Методы статистической обработки информации. Задание 3

Ершов А. С., гр. 22.М04-мм

Вариант (b)

$$f(x, a, b) = ae^x + b, \ a = 0.4, b = 1, \varepsilon = 0.8$$

Задание:

- 1. Промоделировать нелинейную модель $y=f(x,a,b)+\delta$ с несмещенной нормально распределенной ошибкой, дисперсия которой равна ε , считая хстандартно нормально распределенной случайной величиной.
- 2. Оценить параметры нелинейной модели по методу наименьших квадратов (численно). Применить к модельным данным линейную модель и оценить параметры. Построить на двумерной диаграмме основную и линейную модель. Сравнить невязки для обеих моделей.
- 3. Для линейной модели выполнить дисперсионный анализ, проверить значимость прогноза и коэффициентов регрессии. Сравнить непосредственные вычисления с результатами встроенной функции.

Нелинейная модель

$$y_i = ax_i^2 + bx_i + \delta_i, \quad \delta_i \, N(0,\sigma)$$

Модель одномерной линейной регрессии

$$y_i = \alpha + \beta x_i + \delta_i, \quad \delta_i N(0, \sigma)$$

```
# Задаём линейную и нелинейную модель с остаточными суммами квадратов
N <- 100
f <- function(x, ab)
    ab[1] * exp(x) + ab[2]
L <- function(X, Y, ab)
    sum((Y - f(X, ab)) ^ 2)

f0 <- function(x, AB)
    AB[1] + AB[2] * x
L0 <- function(X, Y, AB)
    sum((Y - f0(X, AB)) ^ 2)

# Задаем параметры нелинейной модели
ab <- c(0.4, 1)
eps <- 0.8

# Моделируем данные нелинейной модели
```

```
X <- rnorm(N)
Y <- f(X, ab) + rnorm(N, 0, eps)

SLM <- summary(lm(Y ~ X))
AB <- SLM$coefficients[, 1]
Y. <- f0(X, AB)</pre>
```

Оценка параметров $\hat{\alpha}$, $\hat{\beta}$

$$\hat{\alpha} = \bar{y} - \hat{\beta}\bar{x}, \quad \hat{\beta} = \frac{\sum_i x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}}{\sum_i x_i^2 - n\bar{x}^2}.$$

```
# Оцениваем параметры линейной модели

EstLM <- function(X, Y)

{
    b. <- (sum(X * Y) - N * mean(X) * mean(Y)) / (sum(X ^ 2) - N * mean(X) ^ 2)
    a. <- mean(Y) - AB[2] * mean(X)
    c(a., b.)
}

AB <- EstLM(X, Y)

AB
```

X ## 1.5643836 0.4270625

Наилучший линейный прогноз

$$\hat{y_i} = \hat{\alpha} + \hat{\beta}y_i$$

Вычислим источники вариации - общий Q_T , обусловленный регрессией Q_R , невязка Q_E и коэффициент детерминации \mathbb{R}^2 .

$$Q_t = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2, \ \ Q_R = \sum_{i=1}^n (\hat{y_i} - \bar{y})^2, \ \ Q_E = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y})^2, \ \ Q_T = Q_R + Q_E, \ \ R^2 = \frac{Q_R}{Q_T}$$

```
QT <- sum((Y - mean(Y)) ^ 2)
QT</pre>
```

[1] 98.08491

```
QR <- sum((Y. - mean(Y)) ^ 2)
QR</pre>
```

[1] 19.228

```
QE <- sum((Y - Y.) ^ 2)
QE
```

[1] 78.85691

```
R2 <- QR / QT
```

[1] 0.1960342

```
c(QT, QE + QR)
```

[1] 98.08491 98.08491

$$S^2 = \frac{Q_E}{n-2}, \ \ S^2_\alpha = \frac{S^2}{[x,x]} \cdot \frac{\sum_i x_i^2}{n}, \ \ S^2_\beta = \frac{S^2}{[x,x]}, \ \ [x,x] = \sum_{i=1}^n \left(x_i - \hat{x}\right)^2.$$

```
xx <- sum((X - mean(X)) ^ 2)
xx</pre>
```

[1] 105.4268

Статистики для проверки значимости прогноза и коэффициентов регрессии:

$$F = \frac{Q_R}{Q_e}(n-2) \sim \mathbf{F}(1,n-2), \quad T_\alpha = \frac{\hat{\alpha} - \alpha}{S_\alpha} \sim \mathbf{T}(n-2), \quad T_\beta = \frac{\hat{\beta} - \beta}{S_\beta} \sim \mathbf{T}(n-2).$$

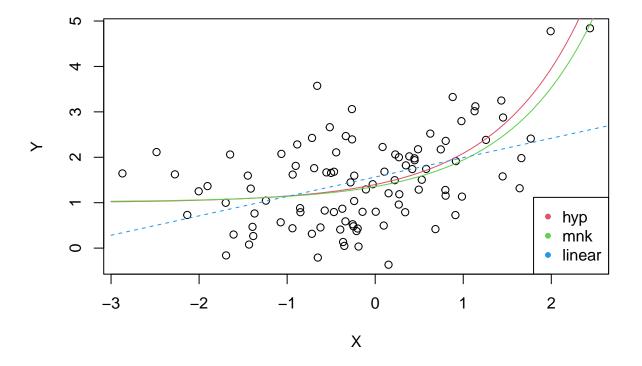
[1] 19.21135

[1] 2.941647e-05

X ## 17.20292

4.888326

```
Pa <- 2 * (1 - pt(abs(Ta), N - 2))
## X
## 0
Pb <- 2 * (1 - pt(abs(Tb), N - 2))
Pb
##
## 3.97551e-06
# Проверяем при помощи встроенной помощи
LM \leftarrow lm(Y \sim X)
SLM <- summary(LM)</pre>
cbind(AB, SLM$coefficients[, 1])
##
            AΒ
## X 1.5643836 1.5643836
## 0.4270625 0.4270625
c(R2 = R2, SLM$r.squared)
##
## 0.1960342 0.1960342
df <- SLM$df[seq(2)]</pre>
## [1] 2 98
Pf.lm <- (1 - pf(SLM$fstatistic[1], df[1] - 1, df[2]))</pre>
cbind(c(Pf = Pf, Pa = Pa, Pb = Pb), c(Pf = Pf.lm, SLM$coefficients[, 4]))
##
                 [,1]
                              [,2]
        2.941647e-05 3.975510e-06
## Pa.X 0.000000e+00 2.290245e-31
## Pb
        3.975510e-06 3.975510e-06
# Оцениваем параметры нелинейной модели
NLM <- nlm(function(ab)</pre>
  L(X, Y, ab), c(1, 1))
ab. <- NLM$estimate</pre>
cbind(ab. = ab., ab = ab)
##
               ab. ab
## [1,] 0.3406746 0.4
## [2,] 1.0142493 1.0
```



```
# Οωμόκυ
c(
    Q.linear = L0(X, Y, AB),
    Q.model = L(X, Y, ab),
    Q.model.hat = L(X, Y, ab.)
)
```

Q.linear Q.model Q.model.hat ## 78.85691 66.98249 65.52111