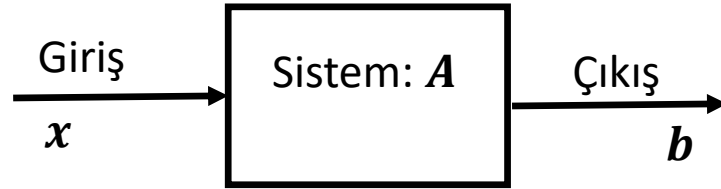


# Lineer Denklem Sistemlerinde Kararlılık (Stabilite)

$$Ax = b ;$$

$b$ : veri,  $x$ : bilinmeyen



$A$  ve  $x$  biliniyorken  $b$  yi hesaplama → Düz Problem

$A$  ve  $b$  biliniyorken  $x$  i hesaplama → Ters Problem

$Ax = b$  denklemini verilmiş bir  $b$  verisi için çözerek  $x$ 'i bulma problemi temelde bir **ters problem**

İyi Kurulmuş (Well-Posed) Problem : **Hadamard Kriterleri:**

1. Çözümün Varlığı
2. Çözümün Tekliği
3. Dataya (Veriye) Sürekli Bağıllık

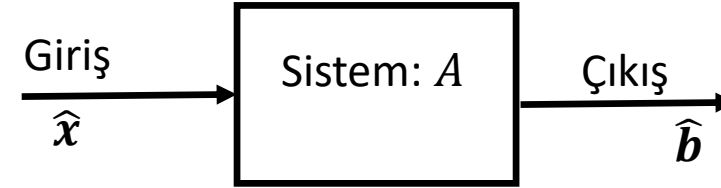
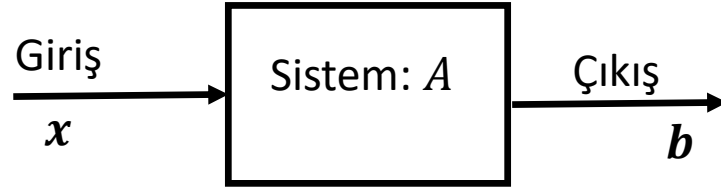
Her üç koşulu sağlayan problem (iyi kurulmuş) well-posed

Bu koşullardan herhangi biri sağlanmıyorsa  
→ Problem Kötü Kurulmuş (Ill-Posed)

**Ters Problemler Genellikle Kötü Kurulmuş (Ill-Posed)!!!**

### 3. Koşul : *Dataya (Veriye) Sürekli Bağlılık:*

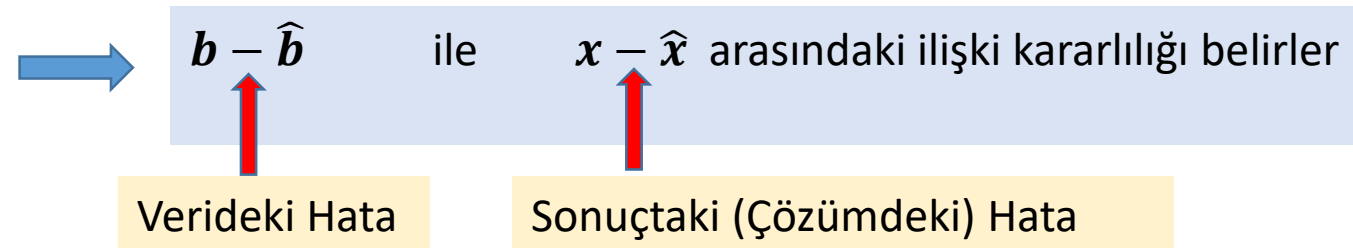
Verideki ( $\mathbf{b}$  deki) küçük değişiklikler çözümde ( $\mathbf{x}'$  de) küçük değişikliklere sebep oluyorsa sistem kararlı veya stabildir.



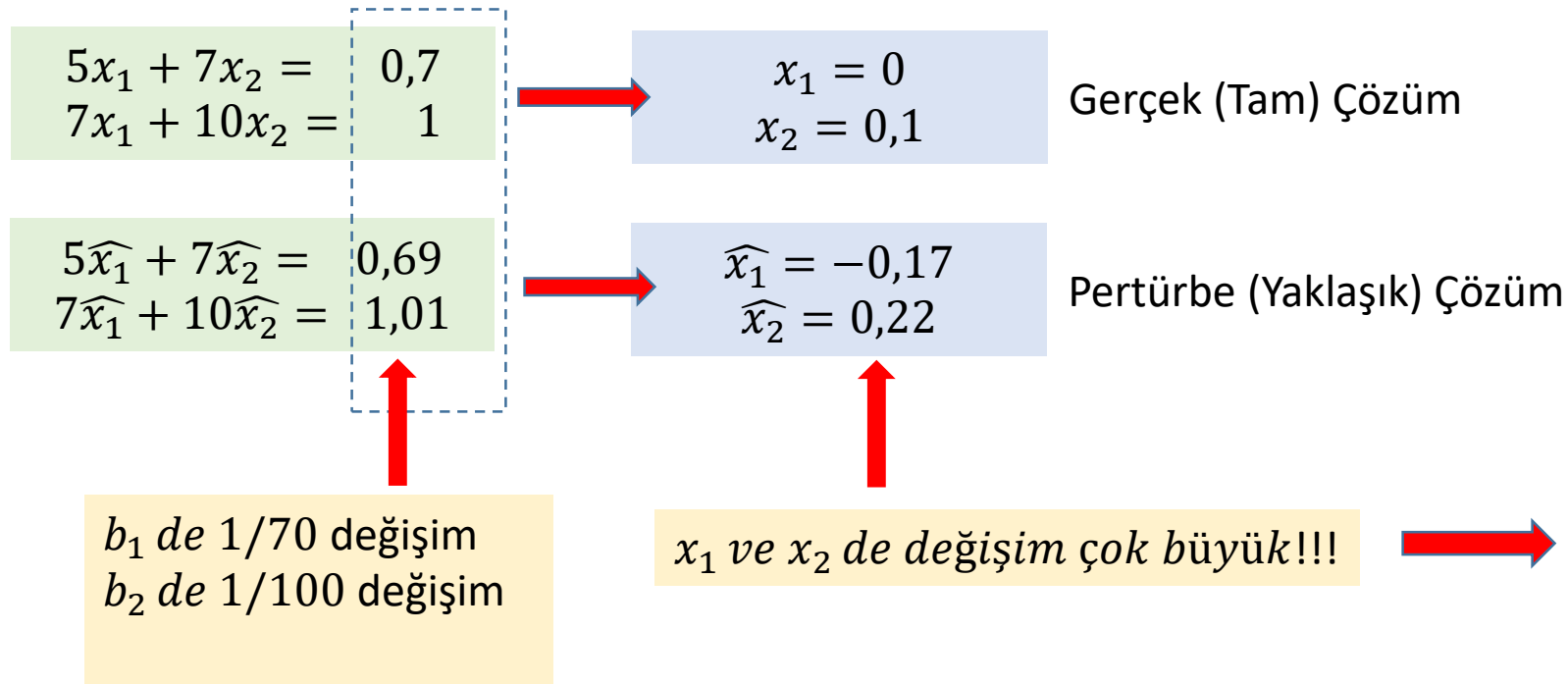
$\hat{\mathbf{b}}$ :  $\mathbf{b}$ 'nin pertürbe hali olsun ( $\mathbf{b}'$  nin gerçek değeri yerine ölçüm/hesap hatası/gürültü vb. nedeniyle  $\hat{\mathbf{b}}$  kullanılıyor olsun)

Bu halde aynı sistem için  $\hat{\mathbf{b}}$  verisine karşı düşen çözüm  $\hat{\mathbf{x}}$  olsun)

$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ : Gerçek (Tam) Sistem  
 $A\hat{\mathbf{x}} = \hat{\mathbf{b}}$ : Yaklaşık (Pertürbe) Sistem



## Lineer Denklem Sistemlerinde Kararlılık (Stabilite)



**Sistem Stabil (Kararlı) Değil!!!**

Datadaki ( **$b$** ) küçük değişimler çözümde büyük değişimlere sebep oluyorsa sistem **stabil değildir**

Datadaki ( **$b$** ) küçük değişimler çözüme de küçük değişimler şeklinde yansiyorsa **sistem stabildir**

Söz konusu küçük değişim ya da pertürbasyonları ölçmenin yolu **norm** kullanmaktır.

Örneğin  **$b$**  datasındaki değişimin iyi bir ölçütü  **$b - \hat{b}$  farkının normudur:**

$$\text{Norm } \rho(b - \hat{b}) = \|b - \hat{b}\|$$

## Vektör ve Matris Normu Tanımlar

### Vektör Normu

$V$  bir vektör uzayı ve  $F$  reel veya kompleks sayılar cismini göstermek üzere

$\rho: V \rightarrow \mathbb{R}$  fonksiyonu  $\forall x, y \in V$  ve  $\forall \beta \in F$  için

1.  $\rho(x + y) \leq \rho(x) + \rho(y)$  Alt Toplamsallık

2.  $\rho(\beta x) = |\beta| \rho(x)$  Pozitif Homojenlik

3.  $\rho(x) = 0 \Leftrightarrow x = \mathbf{0}$  Pozitif Tanımlılık

Norm için kullanılan genel notasyon:

$$\rho(x) = \|x\|$$

Özelliklerini sağlıyorsa bir **Norm** dur

$n$  boyutlu bir  $\mathbf{z} = [z_1, z_2, \dots, z_n]^T$  vektörü göz önüne alalım. çeşitli **Vektör Normu** tanımları verilebilir:

$\ell_1$  Norm:  $\rho(\mathbf{z}) = \|\mathbf{z}\| = |z_1| + |z_2| + \dots + |z_n|$  (*Taxicab Norm (Manhattan Norm)*)

$\ell_2$  Norm:  $\rho(\mathbf{z}) = \|\mathbf{z}\| = \sqrt{z_1^2 + z_2^2 + \dots + z_n^2}$  (*Öklidyen Norm*)

$\ell_p$  Norm:  $\rho(\mathbf{z}) = \|\mathbf{z}\| = (z_1^p + z_2^p + \dots + z_n^p)^{\frac{1}{p}}$

$\ell_\infty$  Norm veya Maximum Norm :  $\rho(\mathbf{z}) = \|\mathbf{z}\| = \max_{1 \leq i \leq n} |z_i|$

## Matris Normu

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} = [a_{ij}]; i, j = 1, 2, \dots, n \text{ matrisi verilsin}$$

$$\mathbf{A} \text{ matrisinin normu : } \|\mathbf{A}\| = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

Normun Özellikleri:  $\mathbf{y}$  ve  $\mathbf{z}$  iki vektör;  $\mathbf{A}$  ve  $\mathbf{B}$  matrisler olmak üzere

1.  $\|\mathbf{y} + \mathbf{z}\| \leq \|\mathbf{y}\| + \|\mathbf{z}\|$
2.  $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|$
3.  $\|\mathbf{AB}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|$
4.  $\|\mathbf{Az}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{z}\|$

Bu toplamların en büyüğü olan sayı  $\mathbf{A}$  matrisinin normudur

1. Satır:  $a_{11} \ a_{12} \ \dots \ a_{1n} \rightarrow \sum_{j=1}^n |a_{1j}|$

2. Satır:  $a_{21} \ a_{22} \ \dots \ a_{2n} \rightarrow \sum_{j=1}^n |a_{2j}|$

$\vdots$

n. Satır:  $a_{n1} \ a_{n2} \ \dots \ a_{nn} \rightarrow \sum_{j=1}^n |a_{nj}|$

# Lineer Denklem Sistemlerinde Kararlılık (Stabilite)

Gerçek ve pertürbe data arasındaki fark yani datadaki hata:  $\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}$

Gerçek ve pertürbe (yaklaşık/hatalı) çözümler arasındaki fark:  $\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}$

$n$  boyutlu vektör uzayında  $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$  ve  $\mathbf{b} = [b_1, b_2, \dots, b_n]^T$  vektörleri için

$$\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\| = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i - \hat{x}_i|$$

$$\|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\| = \max_{1 \leq i \leq n} |b_i - \hat{b}_i|$$

Teorem:  $\mathbf{A}$  tekil olmayan bir matris  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  ve  $\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} = \hat{\mathbf{b}}$  olmak üzere

$$\frac{\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\|}{\|\mathbf{x}\|} \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\| \frac{\|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

İspat:  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  ;  $\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} = \hat{\mathbf{b}} \Rightarrow \mathbf{A}(\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}) = \mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}} \Rightarrow (\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}) = \mathbf{A}^{-1}(\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}})$

$$\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\| = \|\mathbf{A}^{-1}(\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}})\| \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\| \Rightarrow$$

$$\frac{\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\|}{\|\mathbf{x}\|} \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \frac{\|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\|}{\|\mathbf{x}\|} = \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\| \frac{\|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\|}{\|\mathbf{A}\| \|\mathbf{x}\|} \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\| \frac{\|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

$$\geq \|\mathbf{Ax}\| = \|\mathbf{b}\|$$

$$\text{cond}(\mathbf{A}) = \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\|$$

$$\frac{\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\|}{\|\mathbf{x}\|} \leq \text{cond}(\mathbf{A}) \frac{\|\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}}\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

Çözümdeki  
Bağıl Hata

Datadaki  
Bağıl Hata

**$\text{cond}(\mathbf{A}) \gg 1 \Rightarrow$   
Sistem Stabil Değil!!!  
Hata Kontrolümüzden Çıkabilir**

# Lineer Denklem Sistemlerinde Kararlılık (Stabilite)

$$\begin{aligned} 5x_1 + 7x_2 &= 0,7 \\ 7x_1 + 10x_2 &= 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} x_1 &= 0 \\ x_2 &= 0,1 \end{aligned}$$

Gerçek (Tam) Çözüm

$$\begin{aligned} 5\hat{x}_1 + 7\hat{x}_2 &= 0,69 \\ 7\hat{x}_1 + 10\hat{x}_2 &= 1,01 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \hat{x}_1 &= -0,17 \\ \hat{x}_2 &= 0,22 \end{aligned}$$

Pertürbe (Yaklaşık) Çözüm

$b_1$  de 1/70 değişim  
 $b_2$  de 1/100 değişim

$x_1$  ve  $x_2$  de değişim çok büyük!!!

**Sistem Stabil (Kararlı) Değil!!!**

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 7 \\ 7 & 10 \end{bmatrix} \Rightarrow A^{-1} = \begin{bmatrix} 10 & -7 \\ -7 & 5 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\| = 17 \times 17 = 289 \gg 1$$

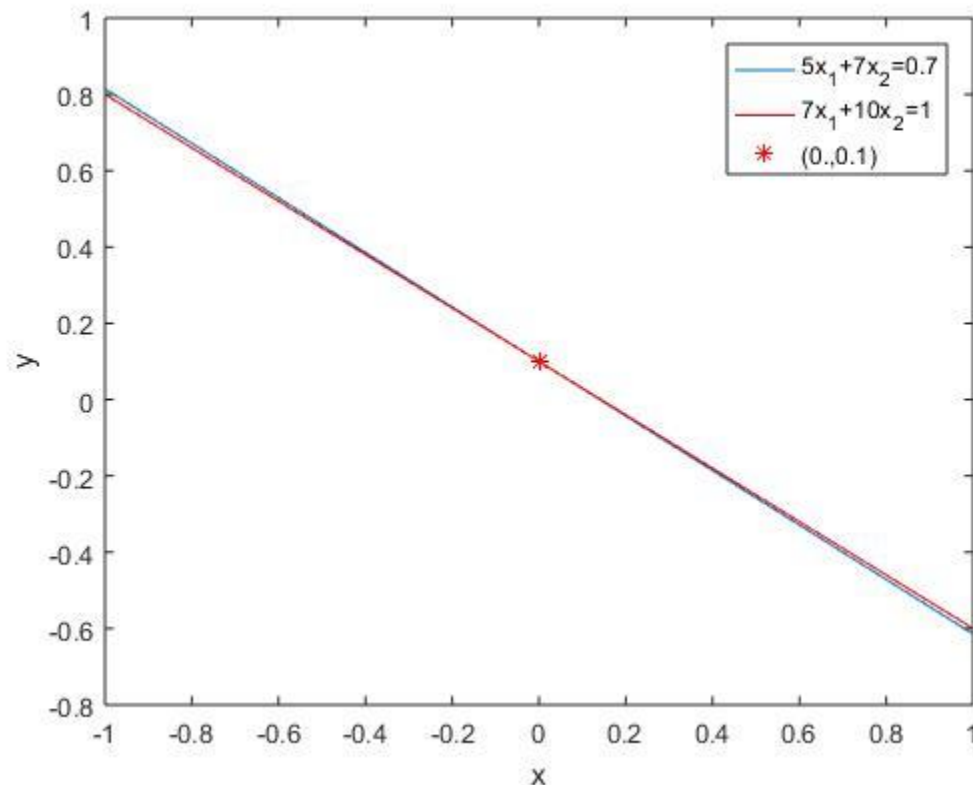
$$\frac{\|x - \hat{x}\|}{\|x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|b - \hat{b}\|}{\|b\|} \Rightarrow$$

$$\frac{\|x - \hat{x}\|}{\|x\|} = \frac{0.17}{0.1} = 1.7 \leq \text{cond}(A) \frac{\|b - \hat{b}\|}{\|b\|} = 289 \times 0.01 = 2.89$$

%1 bağıl hata 289 kat büyüyebiliyor!!!



# Lineer Denklem Sistemlerinde Kararlılık (Stabilite)

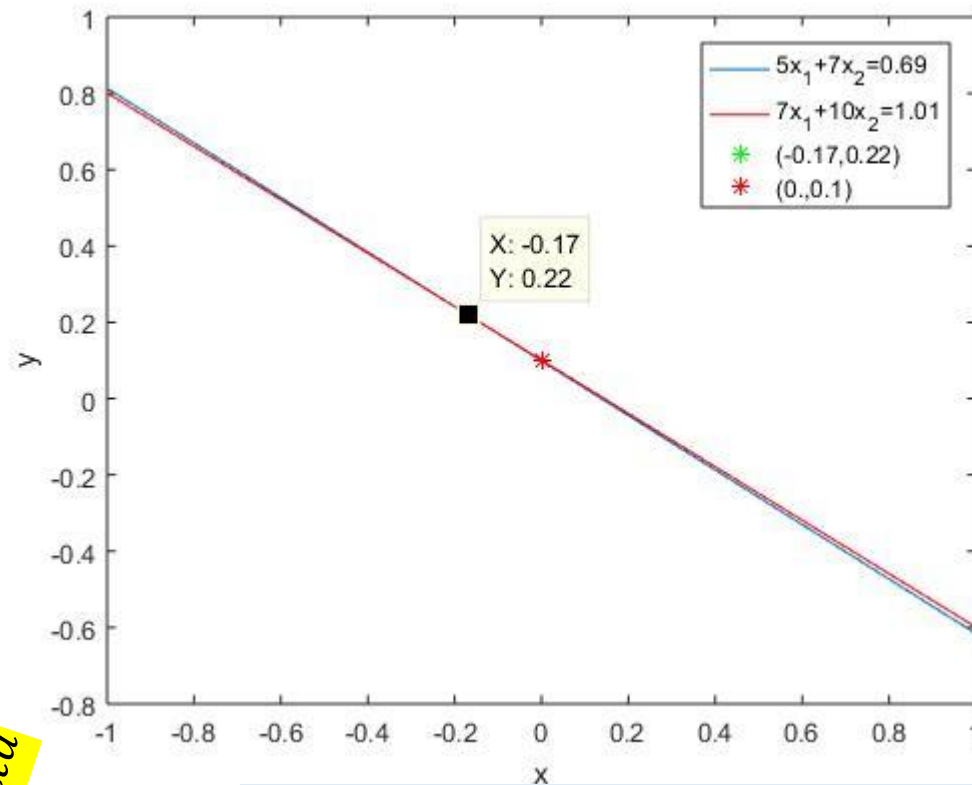


Gerçek (Tam) Çözüm

$$\begin{aligned} 5x_1 + 7x_2 &= 0,7 \\ 7x_1 + 10x_2 &= 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} x_1 &= 0 \\ x_2 &= 0,1 \end{aligned}$$

% 170 hata

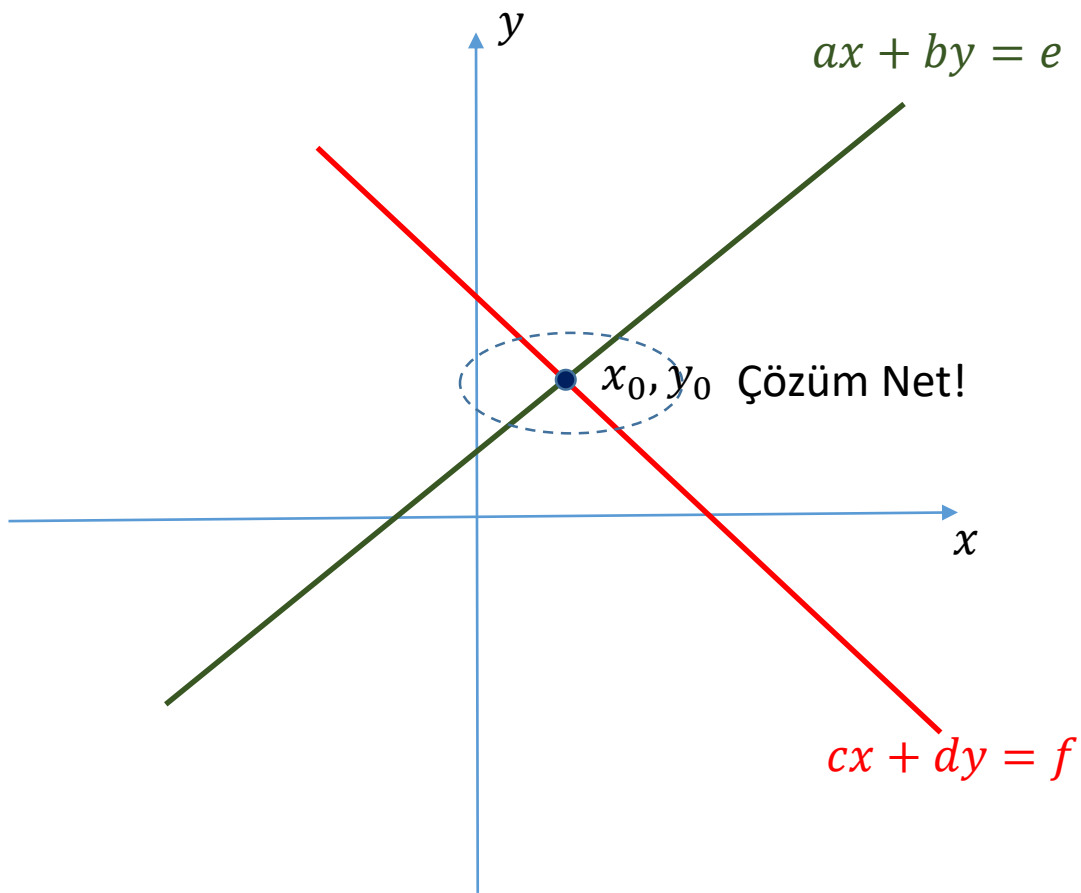


Pertürbe/yaklaşık/hatalı Çözüm

$$\begin{aligned} 5\hat{x}_1 + 7\hat{x}_2 &= 0,69 \\ 7\hat{x}_1 + 10\hat{x}_2 &= 1,01 \end{aligned}$$

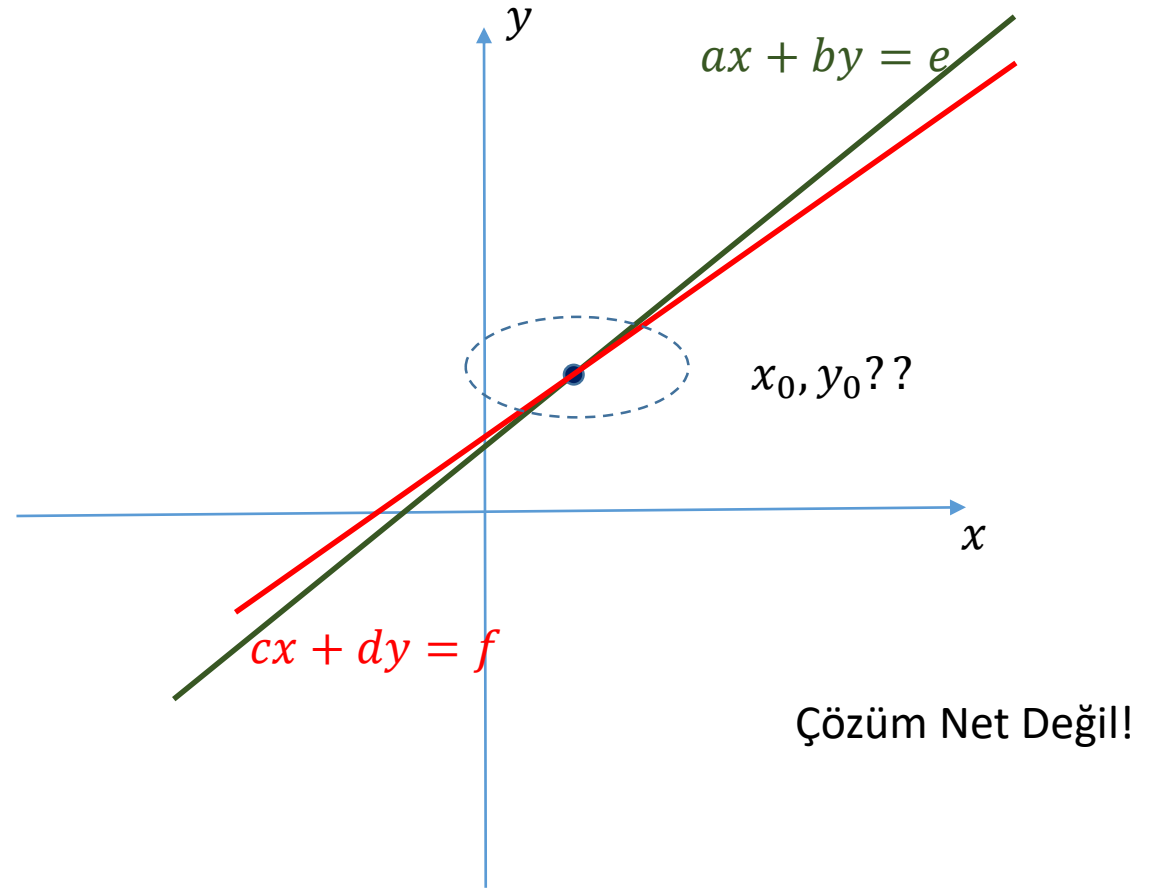
$$\begin{aligned} \hat{x}_1 &= -0,17 \\ \hat{x}_2 &= 0,22 \end{aligned}$$

$$\frac{\|x - \hat{x}\|}{\|x\|} = \frac{0.17}{0.1} = 1.7 \leq \text{cond}(A) \frac{\|b - \hat{b}\|}{\|b\|} = 289 \times 0.01 = 2.89$$



$$\frac{a}{b} \neq \frac{c}{d}$$

İyi Kurulmuş (Well-Posed) Problem



$$\frac{a}{b} \approx \frac{c}{d} \left( \frac{5}{7} \approx \frac{7}{10} \right)$$

Kötü Kurulmuş (ill-Posed) Problem