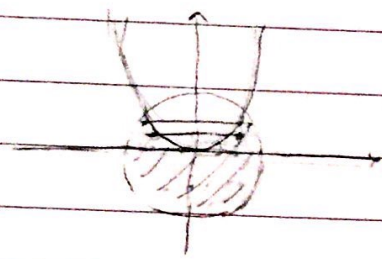


سوال ۱:

$4x^2 + 3x^2 \rightarrow 10x^2 + 9x^2 \rightarrow$ ← است convex
 $40x^2 + 10x = 4(10x^2 + \frac{3}{10}x) \rightarrow 40(x^2 + \frac{3}{10}x)$
 $\rightarrow 40(x^2 + \frac{3}{10}x + \frac{9}{400} - \frac{9}{400}) = 40(x + \frac{3}{20})^2 - \frac{9 \times 4}{40} = 40(x + \frac{3}{20})^2 - \frac{27}{10}$

این به ازای هر مقدار x منی است تابع محدب است



ب) ادامه به شکل تابع می دانیم اگر در تقاطع شان دایره شش در شکل داریم
 تابع محدب و واحد بود
 $x^2 + y^2 \leq 1 \rightarrow y \leq 1 - x^2$ if $y \leq x^2$

ج) صحت ترکیب می دانیم تابع convex است اگر $f(\theta x + (1-\theta)y) \leq \theta f(x) + (1-\theta)f(y)$

$$\sum_i^{\infty} |x_i| \gg 0 \rightarrow \sum_i^{\infty} \theta |x_i| = \theta \sum_i^{\infty} |x_i|$$

اتمام به ندرت بالا اگر x_1, x_2 در عین مجموعه باشند صحت استاری بدست می آید:

$$\sum_i^{\infty} \theta |x_{1i}| + (1-\theta)|x_{2i}| \gg \sum_i^{\infty} |\theta x_{1i} + (1-\theta)x_{2i}| \rightarrow \text{convex است}$$

دارای این به ندرت کنیم convex است ثابت می کنیم نشان دهیم آن به ندرت است A

$$x^T A x = [x_1 \dots x_n] \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n1} & A_{n2} & \dots & A_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = [(x_1 A_{11} + x_2 A_{21} + \dots + x_n A_{n1}) \dots]$$

$$[x_1 A_{1n} + x_2 A_{2n} + \dots + x_n A_{nn}] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1^2 A_{11} + x_1 x_2 A_{12} + \dots + x_1 x_n A_{1n} + \dots$$

$$x_n x_1 A_{n1} + x_n x_2 A_{n2} + \dots + x_n^2 A_{nn}$$

که اگر در این مسیر این به ندرت کنیم چون می دانیم A_{ij} ثابت است اند به ندرت می شود.

s.a.m

سوال ۲:
(۱)

$$\frac{\partial f(w_0, w_1, \dots, w_n)}{\partial w_0} + \frac{\partial f(w_0, \dots, w_n)}{\partial w_1} + \dots + \frac{\partial f(w_0, \dots, w_n)}{\partial w_n}$$

$$\Rightarrow \frac{\partial [\sum_i w_n x_i^n + w_{n-1} x_i^{n-1} + \dots + w_0 x_i^0 - y^i]}{\partial w_0} = 2 \sum_i w_n x_i^n + \dots + w_0 - y^i$$

$$+ \frac{\partial [\sum_i w_n x_i^n + w_{n-1} x_i^{n-1} + \dots + w_0 x_i^0 - y^i]}{\partial w_1} = 2x_i \sum_i w_n x_i^n + \dots + w_0 - y^i$$

$$\vdots$$

$$+ \frac{\partial [\sum_i w_n x_i^n + \dots + w_0 x_i^0 - y^i]}{\partial w_n} = 2x_i^n \sum_i w_n x_i^n + \dots + w_0 - y^i$$

$$= 2 [1, x_i, \dots, x_i^n] \sum_i y^i - y^i$$

ب) یادمان بر حسب w را درست قبل حساب کنیم حالا ∇f را برای استخراج می‌کنیم و آن را در $\alpha \nabla f$ کم می‌کنیم

$$w - \alpha \nabla f = \begin{bmatrix} w_0 - 2\alpha \sum_i y^i - y^i \\ w_1 - 2\alpha x_i \sum_i y^i - y^i \\ \vdots \\ w_n - 2\alpha x_i^n \sum_i y^i - y^i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} w_0' \\ \vdots \\ w_n' \end{bmatrix}$$

این را چند بار تکرار می‌کنیم تا تابع خطای صفر شود.
حالا به عقیده ما بزرگ ترین کاهش در مرحله بزرگ تری شود و اگر خیلی بزرگ کنیم ممکن است از نقطه می‌نیم دور شود و اگر α را کاهش دهیم سرعت همگرا شدن تابع کم می‌شود و با تکرارهای بیشتر به جواب می‌رسیم

s.a.m