

Estimation de l'effet d'un traitement  
Statistiques de test et proportionnalité des  
risques

A. Latouche

Université Versailles St-Quentin, EA 2506

## Contexte médical

### Essai clinique randomisé

- $n$  patients 2 groupes de traitement
- $n = n_C + n_E$
- Délais de survenue sont censurés
- On observe  $\min(T, C)$
- Si évènements multiples et exclusifs : évènements concurrents
- On observe aussi l'indicatrice du type d'evt  $\varepsilon$

## Illustration

Efficacité d'un traitement : réduction de la mortalité cardiovasculaire

$n$  patients

- Infarctus du myocarde ( $\varepsilon = 1$ )
- Décès de cause cardiovasculaire ( $\varepsilon = 2$ )
- Décès d'autres causes ( $\varepsilon = 3$ )
- Censuré ( $\varepsilon = 0$ )

## Effet du traitement

Quantifier, mais sur quelle quantité ?

- Sur un risque ?
- Sur la fonction de survie ?
- Sur l'incidence cumulée ?

## Notations

On observe  $\tilde{T} = \min(T, C)$  et  $\varepsilon$

Le risque cause-spécifique pour l'évt 1 dans le groupe Experimental est :

$$\lambda_{1E}(t) = dF_{1E}(t)/S_E(t)$$

où

$$F_{1E}(t) = \Pr(T \leq t, \varepsilon = 1)$$

est l'incidence cumulée.

$$S_E(t) = 1 - (F_{1E}(t) + F_{2E}(t)) \text{ event free survival}$$

## Hypothèse de proportionnalité

Soit  $h$  une fonction de risque (*hazard*), la proportionnalité s'exprime :

$$h_{1E}(t) = h_{1C}(t) \text{ HR}$$

où HR est le rapport des risques (*hazard ratio*)

$$H_0 : h_{1E}(t) = h_{1C}(t) \iff \text{HR} = 1.$$

## Test(s) du log-rank

$H_0$ : les probabilités instantanées de décès sont les mêmes entre les deux groupes

- Analyse de survie : équivalence entre risque et survie
- Test fondé sur les différences pondérées intégrées entre
  - Risque cumulé estimé dans le bras de traitement
  - Risque cumulé estimé en réunissant les 2 bras de traitement
- Tarone-Ware (1977), Fleming Harrington (1981)
- Ces tests sont implémentés donc utilisés
- Optimaux pour des risques proportionnels

En pratique

- Risques (cumulés) divergent, convergent
- Log-rank pondéré(s) puissance faible

## Supremum log-rank

Soit  $V_n(t)$  la statistique de test du log-rank pondéré

- $\sigma_n^2(t)$  la variance de  $V_n(t)$
- $\tau$  la durée totale de l'essai
- $T_n(t) = V_n(t)/\sigma_n(t)$  log-rank standardisé
- $\sup_{t \in [0, \tau]} |T_n(t)|$  le supremum log-rank



## Propriété du supremum log-rank

- Sensibilité accrue à des alternatives stochastiques ordonnées
- Légère augmentation de la taille (5%) mais gain de puissance
- Performance similaire à celle du log-rank, dans une situation où le log-rank est optimale

(Eng et Kosorok, Biometrics. 2005)

## Comparaison d'incidence cumulées: test de Gray

$$H_0 : F_{1E} = F_{1C}$$

De la forme

$$Z_{\cdot} = \int_0^{\tau} W_{\cdot}(u) \left\{ d\hat{\Gamma}_{1\cdot}(u) - d\hat{\Gamma}_{1\cdot}^0(u) \right\},$$

- $\tau$  la durée totale de l'essai
- $W_{\cdot}$  pondération
- $\hat{\Gamma}_{1\cdot}(t)$  Risque cumulé estimé dans le bras de traitement ”.”
- $\hat{\Gamma}_{1\cdot}^0(t)$  Risque cumulé estimé en réunissant les 2 bras de traitement

La fonction de risque est ici :  $\alpha_{1\cdot}(t) = dF_{1\cdot}(t)/(1 - F_{1\cdot}(t))$

Test implémenté dans R et optimal pour des risques proportionnels

## Test de Bajorunaite–Klein

- Modification du test de Gray (*supremum Gray test*)

$$Q_1 = \sup\{|Z_1(t)|, t \leq \tau\} / \hat{\sigma}(\tau)$$

avec

$$Z_1(t) = \int_0^t W_1(u) \{d\hat{\Gamma}_{11} - d\hat{\Gamma}_1^0\}(u).$$

Sous les hypothèses du Théorème 1 de Gray:

- $Z_1(t)/\sigma(\tau)$  converge vers  $B(\sigma(t)/\sigma(\tau))$
- $\sup_{0 \leq t \leq \tau} \frac{|Z_1(t)|}{\hat{\sigma}_1(\tau)} \xrightarrow{d} \sup_{0 \leq t \leq 1} |B(t)|$
- Sensibilité accrue à des alternatives ordonnées
- Calcul de la variance simplifiée
- Calcul du nombre de sujets nécessaire (implémenté)

## Comportement des tests

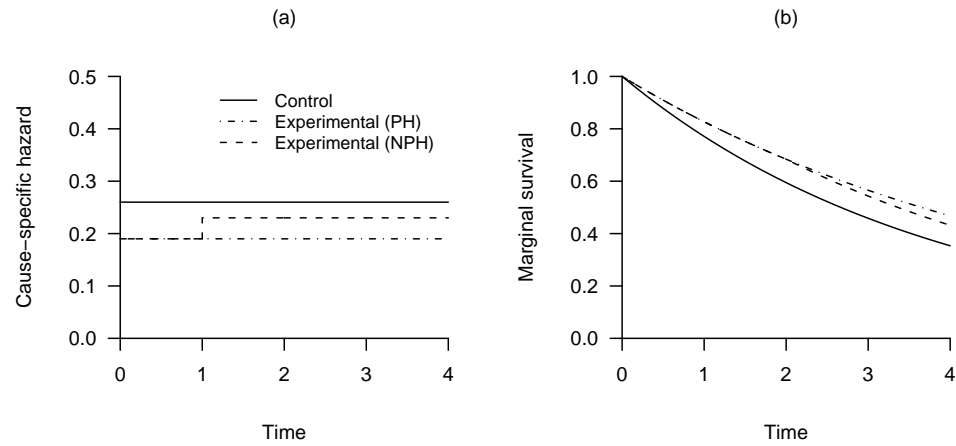
Simuler des temps d'évènements sous les hypothèses suivantes pour les Fonctions de risques causes-spécifique et de sous-répartitions

- (a) sous  $H_0$
- (b) alternative à risque proportionnel
- (c) alternative à risques non-proportionnel

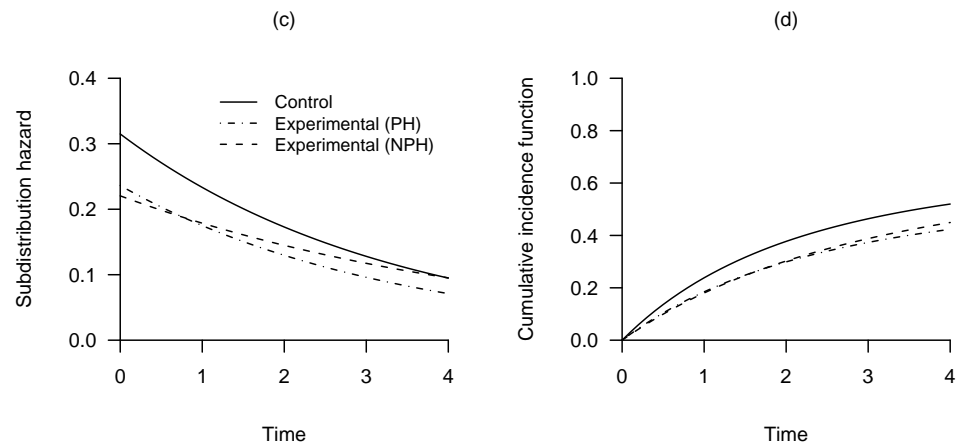
Evaluer les performances des 4 tests

# Simulation

## Exponential simulations



## Gompertz simulations



## Simulation : Exponentiel

Test	$N = 1002$			$N = 1190$		
	Size	Power	Power	Size	Power	Power
Log-rank	0.053	0.908	0.796	0.051	0.942	0.847
Supremum log-rank	0.049	0.890	0.808	0.048	0.928	0.861
Gray	0.053	0.880	0.755	0.050	0.923	0.813
Bajorunaite	0.050	0.863	0.783	0.046	0.910	0.835

- Risques proportionnels
- Risques non-proportionnels

## Simulation : Gompertz

Test	$N = 1002$			$N = 1190$		
	Size	Power	Power	Size	Power	Power
Log-rank	0.050	0.695	0.674	0.050	0.765	0.742
Supremum log-rank	0.046	0.686	0.697	0.049	0.749	0.763
Gray	0.050	0.860	0.743	0.051	0.912	0.812
Bajorunaite	0.047	0.836	0.767	0.049	0.888	0.826

$$F_{k.}(t) = 1 - \exp[\beta_{k.} \{1 - \exp(\nu_{k.}t)\} / \nu_{k.}],$$

où  $\nu_{k.} < 0$  et  $|\beta_{k.}| < \infty$ .

$$\Rightarrow \alpha_{1.}(t) = \beta_{1.} \exp(\nu_{1.}t)$$

## Perspectives

Travail collaboratif avec R. Bajorunaite (Université de Marquette)

- Implementation des tests de Bajorunaite–Klein (p–value)
- Comparaison avec les Tests de type kolmogorov–smirnov (Test de Lin, 1997)
- Version supremum du test de Pepe (1991)



## Références

- The versatility of function-indexed Weighted Log-Rank Statistics. Kosorok MR, Lin CY. JASA, 1999
- Klein, JP and Bajorunaite, R. Chapter 16 Inference for Competing Risks. Handbook of Statistics. Vol 25, Advances in Survival Analysis. Elsevier Science, 291-312, 2004
- Two-sample tests of equality of two cumulative incidence functions. R. Bajorunaite, JP Klein. Computational Statistics & Data analysis. 2007
- Sample size calculations in the presence of competing risks. A. Latouche, R. Porcher. Statistics in Medicine, 2007