

## OPTİMİZASYON TEKNİKLERİ

Optimizasyon = En iyi leme

Faydalı tipli kararlarda Maksimizasyon

Maliyet tipli kararlarda Minimizasyon

$\mathbb{R}^n = \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}$ : n Boyutlu reel sayı uzayı

$x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ : n boyutlu vektör

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

$x \rightarrow f(x)$ : Reel değerli fonksiyon

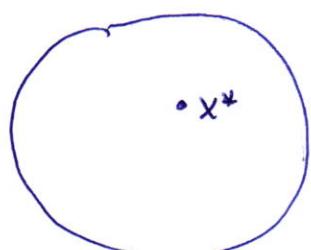
$X \subset \mathbb{R}^n$  bir alt kümesi olmak üzere

Genel bir optimizasyon problemi

Amaç: Max(Min)  $f(x)$

Kısıtlar  $x \in X$

yapısındadır.



$$x^* = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

max nokta olduğunu nasıl anlarız? kümeye içinde sonsuz noktası var. Noktaları tek tek fonksiyonda yerine yazıp değerlerine bakıp hangisi Max'ı verirse  $x^*$  oduur demiz.

Tanım:  $a_i \in \mathbb{R}$  ( $i=1, 2, \dots, k$ ) ve  $x_1, x_2, \dots, x_k \in \mathbb{R}^n$  olmak

üzerde  $a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_kx_k = \sum_{i=1}^k a_i x_i$  ifadesine  $x_1, \dots, x_k$

Vektörlerinin bir lineer toplamıdır. denir.

[2]

Tanım:  $\alpha_1x_1 + \alpha_2x_2 + \dots + \alpha_kx_k = 0$  eşitliğini sağlayan ve ancak  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_k = 0$  iğin gerçekleşse,  $x_1, x_2, \dots, x_k$  vektörlerine lineer bağımsız vektörler denir. Ve  $\{x_1, x_2, \dots, x_k\}$  kumesine de lineer bağımsız kume denir.

Vektörlerden biri dğeri  $c$  insinden yazılabilirsa

lineer bağımlı, yazılmayorsa vektörler lineer bağımsız olurlar.

Tanım:  $X = \alpha_1x_1 + \alpha_2x_2 + \dots + \alpha_kx_k$  eşitliğini sağlayan en az bir  $\alpha_i \neq 0$  Varsa  $X$  vektörü,  $x_1, x_2, \dots, x_k$  vektörlerinin lineer toplamıdır. (Kombinasyonudur)

Teorem  $x$  vektörü aralarında lineer bağımsız  $x_1, x_2, \dots, x_k$  vektörlerinin lineer kombinasyonu olarak yazılırsa bu yazılış tek türldür.

Ispat olmayana ergi yöntemini kullanalım. Yazılış tek türkü olsun

$$X = \alpha_1x_1 + \alpha_2x_2 + \dots + \alpha_kx_k$$

$$X = \beta_1x_1 + \beta_2x_2 + \dots + \beta_kx_k$$

şeldinde enaz iki farklı şekilde yazılsın. Bu iki eşitliği taraf tarafa çikartırsak

$$0 = (\alpha_1 - \beta_1)x_1 + (\alpha_2 - \beta_2)x_2 + \dots + (\alpha_k - \beta_k)x_k$$

elde edilir.  $x_1, \dots, x_k$  lineer bağımsız olduğundan

$$\alpha_1 - \beta_1 = 0, \alpha_2 - \beta_2 = 0, \dots, \alpha_k - \beta_k = 0$$

olmak zorundadır. Gelişki! Farklı iki yazılış olsun olsun olmasti

Fakat farklı olmadı. Bu gelişkiye tek türkü yazılış olsun kabülünden düştük. Öyleyse yazılış tek türdü.

Tanım:  $X$  vektör uzayının bütün elemanlarını doğuran lineer bağımsız vektörlerin oluşturduğu kümeye  $X$ 'in bir tabanı denir.

3  $\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$   $\mathbb{R}^2$  de bir tabandır.  $\mathbb{R}^2$  de başka bir taban yok mu?

$\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$  taban olsun. Eğer tabansa herhangi bir  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$  vektörü (elemanı  $\in X$ ) taban elementleri cinsinden yazılır.

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 + \beta \\ \beta \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{array}{l} x_1 = \alpha_1 + \beta \\ x_2 = \beta \end{array} \quad \alpha_1 = x_1 - x_2$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = (x_1 - x_2) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 - x_2 + x_2 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

Demekki taban tek değil.

Teorem Bir vektör uzayının herhangi iki tabanında eşit sayıda vektör vardır.

İspat Eşit sayıda olmasın ohalde  $n < m$  olacak. Söyledikle en az  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  ve  $\{y_1, y_2, \dots, y_m\}$  gibi iki farklı taban olsun. Her vektör taban vektörler cinsinden yazılabilirse  $y_1$  vektörünü diğer taban vektörleri cinsinden yazalım.

$$y_1 = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n \quad \alpha_i \neq 0 \text{ olsun.}$$

$$y_1 = \frac{1}{\alpha_1} y_1 - \frac{\alpha_2}{\alpha_1} x_2 - \dots - \frac{\alpha_n}{\alpha_1} x_n \quad \text{Burdururular}$$

$(y_1, x_2, \dots, x_n)$  taban oluyor.

$$y_2 = \beta_1 y_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_n x_n \text{ yazılsın.}$$

4  $y_1, y_2$  aynı tabana alt elementleridir. Bu durumda aralarında lineer bağımsızdır. Böyle lye  $\beta_1 \neq 0$

$$x_2 = -\frac{\beta_1}{\beta_2} y_1 + \frac{1}{\beta_2} y_2 - \frac{\beta_3}{\beta_2} x_3 - \dots - \frac{\beta_n}{\beta_2} x_n$$

şeklinde yazılır. Öyleyse  $\{y_1, y_2, x_3, \dots, x_n\}$  de bir taban olur. İşleme bu şekilde devam edilirse  $\{y_1, y_2, \dots, y_n\}$  bir taban olarak bulunur. Oysa bizim  $\{y_1, y_2, \dots, y_n\}$  gibi bir tabanımız vardı.

$y_{n+1} = \gamma_1 y_1 + \gamma_2 y_2 + \dots + \gamma_n y_n$   $\gamma_i \neq 0$  yazılılığında taban elemanları arasında lineer bağımsızlık kayı bulacağından  $y_{n+1}$  vektörü tabana alt olmamış olur. Bu felicitye taban vektörlerindeki vektör sayılarının farklı olması kabulünden dístik. Öyleyse vektör sayıları eşittir.

Tanım Tabandaki lineer bağımsız vektör sayısına boyut denir.

### Konveks kümeler

$K$  bir vektör uzayının alt kumesi  $\forall 0 < \lambda \leq 1$  reel sayı olmak üzere  $\forall x, y \in K$  ve  $\forall \lambda \in \mathbb{R}$  için  $\lambda x + (1-\lambda)y \in K$  ise  $K$ ya konveks kume denir.

### Konveks Fonksiyonlar

Tanım:  $X \subset \mathbb{R}^n$  konveks bir kume  $\forall x, y \in X$   $0 \leq \alpha \leq 1$  olmak üzere

$$f[\alpha x + (1-\alpha)y] \leq \alpha f(x) + (1-\alpha)f(y)$$

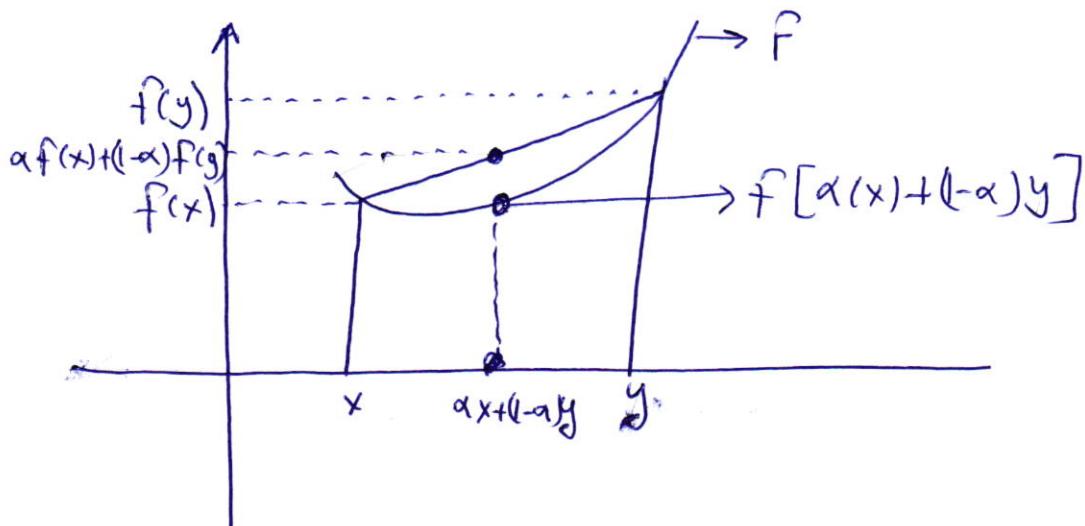
eşitsizliği sağlanırsa  $f$ 'ye  $X$ 'de bir konveks fonksiyon denir.

5

Tanımla  $\leq$  yerine  $<$  gelirse  $f$  kesin konveks

~~$\leq$~~  //  $>$ , gelince  $f$  konkav

$>$  //  $f$  kesin konkav



NOT:  $f$   $X^1$  de konveks ise  $-f$  konkavdır.

Teorem  $X^1$  bir konveks kümeye ve  $f$   $X^1$  üzerinde en az birinci mertebeden türevleri sürekli bir fonksiyon olsun.

$f$ 'nin  $X^1$  de konveks olabilmesi için gerek ve yeter koşul

$$\forall x, y \in X^1 \text{ iken } \frac{f(y) - f(x)}{y - x} \geq \nabla f(x)$$

eşitsizliğin sağlanmasıdır.

Teorem:  $X$  konveks bir kümeli üzerinde tanımlı  $f$  fonksiyonu en az ikinci mertebeden sürekli türevlere sahip olsun.  $f$ 'nin  $X$  de konveks olması için g.v.y.  $\nabla^2 f(x)$  hessian matrisinin nonnegatif definit olmasıdır. Kesin konveks ise  $\nabla^2 f(x)$  pozitif definitdir.

Bir fonksiyon sürekli ise  $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$  dir.

6

Tek değişkenli fonksiyonlarda fonksiyon türevli ise süreklidir. Uzayda da bunu iki veya daha fazla değişkenlerde söylemeye çalışırız.

Matrislerin definitliği

$\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$  de

$$H = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & \dots & h_{1n} \\ h_{21} & h_{22} & \dots & h_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ h_{n1} & h_{n2} & \dots & h_{nn} \end{bmatrix}$$

Simetrik matris olsun.

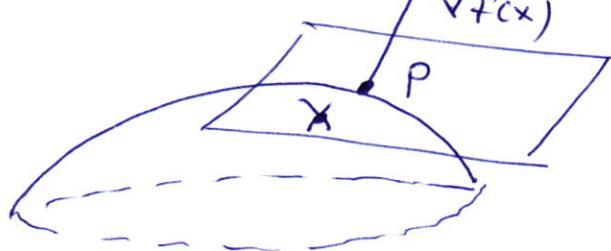
$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$x \rightarrow f(x)$

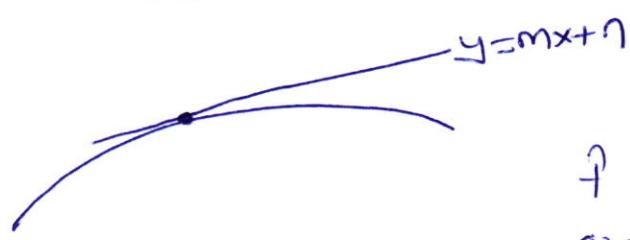
$x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  olmak üzere

$$\nabla f(x) = \left[ \frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right]$$

Vektörünə  $f$ 'in gradient vektörü denir.



Yüzey üzerinde bir  $x$  noktası var. Bu noktadan yüzeye teğet düzlemin çiziliyor. Bu düzlemin dik vektörü  $\nabla f(x)$  dir.



lineer (oloğru) ile karışık

$f$  fonksiyonu aynı davranışını gösterdiğinde (azalmak artım anlamında) kolaylık açısından türevini kullanırız.

İkinci Mertebeden Türevler

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

7) 1.yol  $\forall h \in \mathbb{R}^n \quad \forall c \quad h \neq 0 \quad \text{tañ}$

$h^T H h \geq 0$  ise  $H$  non-negatif definit

$h^T H h > 0$  ise  $H$  pozitif definit

$h^T H h \leq 0$  ise  $H$  non-pozitif definit

$h^T H h < 0$  ise  $H$  negatif definit

iii) Aksı halde  $H$  definit deðildir.

2.yol  $|H - \lambda I| = 0$  denkleminin çözümü ile elde

1) eðilen  $\lambda_1^{\geq 0}, \lambda_2^{\geq 0}, \dots, \lambda_n^{\geq 0}$  özdeðerler  $\Rightarrow$  non-negatif (poz definit) <sup>ise</sup>

2)  $\lambda_1 \leq 0, \lambda_2 \leq 0, \dots, \lambda_n \leq 0$  ise non-pozitif definit  
negatif definit

3) Aksı halde definit deðil.

$$\Delta_1 = h_{11} \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} h_{11} & h_{12} \\ h_{21} & h_{22} \end{vmatrix} \quad \dots \quad \Delta_n = \begin{vmatrix} h_{11} & h_{12} & \dots & h_{1n} \\ h_{21} & h_{22} & \dots & h_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ h_{n1} & h_{n2} & \dots & h_{nn} \end{vmatrix}$$

olmak üzere

(pozitif def.)

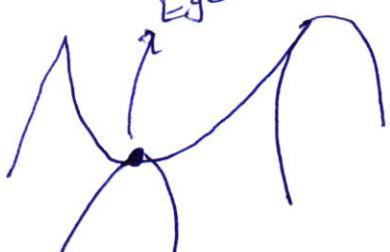
1)  $\Delta_1 \geq 0, \Delta_2 \geq 0, \dots, \Delta_n \geq 0 \Rightarrow H$  (non-negatif definit)

2)  $\Delta_1 \leq 0, \Delta_2 \geq 0, \Delta_3 \leq 0, \dots \Rightarrow H$  (non-pozitif definit) <sup>negatif def.</sup>

3) Aksı halde definit deðil.

Dönüm noletası  
Tele deðerlenme fonk. için

Eger noletası (samer)



gök deðiskeni / fonk.

[8]

$$H = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$$

matrisinin definitligini inceliyelim.

1.yol  $\forall h \in \mathbb{R}^2$  iken

$$h^T H h = [h_1, h_2] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \end{bmatrix}$$

$$= [h_1, h_2] \begin{bmatrix} 2h_1 - h_2 \\ -h_1 + h_2 \end{bmatrix}$$

$$= (2h_1 - h_2)h_1 + h_2(-h_1 + h_2)$$

$$= 2h_1^2 - h_2h_1 - h_2h_1 + h_2^2$$

$$= h_1^2 + h_2^2 - \underbrace{2h_1h_2}_{(h_1-h_2)^2} = h_1^2 + (h_1 - h_2)^2 \geq 0$$

$\Rightarrow H$  pozitif definittir.

2. yol  $|H - \lambda I| = 0$

$$\begin{vmatrix} 2-\lambda & -1 \\ -1 & 1-\lambda \end{vmatrix} = (2-\lambda)(1-\lambda) - 1 = 2 - 2\lambda - \lambda + \lambda^2 - 1$$

$$= \lambda^2 - 3\lambda + 1 \quad a=1 \quad b=-3 \quad c=1$$

$$\Delta = b^2 - 4ac = 9 - 4 = 5$$

Bu durumda yine  $H$  matrisi pozitif definit oldugu anlasilir.

$$\lambda_1 = \frac{-b + \sqrt{\Delta}}{2a} = \frac{3 + \sqrt{5}}{2} > 0$$

$$\lambda_2 = \frac{-b - \sqrt{\Delta}}{2a} = \frac{3 - \sqrt{5}}{2} > 0$$

9

$y = e^x$  fonksiyonu konveks bir fonksiyon mudur?

$$A = (x_1, y_1) \in X \quad A = (x_1, e^{x_1})$$

$$B = (x_2, y_2) \in X \quad B = (x_2, e^{x_2})$$

$$\alpha A + (1-\alpha)B = \alpha(x_1, e^{x_1}) + (1-\alpha)(x_2, e^{x_2})$$

~~$\otimes$~~  :

$$= (\alpha x_1 + (1-\alpha)x_2, \alpha e^{x_1} + (1-\alpha)e^{x_2})$$

$y = e^{\alpha x_1 + (1-\alpha)x_2} \neq \alpha e^{x_1} + (1-\alpha)e^{x_2}$  bundan  
dolaylı konveks  
degildir.