

Un commerce de chaussures de Montréal veut optimiser son inventaire afin de maximiser ses profits et fait appel à votre société de conseil. Les données chaussures contiennent les variables suivantes :

- **statut** : variable catégorielle, 0 s'il est vendu, 1 si l'article est toujours en stock, 2 s'il est déstocké (les modèles invendus après 40 mois en magasins sont passés aux pertes et profits).
- **temps** : temps de stockage de l'article (en mois).
- **prix** : prix de vente réelle de l'article (avec rabais si applicable), arrondi à l'unité près.
- **sexe** : variable catégorielle, 0 pour modèle pour homme, 1 pour femme.

Notre objectif premier est d'estimer le temps qu'un article passe en stock avant d'être vendu.

7.1 Que représente la censure dans cet exemple?

**Solution**

Les données censurées à droites correspondent aux paires de chaussure qui sont toujours en stock à la fin de la période d'observation ou qui sont invendues après 40 mois.

7.2 Estimez nonparamétriquement la fonction de survie du temps de stockage à l'aide d'un modèle de Kaplan–Meier et rapportez les estimés des quartiles.

**Solution**

Les quartiles sont 4, 7 et 11 mois.

```
proc lifetest data=souliers method=km;
time temps*statut(1,2);
run;
```

7.3 Ajustez un modèle à risque proportionnel de Cox pour la durée de stockage en fonction du sexe et du prix de vente.

(a) Rapportez et interprétez les coefficients des variables. Est-ce que les effets estimés sont significatifs?

**Solution**

Les estimés (erreurs-type) des paramètres sont

- $\hat{\beta}_{\text{sexe}} = -0,164(0,026)$ ; le rapport de risque pour les femmes est  $\exp(-0,164) = 0,848$  fois plus élevé que celui des hommes, pour un article au même prix. Les souliers pour femmes restent plus longtemps en stock.
- $\hat{\beta}_{\text{prix}} = -0,0136(9,59 \times 10^{-4})$ ; le rapport de risque de souliers pour hommes ou pour femmes est 0,986 fois celui d'une paire un dollar moins élevé, soit une diminution de 12,7% pour une différence de prix de 10\$.

Les deux coefficients sont significatifs selon les tests de Wald (valeurs- $p$  inférieures à  $10^{-4}$ ). Les covariables sont aussi globalement significatives (statistique du rapport de vraisemblance pour  $\mathcal{H}_0 : \beta_{\text{sexe}} = \beta_{\text{prix}} = 0$  de 248, valeur- $p$  négligeable).

(b) Tracez les estimés des courbes de survie d'une chaussure de l'année dont le prix de vente est 120\$ pour les modèles pour homme et pour femme.

**Solution**

Voir la Figure 1 pour l'estimation de la survie basée sur le modèle à risque proportionnel de Cox; la fonction de risque de base provient de l'estimateur de Kaplan–Meier.

On vous informe que, pour éliminer les invendus lors de l'arrivée de nouveaux modèles, l'entreprise offre une réduction de 20% après 15 mois.

7.4 Ajustez un modèle de Cox qui prendra en compte cette nouvelle information. Rapportez les estimés des paramètres de votre modèle; est-ce que vos interprétations changent?

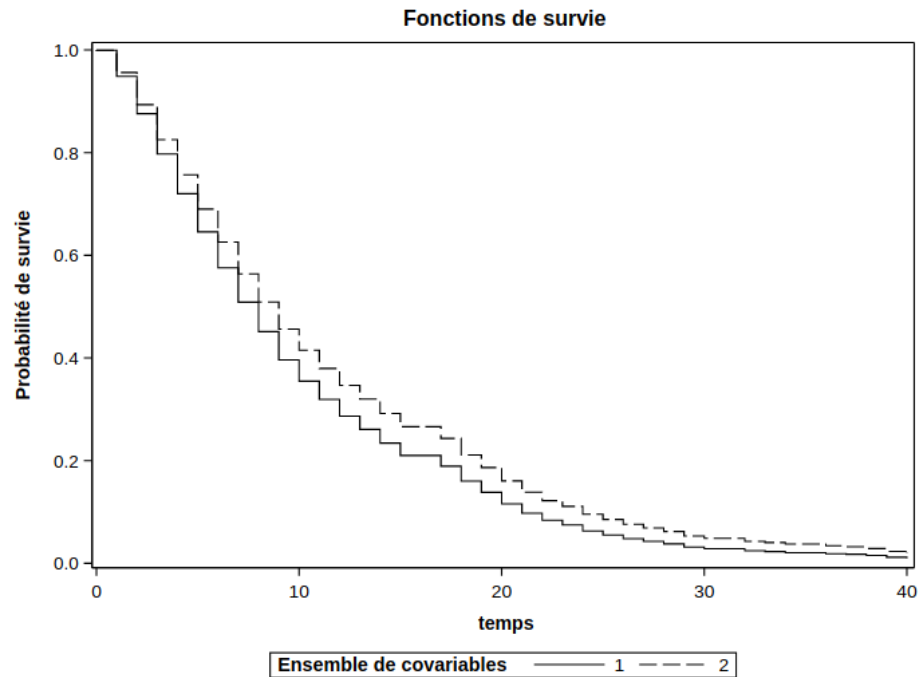


FIGURE 1 – Estimé de la fonction de survie pour une paire de chaussure de 120\$ pour hommes (traitillés) et femme (complet)

### Solution

Non ; les estimés sont toujours dans la marge d'erreur et leurs effets est toujours significativement non-nuls.

- 7.5 On pourrait considérer un modèle à risque non-proportionnels contenant une interaction entre le prix et le temps de manière à ajuster le même modèle. Expliquez comment cela pourrait être fait de manière à obtenir les mêmes estimés des paramètres.

### Solution

On peut ajuster un modèle à risque non-proportionnel avec le terme d'interaction  $\beta_{\text{prix} \times t} \mathbf{1}_{t > 15} \text{prix}$ . En changeant les covariables, on obtient que  $\beta_{\text{prix} \times t} = -0,2\beta_{\text{prix}}$  ; cette contrainte peut être imposée en prenant comme modèle

$$h(t; \text{sexe}, \text{prix}) = h_0(t) \exp \{ \beta_{\text{sexe}} \text{sexe} + \beta_{\text{prix}} (\text{prix} - 0,2\text{prix} \mathbf{1}_{t > 15}) \}.$$