

Détection de rupture dans les séries temporelles

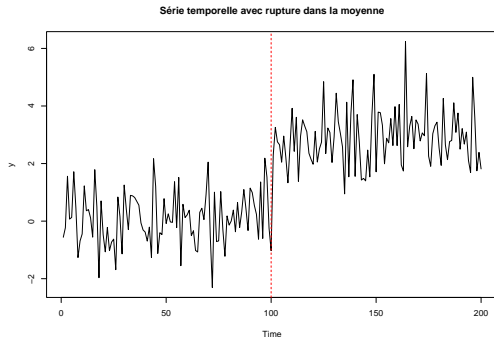
Julien JACQUES

Qu'est-ce qu'une rupture ?

- ▶ Une **rupture** (ou “changepoint”) est un moment où les propriétés statistiques d'une série changent.
- ▶ Cela peut concerner :
 - ▶ La moyenne
 - ▶ La variance
 - ▶ Les deux

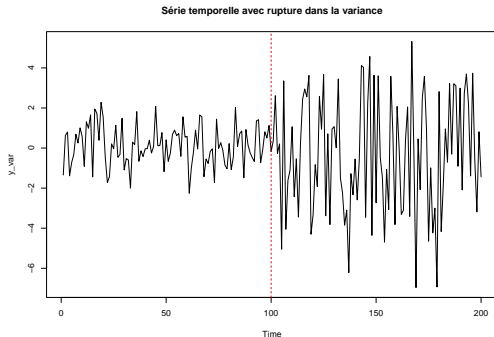
Exemple de rupture dans la moyenne

```
set.seed(123)
y1 <- rnorm(100, mean = 0, sd = 1)
y2 <- rnorm(100, mean = 3, sd = 1)
y <- c(y1, y2)
plot.ts(y, main = "Série temporelle avec rupture dans la mo
abline(v = 100, col = "red", lty = 2)
```



Exemple de rupture dans la variance

```
set.seed(456)
y1 <- rnorm(100, mean = 0, sd = 1)
y2 <- rnorm(100, mean = 0, sd = 3)
y_var <- c(y1, y2)
plot.ts(y_var, main = "Série temporelle avec rupture dans la variance",
        abline(v = 100, col = "red", lty = 2))
```



Le package changepoint

```
library(changepoint)
```

- ▶ Fournit des outils pour détecter des ruptures dans des séries temporelles
- ▶ Fonctions principales :
 - ▶ `cpt.mean()` : détection de rupture dans la moyenne
 - ▶ `cpt.var()` : détection de rupture dans la variance
 - ▶ `cpt.meanvar()` : détection de rupture dans la moyenne et la variance

Ces trois fonctions sont paramétrables. En particulier :

- ▶ la nature de l'algorithme utilisé :
 - ▶ PELT (Pruned Exact Linear Time)
 - ▶ BinSeg (Binary Segmentation)
 - ▶ AMOC (At Most One Change)
- ▶ le type de test utilisé pour localiser les ruptures (paramétrique, non paramétrique)
- ▶ le type et l'ampleur de la pénalisation appliquée afin de limiter la sursegmentation

L'algorithme BinSeg

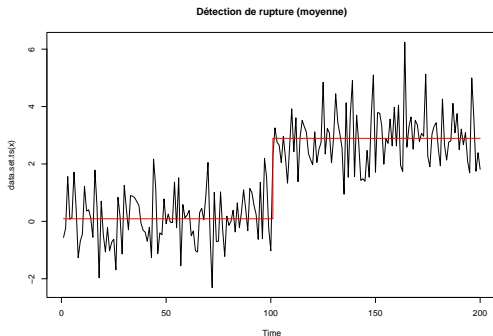
L'algorithme BinSeg (1974) pour la détection de rupture dans la moyenne fonctionne ainsi :

- ▶ on cherche l'endroit de coupure dans la série tel que la variance inter-groupe soit la plus grande possible
- ▶ on fait un test de comparaison de moyennes (t.test) des données avant et après rupture
- ▶ si le test détecte une rupture, on recommence la procédure dans chaque sous groupe
- ▶ et ainsi de suite jusqu'à ce que plus aucune rupture ne soit détectée

Détection de rupture : Moyenne

Utilisation de la fonction `cpt.mean()` avec ses paramètres par défaut

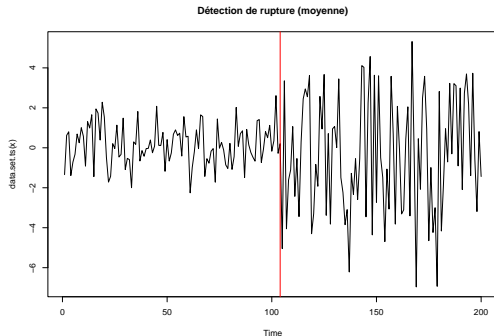
```
cpt_result <- cpt.mean(y, method="PELT")  
plot(cpt_result, main="Détection de rupture (moyenne)")
```



Détection de rupture : Variance

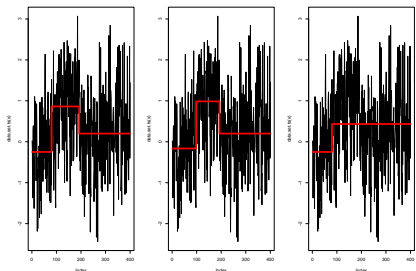
Utilisation de la fonction `cpt.var()` avec ses paramètres par défaut

```
cpt_result <- cpt.var(y_var, method="PELT")  
plot(cpt_result, main="Détection de rupture (moyenne)")
```



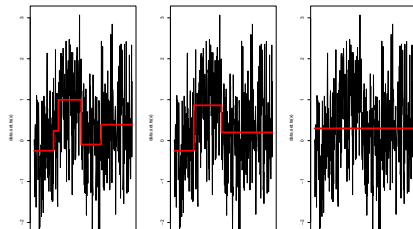
Influence du type de méthode

```
set.seed(10)
x <- c(rnorm(100, 0, 1), rnorm(100, 1, 1), rnorm(100, 0, 1),
      rnorm(100, 0.2, 1))
par(mfrow=c(1,3))
m.binseg <- cpt.mean(x, method = "BinSeg")
plot(m.binseg, type = "l", xlab = "Index", cpt.width = 4)
m.PELT <- cpt.mean(x, method = "PELT")
plot(m.PELT, type = "l", xlab = "Index", cpt.width = 4)
m.AMOC <- cpt.mean(x, method = "AMOC")
plot(m.AMOC, type = "l", xlab = "Index", cpt.width = 4)
```



Influence de la pénalité

```
set.seed(10)
x <- c(rnorm(100, 0, 1), rnorm(100, 1, 1), rnorm(100, 0, 1),
      rnorm(100, 0.2, 1))
par(mfrow=c(1,3))
m.binseg1 <- cpt.mean(x, method = "BinSeg",penalty = "Manual",
                      pen.value = "1 * log(n)")
plot(m.binseg1, type = "l", xlab = "Index", cpt.width = 4)
m.binseg2 <- cpt.mean(x, method = "BinSeg",penalty = "Manual",
                      pen.value = "2 * log(n)")
plot(m.binseg2, type = "l", xlab = "Index", cpt.width = 4)
m.binseg3 <- cpt.mean(x, method = "BinSeg",penalty = "Manual",
                      pen.value = "5 * log(n)")
plot(m.binseg3, type = "l", xlab = "Index", cpt.width = 4)
```



Remarque

Pour choisir l'algorithme de segmentation et autres paramètres associés, on peut s'appuyer sur :

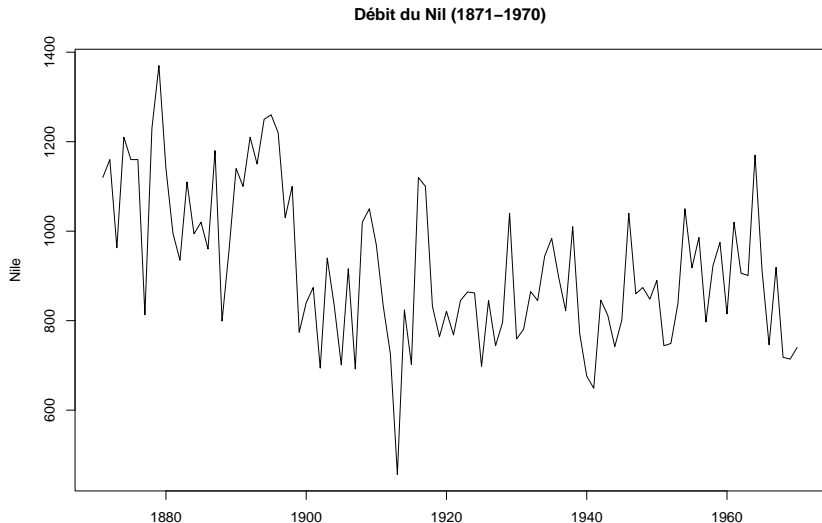
- ▶ des critères théoriques : quel modèle est le plus adapté aux données ? Avec variance constante ? Avec résidus gaussiens ? Un qui rendrait compte de segments de longueurs très variables ?...
- ▶ des critères empiriques : on choisit la méthode qui donne les résultats les plus "exploitables" sur des données réelles, et les plus corrects sur des données simulées

Références

Killick, Rebecca, and Idris A. Eckley. 2014. “change point: An R Package for Change point Analysis.” *Journal of Statistical Software* 58 (3). <http://www.jstatsoft.org/v58/i03>.

Application

```
library(strucchange)
data(Nile)
plot(Nile, main = "Débit du Nil (1871-1970)")
```



Autres outils

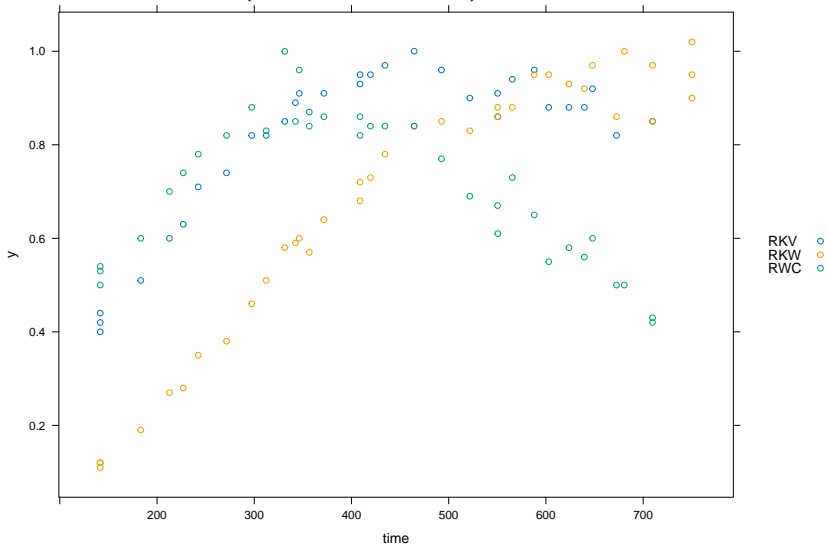
- ▶ modèle de régression avec détection de rupture

```
library(strucchange)  
library(segmented)
```

Détection de rupture en régression

On

mesure des organes (RKV, RKW, RWC) de plantes à différents temps



Détection de rupture en régression

On va chercher dans chaque série, à trouver une rupture dans le temps

```
fit<-segreg(y~ 0+group+seg(time, by=group, npsi=2), data=plant)
summary(fit)
```

```
##
```

```
## ***Regression Model with Segmented Relationship(s)***
```

```
##
```

```
## Call:
```

```
## segreg(formula = y ~ 0 + group + seg(time, by = group, npsi =
```

```
##       data = plant)
```

```
##
```

```
## Estimated Break-Point(s):
```

```
##                               Est. St.Err
```

```
## psi1.time:groupRKV 314.581 21.388
```

```
## psi2.time:groupRKV 442.541 22.193
```

```
## psi1.time:groupRKW 447.462 24.044
```

```
## psi2.time:groupRKW 602.895 49.229
```

```
## psi1.time:groupRWC 331.136  8.308
```

```
## psi2.time:groupRWC 652.188 43.611
```

```
##
```


Détection de rupture en régression

On affiche les résultats obtenus

```
plot(y~time, data=plant)  
plot(fit, term=1:3, add=TRUE, leg=NA, psi.lines=TRUE)
```

