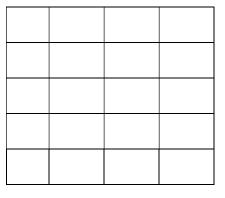
## Homework 1 – Maths Review

## **Calculus**

Bài 1. Cho ví dụ một vector 4 chiều thỏa mãn các yêu cầu sau:

- a. Vector  $v \in R^4$  sao cho  $||v||_1 = 1$ .
- b. Vector  $v \in R^4$  sao cho  $||v||_2 = 1$ .
- c. Vector  $v \in \mathbb{R}^4$  sao cho  $||v||_1 = ||v||_2$
- d. Vector  $v \in \mathbb{R}^4$  sao cho  $||v||_2 = 0.5||v||_1$
- e. Vector  $v \in \mathbb{R}^4$  sao cho  $v^T u = 0$ , với u = (1, -1, 1, -1)



**Bài 2**. Tính f'(x) trong các trường hợp sau:

a. 
$$f(x) = \frac{3x}{(2+3x)^3}$$

b. 
$$f(x) = e^{4xe^{2x}}$$
.

**Bài 3**. Cho  $D = \left\{ \left( x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, y^{(i)} \right) \right\}_{i=1}^4 = \left\{ (2, -1, 0), (0, 2, -1), (-3, -2, 0), (1, 3, 2) \right\}$ . Ta muốn xây dựng mô hình linear regression (không có bias term) có hàm dự đoán:

$$\hat{y} = f(x) = w_1x_1 + w_2x_2$$

Mục tiêu của ta là tìm các tham số  $w_1$ ,  $w_2$  sao cho hàm loss (mean square error) trên dữ liệu đã cho là nhỏ nhất.

$$J(w_1, w_2; D) = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^{4} (y^{(i)} - \hat{y}^{(i)})^2$$

**a.** Hàm  $J(w_1, w_2; D)$  có thể viết lại dưới dạng:

$$J(w_1, w_2; D) = aw_1^2 + bw_2^2 + cw_1w_2 + dw_1 + ew_2 + f$$

Tìm các hệ số a, b, c, d, e, f.

**b.** Tính 
$$\frac{\partial J}{\partial w_1}$$
,  $\frac{\partial J}{\partial w_2}$ .

**c.** Tìm  $w_1, w_2$  để  $J(w_1, w_2; D)$  đạt giá trị nhỏ nhất.

**Bài 4**. Cho  $f(x) = ax^2 + bx + c$  với  $a, b, c \in \mathbf{R}$  và a > 0. Chứng minh rằng f là hàm lồi.

## **Probability**

- **Bài 1**. Cho biết có 4 xúc xắc gồm 1 xúc xắc 4 mặt, 1 xúc xắc 6 mặt, 2 xúc xắc 8 mặt. Bạn chọn ngẫu nhiên 1 xúc xắc. Gọi S số mặt của xúc xắc được chọn.
- a. Cho biết hàm khối lượng xác suất, pmf, củaS?

Tiếp theo, giả sử bạn tung xúc xắc đã chọn và gọi R kết quả (số nút của xúc xắc). Trả lời các câu hỏi sau:

- b. Tính  $P(S=k \mid R=3)$  với k=4, 6, 8. Cho biết loại xúc xắc nào có khả năng được chọn cao nhất nếu R=3?
- c. Loại xúc xắc nào có khả năng được chọn cao nhất nếu R = 6?
- d. Loại xúc xắc nào có khả năng được chọn cao nhất nếu R = 7?

**Bài 2**. Cho phân bố xác suất đồng thời (joint probability distribution) của X và Y, p(x, y), như bảng sau:

		X		
		0	1	2
	0	1/9	2/9	1/9
Y	1	2/9	2/9	0
	2	1/9	0	0

Cho biết hai biến X và Y có độc lập hay không? Giải thích.

**Bài 3**. Giả sử ta có dữ liệu  $D = \{(x^{(i)})\}_{i=1}^n$ , với  $x^{(i)} \in \mathbf{R}$  là độc lập và có cùng phân bố (independent and identically distributed - i.i.d) từ một phân bố với hàm mật độ:

$$f(x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$$

- a. Viết biểu thức của likelihood của dữ liệu,  $L(D|\lambda)$ , cho phân bố này với tham số  $\lambda$ .
- b. Viết biểu thức của log-likelihood của dữ liệu,  $LL(D|\lambda)$ , cho phân bố này với tham số  $\lambda$ .
- c. Ước lượng  $\lambda$  dựa trên dữ liệu D dùng phương pháp MLE (maximum likelihood estimation).

## Linear Algebra

Bài 1. Cho ma trận A và B như sau:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 2 & -1 & 3 \\ 4 & 1 & 8 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Tính các biểu thức sau:

- a. AB
- b. |A| (định thức của A)
- c.  $A^{-1}$  (ma trận nghịch đảo của A)
- d.  $B^T A^T (B^T, A^T | \hat{a} \hat{n})$  luọt là ma trận chuyển vị của  $B \hat{n}$  và A)

Bài 2. Cho ma trân A

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{pmatrix}$$

Chéo hóa (diagonalize) ma trận A, tức phân tích ma trận A thành  $A = VDV^{-1}$ . Trong đó, V là ma trận được tạo nên bởi các vector riêng (eigen vectors) của A và D là ma trận đường chéo gồm các trị riêng (eigen values) của A.

$$V = (v_1 v_2 \dots v_n), D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Bài 3. Tìm phân tích SVD của ma trận A, với

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$$

**Ghi chú**: Giả sử A là một ma trận  $m \times n$  với các singular values  $\sigma_1 \ge \sigma_2 \ge \cdots \ge \sigma_n \ge 0$ . Các singular values của A là các căn bậc hai của các eigenvalues của  $A^TA$ . Gọi r là hạng (rank) của A (cũng là số singular values khác không của A). Một phân tích SVD (singular value decomposition) của A được biểu diễn bởi

$$A = U\Sigma V$$

Trong đó,

- U là một ma trận trực giao (orthogonal matrix)  $m \times m$ , tức,  $U^T U = I_m$ ,
- V là một ma trận trực giao (orthogonal matrix)  $n \times n$ ,  $V^T V = I_n$ .
- $\Sigma$  là một ma trận  $m \times n$  mà phần tử thứ i trên đường chéo là singular value thứ i,  $\sigma_i$  với  $i=1,2,\ldots,r$ . Tất cả các phần tử khác của  $\Sigma$  là 0.