

מבוא ללמידה חישובית – תרגיל בית 6

שם: דורי רימון

ת"ז: 323996843

שאלות תיאורטיות:

שאלה 1:

$$L(a, \lambda) = \|a\|^2 + \lambda^T (Xa - y) = \quad (a)$$

$$= \sum_{j=1}^d a_j^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^d \lambda_i (x_{i,j} a_j - y_i)$$

$$\nabla L_{a_j} = 2a_j + \sum_{i=1}^n \lambda_i x_{i,j} = 0$$

$$\nabla L_{\lambda_i} = \sum_{j=1}^d (x_{i,j} a_j - y_i) = 0$$

$$\Rightarrow a_j^* = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \lambda_i x_{i,j}$$

$$\Rightarrow a^* = -\frac{1}{2} \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n \lambda_i x_{i,1} \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n \lambda_i x_{i,d} \end{pmatrix} = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \begin{pmatrix} x_{i,1} \\ \vdots \\ x_{i,d} \end{pmatrix} \lambda_i$$

$$\Rightarrow \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n), \quad \alpha_i = -\frac{1}{2} \lambda_i$$

$$\Rightarrow a^* = X^T \alpha$$

$$X^T a^* = \sum_{j=1}^d x_j a_j^* = \sum_{j=1}^d x_j \left(-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \lambda_i x_{i,j} \right) = \quad (c)$$

$$= -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^d x_{i,j} \lambda_i x_{i,j} = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \lambda_i \sum_{j=1}^d x_{i,j}^2 =$$

$$= -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \lambda_i \|x_i\|^2$$

λ_i
i-th row of X

ומכיון שהעמוד הראשון של המטריצה X הוא כולו 1, נקבל:

$$\begin{aligned}
 \bar{K}'_{ij} &= \langle \psi_i, \psi_j \rangle = \\
 &= \left\langle \phi(x_i) - \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \phi(x_t), \phi(x_j) - \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \phi(x_t) \right\rangle = \\
 &= \langle \phi(x_i), \phi(x_j) \rangle - \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \langle \phi(x_i), \phi(x_t) \rangle - \\
 &\quad - \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \langle \phi(x_t), \phi(x_j) \rangle + \frac{1}{n^2} \left\langle \sum_{t=1}^n \phi(x_t), \sum_{t=1}^n \phi(x_t) \right\rangle = \\
 &= \bar{K}_{ij} - \frac{1}{n} \left(\sum_{t=1}^n (\bar{K}_{i,t} + \bar{K}_{t,j}) \right) + \frac{1}{n^2} \sum_{t=1}^n \sum_{s=1}^n \bar{K}_{t,s}
 \end{aligned}$$

והשארנו לך את \bar{K} בלבד כדור.

$$\begin{aligned}
 \Sigma_{ij} &= \frac{1}{n} \langle \phi(x_i), \phi(x_j) \rangle = R \quad PC \quad \text{ה-} \\
 &= \frac{1}{n} \bar{K}_{ij} \quad \text{נחסמו ב-PC, הם ת-ה} \\
 &\quad \cdot \frac{1}{n} \Sigma^+ \cdot \Sigma
 \end{aligned}$$

R , y_i ו- \bar{K} (השארנו לך).

$$\Rightarrow \Sigma u_j = \frac{1}{n} \Sigma \phi(x_i) \phi(x_i)^T u_j =$$

$$= \frac{1}{n} \Sigma \phi(x_i) \beta_i = \gamma_j u_j$$

$$\phi(x_i)^T \cdot u_j$$

$$\frac{\beta_i}{\gamma_i n}$$

$$\Rightarrow u_j = \Sigma x_i \phi(x_i)$$

והשארנו לך $\phi(x_i)$ ו- γ_j (הוא K).

$$x_i = \frac{p_i}{\lambda_j n} = \frac{\phi(x_i)^u u_i}{\lambda_j \cdot n}$$

$$\Rightarrow d_i = \frac{\phi(x_i)^u \cdot \sum_k x_k \phi(x_k)}{\lambda_j \cdot n} \Rightarrow x_i \lambda_j n = \sum_k x_k \bar{u}_{i,k} = (\bar{u}_x)_i$$

$$\Rightarrow \lambda_j \cdot n \cdot x = \bar{u}_x$$

אם p ו- \bar{p} הם וקטורים n -י, \bar{u}_x ו- \bar{u}_y הם וקטורים n -י, \bar{u}_x ו- \bar{u}_y הם וקטורים n -י, \bar{u}_x ו- \bar{u}_y הם וקטורים n -י.

$$u_j = \sum_i x_i \phi(x_i) \quad \text{כאשר } (2)$$

$$\Rightarrow \langle u_j, \phi(x) \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i \phi(x_i), \phi(x) \right\rangle =$$

$$= \sum_i x_i \langle \phi(x_i), \phi(x) \rangle$$

התוצאה היא שהווקטור u_j הוא וקטור n -י, u_j הוא וקטור n -י, u_j הוא וקטור n -י, u_j הוא וקטור n -י.

מטלה מעשית:

שאלה 1:

(א)

ניתן לראות את המימוש בקוד.

(ב)

אלו הם עשרת ה- Principal Components הראשונים של אוסף התמונות של אריאל שרון:



ניתן לראות את הדמיון הבסיסי שבין התמונות הכלליות של אריאל שרון לבין אלו, ולהבין מדוע קומבינציות של אלו ייצגו באופן טוב תמונות שונות של אריאל שרון.

ג)

בכל עשירייה של תמונות, חמשת העליונות הן תמונות שנבחרו באקראי, ומתחתן התמונות בעזרת הבסיס המצומצם.

$k = 1$:



$k = 5$:



:k = 10



:k = 30



: $k = 50$



: $k = 100$



ניתן לראות כי ככל שמשתמשים ביותר וקטורים עצמיים כך התמונות נראות דומות יותר למקוריות. יתרה מכך, ניתן לראות זאת בגרף הבא:

