



دانشگاه صنعتی اصفهان
دانشکده مهندسی حمل و نقل

تحلیل سیستم های حمل و نقل

مروری بر برخی الگوریتم های بهینه سازی

مسائل چندمتغیره بدون محدودیت

مدرس: محمد تمنایی

بهار ۱۳۹۶

فهرست:

- ✓ الگوریتمهای کمینه سازی تک متغیره
- ✓ الگوریتمهای کمینه سازی چندمتغیره بدون محدودیت
- ✓ الگوریتمهای کمینه سازی چندمتغیره با محدودیت
- ✓ روش ترکیب محدب



مسائل چندمتغیره

از هر نقطه X^n به نقطه دیگری چون X^{n+1} حرکت می کنیم، بنحوی که: $Z(x^{n+1}) < Z(x^n)$ و:

$$X^{n+1} = X^n + \alpha_n \vec{d}^n$$

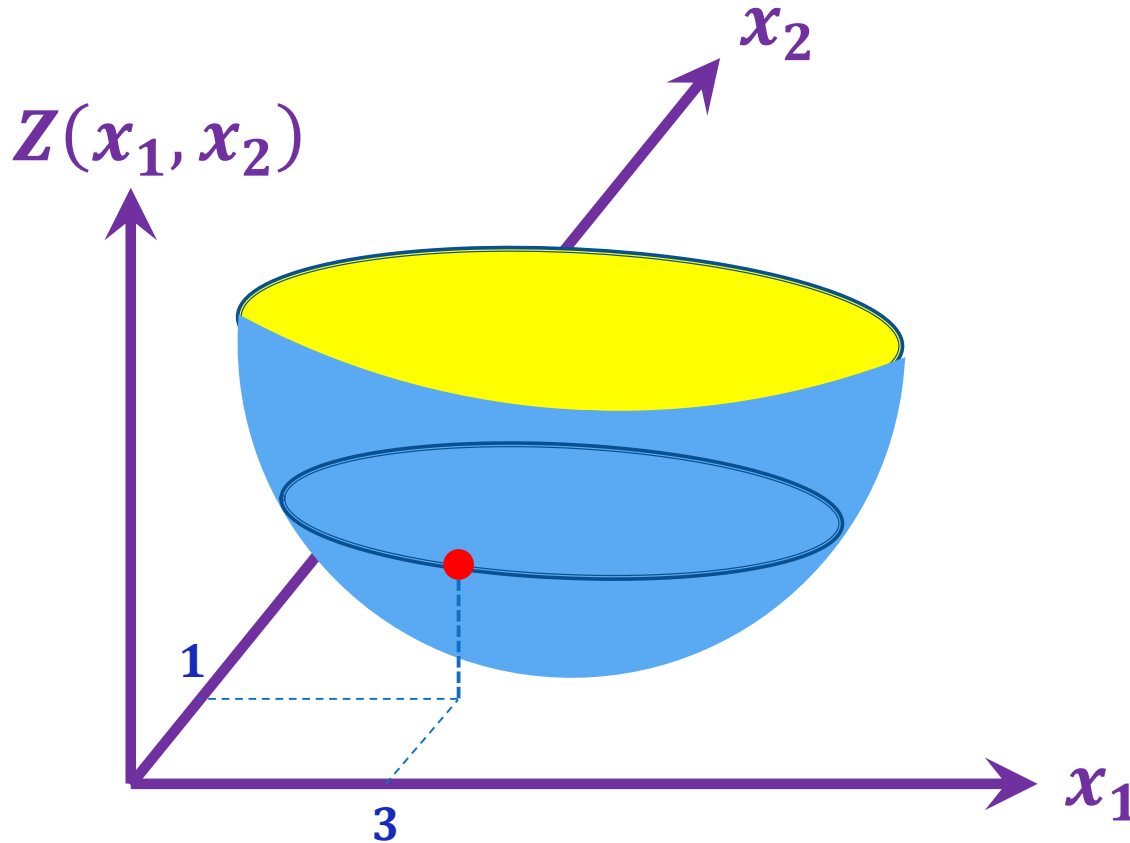
\vec{d}^n بردار جهت حرکت در تکرار n ام

α_n اسکالر بزرگی گام حرکت در تکرار n ام



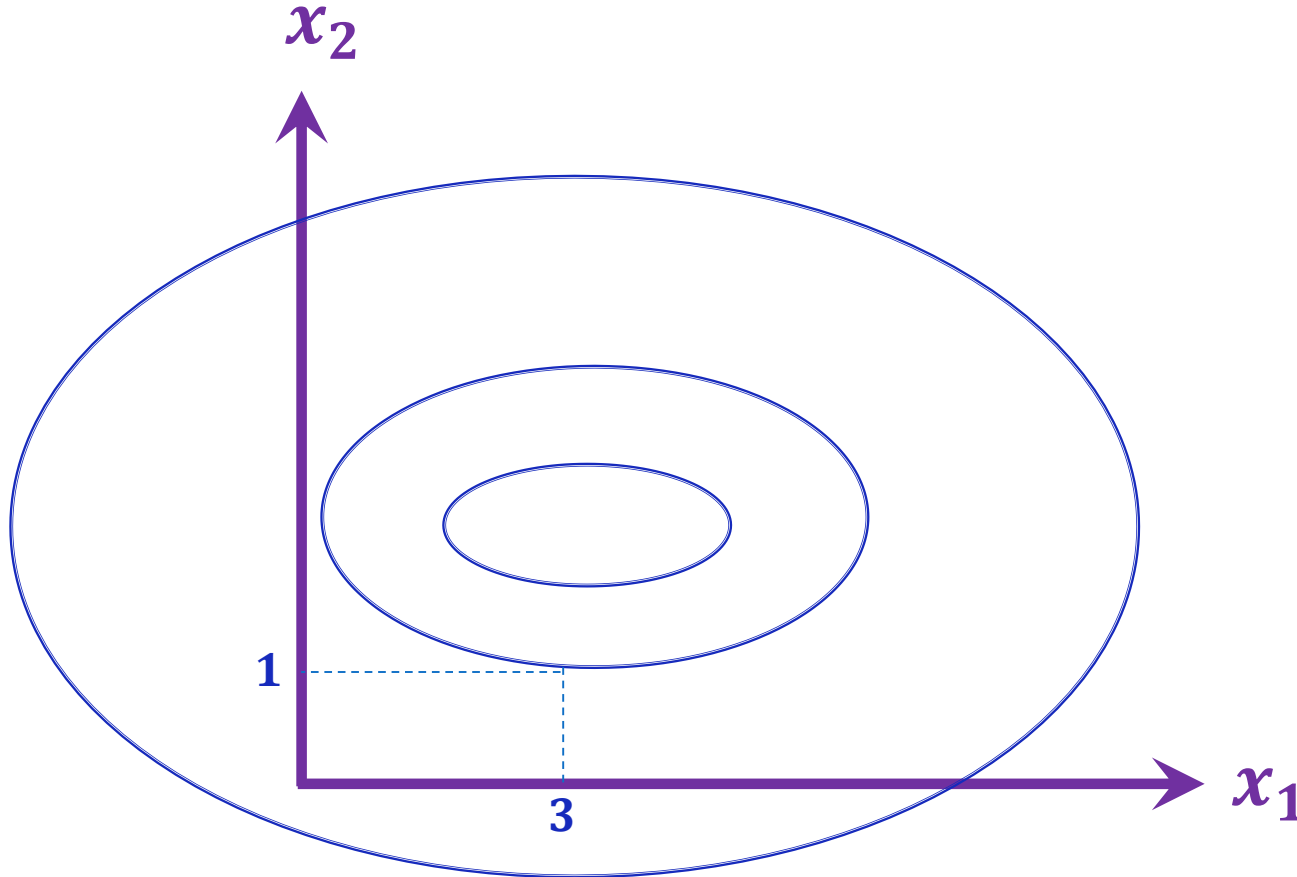
مثال: یافتن نقطه کمینه تابع با شروع از $X^0 = (3,1)$

$$Z(x_1, x_2) = (x_1 - 6)^2 + 3(x_2 - 4)^2$$



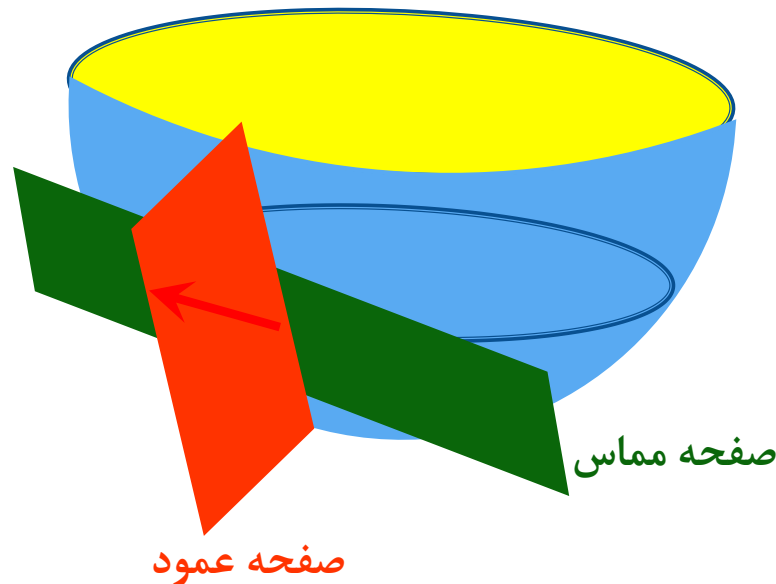
مثال: یافتن نقطه کمینه تابع با شروع از $X^0 = (3,1)$

$$Z(x_1, x_2) = (x_1 - 6)^2 + 3(x_2 - 4)^2$$



قضیه:

اگر تابع Z (که $Z: R^n \rightarrow R$) در مجموعه نقاط S مشتق پذیر باشد، آن گاه در هر نقطه ی x از S که در آن $\nabla Z(x) \neq \vec{0}$ ، بردار $\overrightarrow{\nabla Z(x)}$ جهتی را نشان می دهد که در آن جهت، بیشترین افزایش تابع Z وجود دارد.

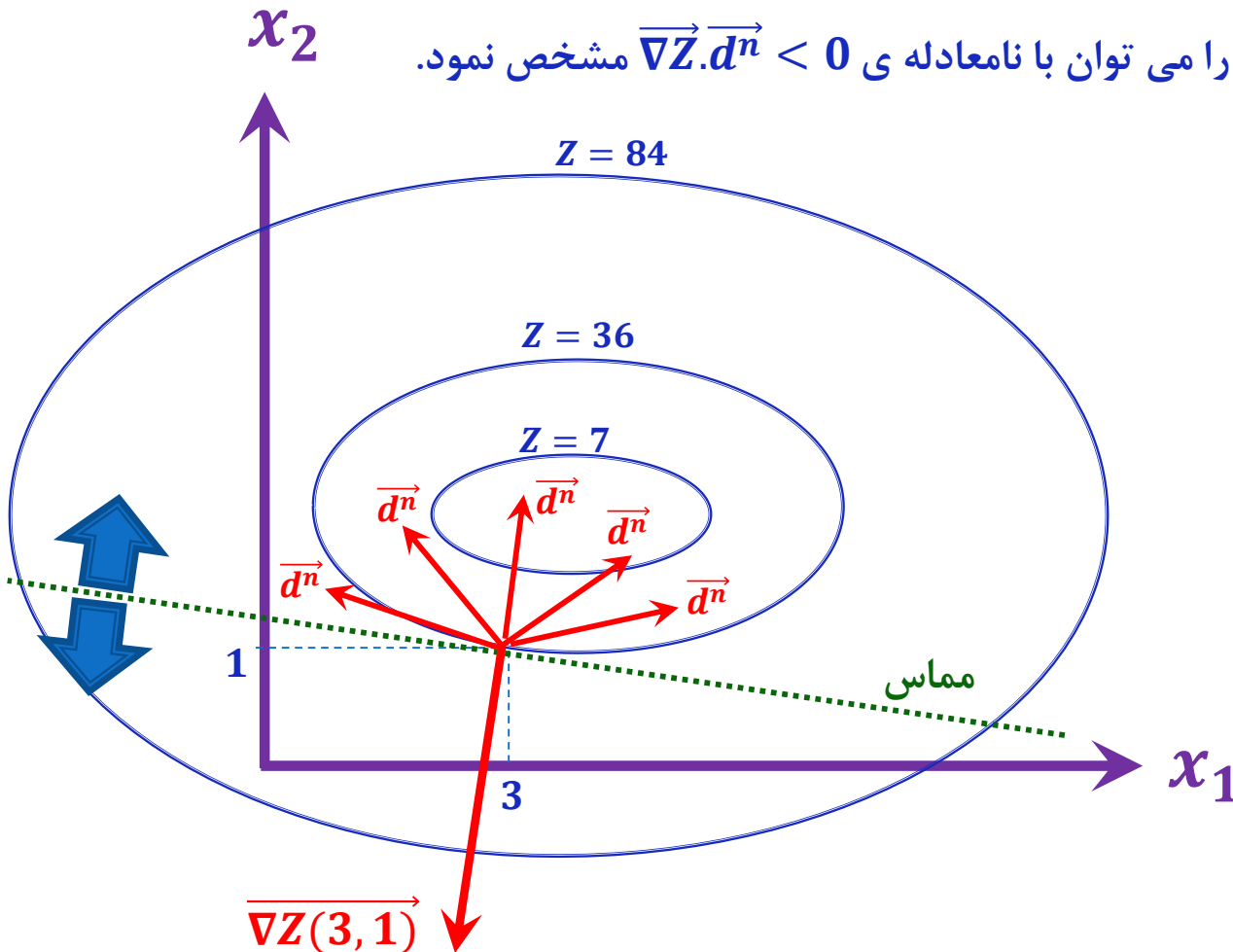


مثال: یافتن نقطه کمینه تابع با شروع از $X^0 = (3,1)$

$$Z(x_1, x_2) = (x_1 - 6)^2 + 3(x_2 - 4)^2$$

✓ بردار گرادیان عمود بر خط هم تراز در نقطه x^n است.

✓ هریک از جهات کاهشی (فرود \vec{d}^n) را می توان با نامعادله ی $\vec{\nabla}Z \cdot \vec{d}^n < 0$ مشخص نمود.



$$\vec{\nabla}Z \cdot \vec{d}^n < 0$$



کسینوس زاویه بین دو بردار $\vec{\nabla}Z$ و \vec{d}^n منفی باشد.



مثال: یافتن نقطه کمینه تابع با شروع از $X^0 = (3, 1)$

$$Z(x_1, x_2) = (x_1 - 6)^2 + 3(x_2 - 4)^2$$

$$X^{n+1} = X^n + \alpha_n \overrightarrow{d}^n \quad \text{بنحوی که: } Z(X^{n+1}) < Z(X^n)$$

سوال: α_n و \overrightarrow{d}^n چه باشند؟

$$\text{فرض } \begin{cases} \alpha_n = 3\sqrt{2} \\ \overrightarrow{d}^n = \left(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right) \end{cases}$$

$$X^{n+1} = (3, 1) + 3\sqrt{2} \left(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right) = (6, 4)$$

$$Z(X^{n+1}) = 0$$

با خوش شانسی، در یک گام به نقطه بهینه رسیدیم!



مثال: یافتن نقطه کمینه تابع با شروع از $X^0 = (3,1)$

$$Z(x_1, x_2) = (x_1 - 6)^2 + 3(x_2 - 4)^2$$

$$X^{n+1} = X^n + \alpha_n \overrightarrow{d}^n \quad \text{بنحوی که: } Z(X^{n+1}) < Z(X^n)$$

سوال: α_n و \overrightarrow{d}^n چه باشند؟

فرض $\overrightarrow{d}^n = (0, 1) \Rightarrow X^{n+1} = (3, 1) + \alpha_n(0, 1) = (3, 1 + \alpha_n)$

باید $Z(x^{n+1}) = Z(3, 1 + \alpha_n) < Z(x^n) = Z(3, 1) \rightarrow 9 + 3(\alpha_n - 3)^2 < 9 + 3(9) = 36$

$$\rightarrow 0 < \alpha_n < 6$$

اگر $\alpha_n > 6$ به نقاط بدتر (بزرگتر) می رسیم.



مثال: یافتن نقطه کمینه تابع با شروع از $X^0 = (3, 1)$

$$Z(x_1, x_2) = (x_1 - 6)^2 + 3(x_2 - 4)^2$$

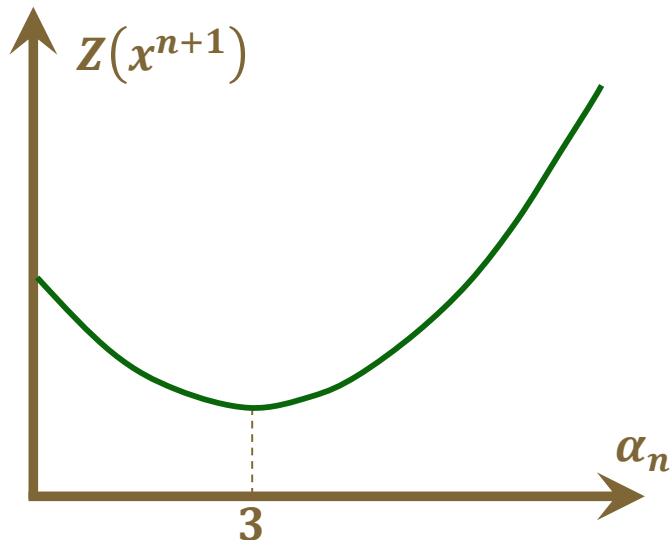
$$X^{n+1} = X^n + \alpha_n \overline{d}^n \quad \text{بنحوی که: } Z(X^{n+1}) < Z(X^n)$$

سوال: α_n و \overline{d}^n چه باشند؟

$$Z(x^{n+1}) = Z(3, 1 + \alpha_n) = 9 + 3(\alpha_n - 3)^2 < 36$$

یک انتخاب خوب برای α_n : مقداری که عبارت $Z(x^{n+1})$ را کمینه کند.

استفاده از روشهای حل مسائل تک متغیره
(یا در این مثال، مشتق گیری): $\alpha_n = 3$



$$x^n = (3, 1) \implies x^{n+1} = (3, 4)$$

$$Z(X^{n+1}) = 9$$

تکرار روند ...

$$Z(X^{n-1}) - Z(X^n) \leq \kappa$$

تغییر مقدار تابع کاهش یابد.

$$\text{Max}_i \left\{ \left| \frac{\partial Z(X^n)}{\partial x_i} \right| \right\} \leq \kappa$$

مشتق تقریباً به صفر برسد.

$$\text{Max}_i \left\{ \frac{|x_i^n - x_i^{n-1}|}{x_i^{n-1}} \right\} \leq \kappa$$

درصد تغییر در تکرارها کاهش یابد.

$$\sum_i (x_i^n - x_i^{n-1})^2 \leq \kappa$$

فاصله دو نقطه کاهش یابد



کمینه سازی بدون محدودیت تعیین \vec{d}_n

روش تندترین فرود (Steepest Descent):

بصورت حریصانه (greedy) فرود با تندترین شیب انتخاب می شود (تابع هدف در هر تکرار کاهش می یابد).

$$X^{n+1} = X^n + \alpha_n \vec{d}^n \quad \text{بنحوی که: } Z(X^{n+1}) < Z(X^n)$$

$$\vec{d}^n = -\overrightarrow{\nabla Z(X^n)}$$

$$X^{n+1} = X^n - \alpha_n \nabla Z(X^n)$$

$$\nabla Z(X^n) = \left[\frac{\partial Z(X^n)}{\partial x_1}, \frac{\partial Z(X^n)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial Z(X^n)}{\partial x_l} \right]$$

اگر $\frac{\partial Z(X^n)}{\partial x_i}$ قابل محاسبه مستقیم نباشد:

$$\frac{\partial Z(X^n)}{\partial x_i} \cong \frac{Z(\dots, x_{i-1}^n, x_i^n + \Delta x_i, x_{i+1}^n, \dots) - Z(\dots, x_i^n, \dots)}{\Delta x_i}$$



کمینه سازی بدون محدودیت تعیین α_n (بزرگی گام)

در جهت تندترین فرود ($-\nabla Z(X^n)$) چه قدر حرکت کنیم؟

$$\text{Min } Z(X^{n+1}) = Z(X^n - \alpha_n \nabla Z(X^n))$$

s.t.

$$\alpha_n > 0$$

$$\frac{d}{d\alpha} Z(X^n - \alpha_n \nabla Z(X^n)) = 0$$



روش تندترین فرود به کمینه محلی همگرا می شود.

تابع اکیداً محدب باشد: روش تندترین فرود به کمینه جهانی همگرا می شود.



قضیه: در روش تندترین فرود جهات حرکت در دو تکرار متوالی بر هم عمود هستند. $\vec{d}^n \cdot \vec{d}^{n+1} = 0$

$$\frac{d}{d\alpha} Z(X^{n+1}) = 0$$

اثبات: برای یافتن α ، قرار دادیم:

$$\begin{aligned} \frac{dZ(X^{n+1})}{d\alpha} &= \frac{dZ(X^{n+1})}{dX} \times \frac{dX}{d\alpha} = \\ &= \left[\frac{\partial Z(X^{n+1})}{\partial x_1}, \frac{\partial Z(X^{n+1})}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial Z(X^{n+1})}{\partial x_1} \right] \times \begin{bmatrix} \frac{dx_1^{n+1}}{d\alpha} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \frac{dx_I^{n+1}}{d\alpha} \end{bmatrix} = \\ &= \left[\frac{\partial Z(X^{n+1})}{\partial x_1}, \frac{\partial Z(X^{n+1})}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial Z(X^{n+1})}{\partial x_1} \right] \times \begin{bmatrix} d_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ d_I \end{bmatrix} = -d^{n+1} \cdot d^n = 0 \end{aligned}$$



$$\vec{d}^n \cdot \vec{d}^{n+1} = 0$$

قضیه: در روش تندترین فرود جهات حرکت در دو تکرار متوالی بر هم عمود هستند.

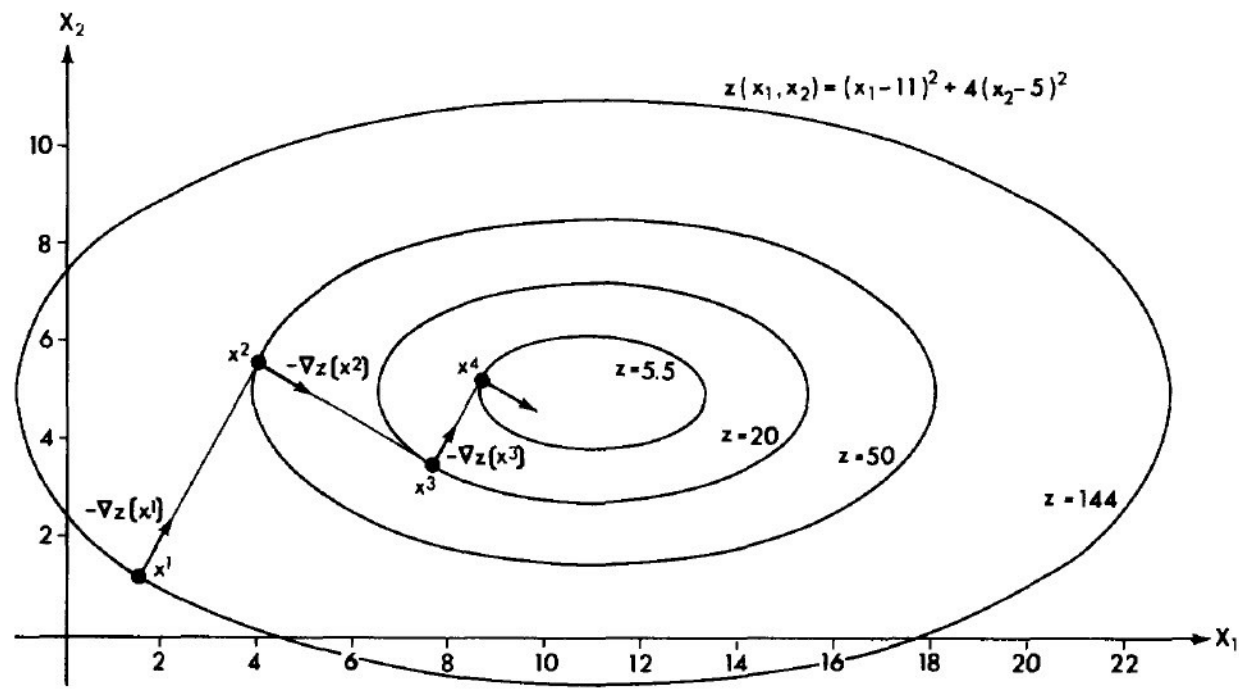


Figure 4.5 Convergence pattern of the steepest descent algorithm; note the zig-zagging of the consecutive descent directions.



روش نیوتن

استفاده از اطلاعات مشتق دوم (ماتریس هشین)، تقریب Z با استفاده از تقریب درجه ۲ تیلور.

$$X^{n+1} = X^n - \nabla Z(X^n) \cdot [H(X^n)]^{-1}$$

$$X^{n+1} = X^n + \alpha_n \vec{d}^n \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{روش نیوتن} \quad \vec{d}^n = -\nabla Z(X^n) \cdot [H(X^n)]^{-1} \quad \alpha_n = 1 \\ \text{روش تندترین فرود} \quad \vec{d}^n = -\nabla Z(X^n) \quad \alpha_n \text{ محاسبه} \end{array} \right.$$

روش نیوتن کاربرد زیادی ندارد (نیاز به ماتریس هشین می باشد).



**Sheffi Y (1985), Urban Transportation Networks: Equilibrium Analysis with Mathematical Programming Methods, Prentice Hall, New Jersey.
(Chapter 4)**

