsi,

$$p_i = P(M_i \mid S) \ \text{ et } q_i = P\big(M_i \mid \overline{S}\big)$$

Pour illustrer le fonctionnement du filtre bayesien, supposons que la proportion de messages spam d'une certaine compagnie vaut 0.9 et que pour le mot "hypothèque" noté  $1, p_1 = 0.05$  et  $q_1 = 0.001$ .

Pour ce mot, on a alors

$$p_1 = P(M_1 \mid S) = 0.05$$
 et  $q_1 = P(M \mid \overline{S}) = 0.001$ 

Un nouveau message électronique vient d'arriver et le mot "hypothèque" y apparaît exactement une fois. En appliquant le théroème de Bayes, la probabilité que le message électronique soit un spam est

$$P(S \mid M_1) = \frac{P(M_1 \mid S) * P(S)}{P(M_1 \mid S) * P(S) + P(M_1 \mid \overline{S}) * P(\overline{S})} = 0.998$$

### 2.3.2. Formules utiles

Dans le cas ou les événements  ${\cal M}_1$  et  ${\cal M}_2$  sont dit  ${\bf indépendants}$  nous aurons,

$$\begin{split} P(S \mid M_1 \cap M_2) &= \frac{P(M_1 \cap M_2 \mid S) * P(S)}{P(M_1 \cap M_2 \mid S) * P(S) + P\left(M_1 \cap M_2 \mid \overline{S}\right) * P\left(\overline{S}\right)} \\ &= \frac{P(M_1 \mid S) * P(M_2 \mid S) * P(S)}{P(M_1 \mid S) * P(M_2 \mid S) * P(S) + P\left(M_1 \mid \overline{S}\right) * P\left(M_2 \mid \overline{S}\right) * P\left(\overline{S}\right)} \end{split}$$

# 3. Indépendance

L'événement A est **indépendant** de l'événement B si le fait de savoir que B s'est déroulé n'influence pas la probabilité de A.

Nous aurons donc

$$P(A \mid B) = P(A)$$

Or, par définition d'une probabilité conditionnelle,

$$P(A \mid B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Ainsi, on obtient

$$P(A) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

On peut donc dire que A est indépendant de B si

$$P(A \cap B) = P(A) * P(B)$$

Deux événements sont dépendants s'ils ne sont pas indépendants.