

pacman

Jingwen SU

12/10/2020

Introduction

Dans cet article, nous allons essayer d'utiliser le package **pracma** pour effectuer la différence polynomiale et l'ajustement et l'ajustement linéaire.

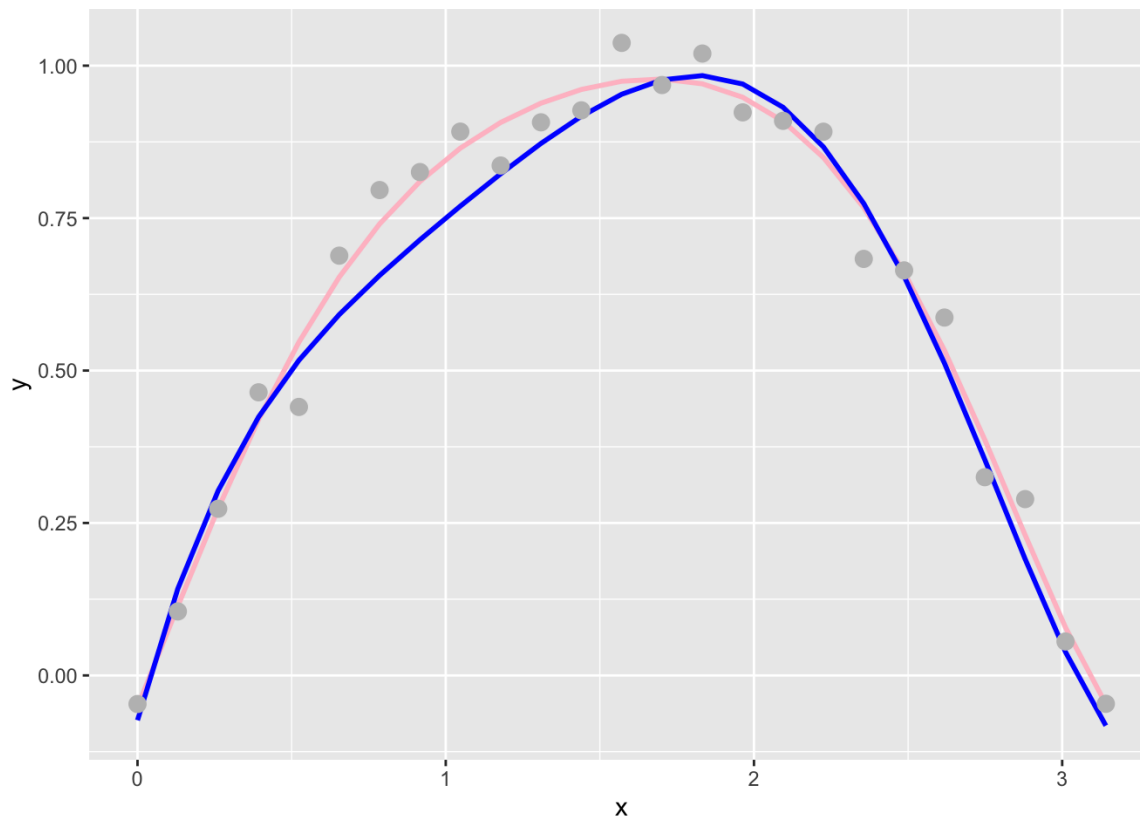
Installer le package pracma

```
#install.packages("pracma")  
library(pracma)
```

Différence et ajustement polynomial

- `polyfit(x, y, n)` génère des coefficients polynomiaux, et sa puissance est triée de haut en bas, et $n < (\text{longueur}(x) - 1)$ ajuste automatiquement les données
- `polyfix(x, y, n, xfix, yfix)` est également un paramètre de coefficient polynomial. Les paramètres `xfix` et `yfix` représentent les coordonnées du point de référence, ce qui signifie que la courbe d'ajustement doit passer ce point
- `polyval(p, x)` Selon le vecteur de coefficient polynomial `P`, générer un polynôme, puis calculer la valeur de la coordonnée `x` en fonction du polynôme

```
library(ggplot2)  
  
set.seed(1)  
x <- seq(0, pi, length.out = 25)  
y <- sin(x) + 0.05 * runif(length(x), -2, 2)  
p1 <- polyfit(x, y, 6) # Ajuster un polynôme d'ordre 6 et renvoyer un vecteur de longueur 7  
p2 <- polyfix(x, y, 6, xfix = c(1, 3), yfix = c(0.75, 0.05))  
p3 <- polyval(p1, x)  
  
data1 <- data.frame(x = x, y = p3, y_fix = polyval(p2, x), y_point = y, stringsAsFactors = F)  
g1 <- ggplot(data1) + geom_line(aes(x, y), color = "pink", size = 1) + geom_line(aes(x,  
  y_fix), color = "blue", size = 1) + geom_point(aes(x, y_point), color = "grey",  
  size = 3)  
g1
```

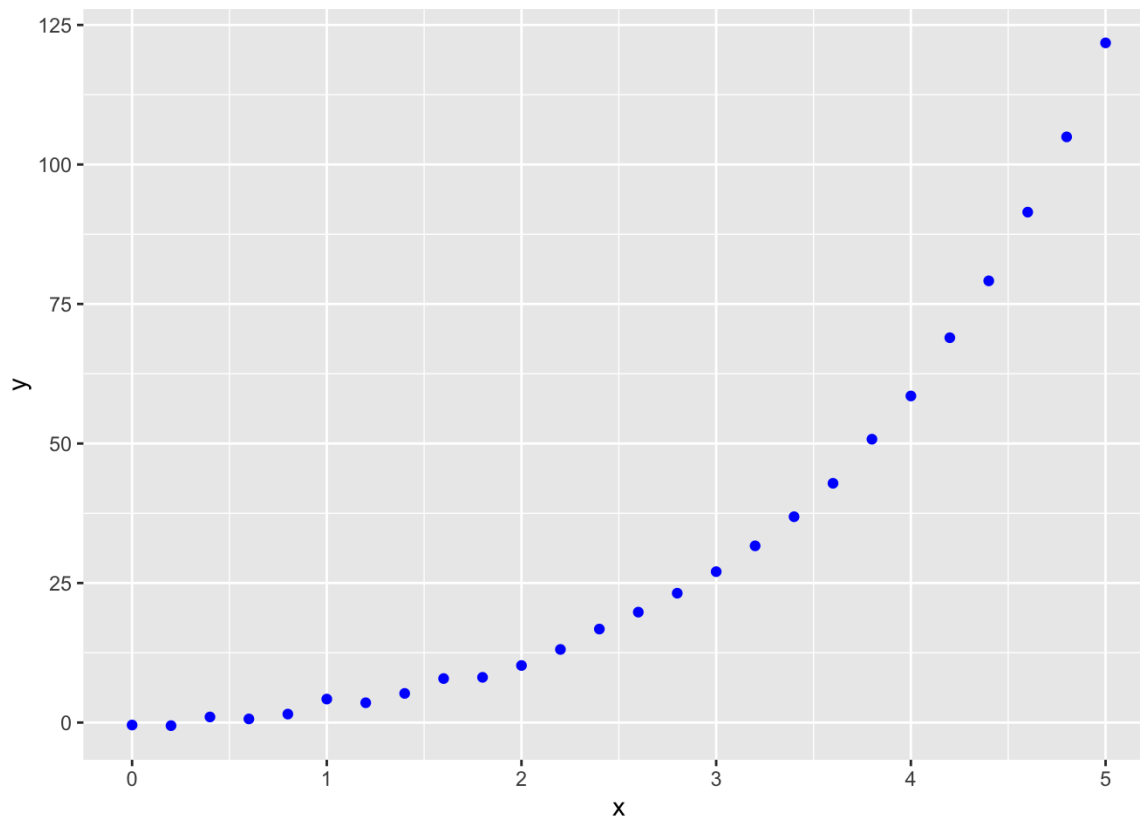


Ajustement linéaire

En combinant le contenu du précédent caret.rmd, les étapes pour créer un ajustement linéaire sont les suivantes: * Le premier est le prétraitement des données (y compris l'élimination des valeurs aberrantes, la normalisation des données: suppression d'unités, soustraction de la valeur minimale, division par la valeur maximale, de sorte que les données soient dans l'intervalle (0, 1)) * Puis dessinez un nuage de points et établissez une relation fonctionnelle basée sur la distribution des points (pas nécessairement une fonction linéaire) * Ensuite, selon la relation de fonction, la relation de fonction linéaire est dérivée * Selon la relation de fonction linéaire, effectuez un ajustement linéaire, résolvez le coefficient de corrélation, apportez la solution dans la fonction d'origine et dessinez l'image de la fonction

```
set.seed(11)
black <- function(x) {
  2 * x * exp(0.5 * x) + runif(length(x), min = -1, max = 1)
}
x_test <- seq(0, 5, 0.2)
y_test <- black(x_test)

rigion <- data.frame(x = x_test, y = y_test) # Données prétraitées
ggplot(rigion, aes(x, y)) + geom_point(color = "blue") # Dessinez un nuage de points à partir duquel
el vous pouvez construire un modèle de fonction exponentielle
```



```
# Modèle de fonction:  $y = c1 * t * \exp(c2 * t)$ , Linéarisation des fonctions:  $\ln y = \ln c1 + \ln t + c2 * t$ 
# Substituer des variables et transformer des inconnues en coefficients de fonctions linéaires:  $\ln y - \ln t = c2 * t + k$ ,
# La variable indépendante est  $t$ , la variable dépendante est  $\ln y - \ln t$  et le coefficient est calculé
# par ajustement linéaire:  $k, c2$ 
fun_y <- log(y_test, base = exp(1)) - log(x_test, base = exp(1))
```

```
## Warning: NaNs produced
```

```
fun_x <- x_test
relation <- lm(fun_y ~ fun_x) # Établir une relation linéaire
print(relation) # Afficher le coefficient de relation, les résultats:  $c2 = 0.5583$ ,  $k = 0.4780$ 
```

```
##
## Call:
## lm(formula = fun_y ~ fun_x)
##
## Coefficients:
## (Intercept)      fun_x
##      0.4780      0.5583
```

```
k <- relation[[1]][1]
c2 <- relation[[1]][2]

# Apportez les valeurs de  $c2$  et  $k$  pour trouver  $c1 = e^k$ 
c1 <- exp(k)
# Le modèle de fonction est:
fun_last <- function(x) {
  c1 * x * exp(c2 * x)
}
# Dessinez le graphique ajusté
ggplot(rigion, aes(x, y)) + geom_point(color = "blue", size = 3) + stat_function(fun = fun_last,
  color = "red", size = 1)
```

