

Exercise 1

(a) ipynb

(b) ipynb

(c) Από το διάγραμμα στην python καταλαβαίνουμε ότι είναι μια συνάρτηση 3^{ου} βαθμού του τύπου $y = \theta_0 + \theta_1 x^3 + \theta_2 x^2 + \theta_3 x$ $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. Εμπειρικά βλέπουμε ότι $y \approx 10x^3$.

(d) Θέλουμε να μετασχηματίσουμε τη συνάρτηση τρίτου βαθμού:

σε περισσότερες διαστάσεις ($\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^3$) ώστε να γίνεται γραμμική. Διαχωρίσμη από ένα υπερπίπεδο.

$$\Phi = \begin{bmatrix} \phi_1(x) \\ \phi_2(x) \\ \phi_3(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x \\ x^2 \\ x^3 \end{bmatrix}$$

$$\text{Οπότε: } y = \theta'_0 + \theta'_1 \phi_1(x) + \theta'_2 \phi_2(x) + \theta'_3 \phi_3(x) + \eta$$

+ python ipynb

(e) python ipynb

$$\theta = \begin{bmatrix} \theta'_0 \\ \theta'_1 \\ \theta'_2 \\ \theta'_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,12 \\ 9,97 \\ 0,15 \\ 0,03 \end{bmatrix}$$

Exercise 2:

$$y = 3x_1^2 + 4x_2^2 + 2x_1 \cdot x_2 + 7x_1 + 5x_2 + \eta \quad f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

Μετασχηματισμός σε γραμμικό μοντέλο: από $\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^4$

$$\Phi = \begin{bmatrix} \phi_1(x) \\ \phi_2(x) \\ \phi_3(x) \\ \phi_4(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_1^2 \\ x_2 \\ x_2^2 \end{bmatrix}$$

Οπότε:
$$y = \theta_0 \phi_2(x) + \theta_1 \phi_4(x) + \theta_2 \cdot \phi_1(x) \cdot \phi_2(x) + \theta_3 \cdot \phi_1(x) + \theta_4 \cdot \phi_3(x) + \theta_5$$

$$f: \mathbb{R}^4 \rightarrow \mathbb{R}$$

με $\theta \in \mathbb{R}^6$

Exercise 3:

$$\mathbf{x} = [x_1, x_2, x_3]^T$$

$$x_1^2 + 3x_2^2 + 6x_3^2 + x_1x_2 + x_2x_3 \succ (\prec) 3 \rightarrow \mathbf{x} \in \omega_1 (\omega_2)$$

$$\Phi(x) = \begin{bmatrix} \phi_1(x) \\ \phi_2(x) \\ \phi_3(x) \\ \phi_4(x) \\ \phi_5(x) \\ \phi_6(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_1^2 \\ x_2^2 \\ x_3^2 \end{bmatrix}$$

Συνεπώς

$$\theta_0 \phi_4(x) + \theta_1 \phi_5(x) + \theta_2 \phi_6(x) + \theta_3 \phi_1(x) \cdot \phi_2(x) + \theta_4 \phi_2(x) \cdot \phi_3(x) \succ (\prec) 3 + \theta_5$$

$\rightarrow \mathbf{x} \in \omega_1 (\omega_2)$

Exercise 4

Sum rule:

διαφ. 24

Γνωρίζουμε ότι: $n_i^x = \sum_{j=1}^{n_y} n_{ij}$ \Leftrightarrow Διαφορούμε και τα δύο μέλη με n

$$\frac{n_i^x}{n} = \frac{\sum_{j=1}^{n_y} n_{ij}}{n} \Leftrightarrow \left. \begin{array}{l} \text{ξέρουμε} \\ \text{και} \end{array} \right\} \begin{array}{l} P(x_i) = \frac{n_i^x}{n} \\ P(x, y) = \frac{n_{ij}}{n} \end{array} \quad \left. \begin{array}{l} \\ \end{array} \right\} \text{διαφάνεια 23}$$

$$P(x) = \sum_{y \in Y} P(x, y)$$

Product rule:

Θέλουμε να αποδείξουμε ότι ισχύει $P(x, y) = P(x|y) \cdot P(y)$
ή $P(x|y) = \frac{P(x, y)}{P(y)}$

Θα πάρουμε το 2^ο μέλος και θα προσπαθούμε να φτάσουμε στο 1^ο.

$$\frac{P(x, y)}{P(y)} = \frac{\frac{n_{ij}}{n}}{\frac{n_j^y}{n}} = \frac{n_{ij} \cdot n}{n_j^y \cdot n} = \frac{n_{ij}}{n_j^y} = P(x|y) \quad (*)$$

αριθμός
(*) n_{ij} επιτυχιών y μαζί με x , διά (n_j) αριθμός
επιτυχιών y Συνεπώς: $\frac{n_{ij}}{n_j} = P(x|y)$

Bayes rule:

Η πιθανότητα 2 γεγονότων A και B , $P(A \cap B)$, είναι η πιθανότητα του A , $P(A)$, πολλαπλασιασμένη με τη πιθανότητα του B δθέντος του A , $P(B|A)$.

Άρα έχουμε: $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B|A)$ (1)

Αντιστοίχος: $P(A \cap B) = P(B) \cdot P(A|B)$ (2)

Από (1), (2) έχουμε $P(A) \cdot P(B|A) = P(B) \cdot P(A|B) \Leftrightarrow$
$$P(A|B) = \frac{P(A) \cdot P(B|A)}{P(B)}$$

Exercise 5

(a)

$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} \underline{x_1} & \underline{x_2} & \underline{x_3} & \underline{x_4} \end{matrix} \\ \begin{matrix} \underline{x_1} \\ \underline{x_2} \\ \underline{x_3} \\ \underline{x_4} \end{matrix} & \begin{bmatrix} 100 & 10 & 40 & 30 \\ 200 & 20 & 30 & 10 \\ 300 & 30 & 20 & 40 \\ 400 & 40 & 10 & 20 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

$$\text{Total} = [1000, 100, 100, 100]$$

$$\text{AVG} = [250, 25, 25, 25]$$

$$\text{Covariance Matrix} = \begin{matrix} & \begin{matrix} \nearrow \text{Var}(x_1) \\ \text{Cov}(x_1, x_1) & \text{Cov}(x_1, x_2) & \text{Cov}(x_1, x_3) & \text{Cov}(x_1, x_4) \\ \text{Cov}(x_2, x_1) & \text{Cov}(x_2, x_2) & \text{Cov}(x_2, x_3) & \text{Cov}(x_2, x_4) \\ \text{Cov}(x_3, x_1) & \text{Cov}(x_3, x_2) & \text{Cov}(x_3, x_3) & \text{Cov}(x_3, x_4) \\ \text{Cov}(x_4, x_1) & \text{Cov}(x_4, x_2) & \text{Cov}(x_4, x_3) & \text{Cov}(x_4, x_4) \end{matrix} \end{matrix}$$

$$\text{Cov}(x_i, x_j) = E[(x_i - E[x_i])(x_j - E[x_j])]$$

$$\text{Cov}(x_1, x_1) = \text{Var}(x_1) = \frac{((100-250)^2 + (200-250)^2 + (300-250)^2 + (400-250)^2)}{(4-1)}$$

$$= 16.666,66$$

$$\text{Cov}(x_1, x_2) = \frac{(100-250)(10-25) + (200-250)(20-25) + (300-250)(30-25) + (400-250)(40-25)}{3}$$

$$= 1.666,66$$

$$\text{Cov}(x_1, x_3) = \frac{(100-250)(40-25) + (200-250)(30-25) + (300-250)(20-25) + (400-250)(10-25)}{4-1}$$

$$= -1.666,66$$

$$\text{Cov}(x_1, x_4) = \frac{(100-250)(30-25) + (200-250)(10-25) + (300-250)(40-25) + (400-250)(20-25)}{3}$$

$$= 0$$

Αντιστοίχως: $\text{Cov}(x_2, x_2) = 166,66$, $\text{Cov}(x_3, x_2) = 1.666,66$,
 $\text{Cov}(x_3, x_2) = -166,66$, $\text{Cov}(x_4, x_2) = 0$, ...

Erwartung:

$$A_{\text{covariance}} = \begin{bmatrix} 16.666,66 & 1.666,6 & -1.666,66 & 0 \\ 1.666,66 & 166,66 & -166,66 & 0 \\ -1.666,66 & -166,66 & 166,66 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 166,67 \end{bmatrix}$$

(b) Correlation matrix ($R_x = E[xx^T]$)

$$R_{x_1x_1} = \overset{\rightarrow \text{Var}(x_1)}{\text{Cov}(x_1, x_1)} + E(x_1) \cdot E(x_1) = 16.666,66 + 250 \cdot 250 = 79166,67$$

$$R_{x_1x_2} = \text{Cov}(x_1, x_2) + E(x_1) \cdot E(x_2) = 7916,67$$

$$R_{x_1x_3} = \text{Cov}(x_1, x_3) + E(x_1) \cdot E(x_3) = 4.583,34$$

$$R_{x_1x_4} = 6250$$

$$R_{x_2x_3} = 453,39$$

$$R_{x_2x_4} = 791,66$$

$$R_{x_3x_4} = 625$$

$$R_{x_4x_4} = 791,67$$

$$\text{Correlation matrix } A = \begin{bmatrix} 79166,67 & 7916,66 & 4.583,33 & 6250 \\ 7916,66 & 791,66 & 458,33 & 625 \\ 4.583,33 & 453,33 & 791,66 & 625 \\ 6250 & 625 & 625 & 791,66 \end{bmatrix}$$

(c) Correlation coefficient matrix:

$$\text{Cor}(x_i, x_j) = \frac{\text{cov}(x_i, x_j)}{\sqrt{\text{var}(x_i)} \cdot \sqrt{\text{var}(x_j)}}$$

$$\text{Cor}(x_1, x_1) = \frac{16.666,66}{\sqrt{16.666,66} \cdot \sqrt{16.666,66}} = 1$$

$$\text{Cor}(x_1, x_2) = \frac{1.666,66}{\sqrt{16.666,66} \cdot \sqrt{166,66}} = \frac{1.666,66}{1.663,32} \approx 1$$

$$\text{Cor}(x_1, x_3) = -1$$

$$\text{Cor}(x_1, x_4) = 0$$

$$\text{Cor}(x_2, x_3) = -1$$

$$\text{Cor}(x_2, x_4) = 0$$

$$\text{Cor}(x_3, x_4) = 0$$

$$\text{Corr. Coef.} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Συμηνώς: Από το correlation coefficient matrix μπορούμε εύκολα να καταλάβουμε πως τα γνωρίσματα συσχετίζονται μεταξύ τους γιατί παίρνει μονάδες από -1 έως 1. Όπως παρατηρούμε από τα αποτελέ-

οριστά κάποια γνωρίσματα είναι "τέλεια" θετικά
συσχετισμένα (π.χ. x_1, x_2), κάποια άλλα πλήρως αρνητικά
συσχετισμένα (π.χ. x_1, x_3, x_2, x_3) και τέλος το
 x_4 δεν σχετίζεται με κανένα γνώρισμα και
η μεταβολή του είναι ανεξάρτητη.