

NumProg WS 20/21: Tutorübung 11

- 1. Fixpunktiteration: Splitting-Verfahren
- 2. Jacobi- und Gauss-Seidel Verfahren
- 3. Verfahren den steilsten Abstiegs
- 4. Newton-Verfahren



Ein **Fixpunkt** ist ein Punkt x einer Funktion f, sodass f(x) = x gilt.

Der Punkt bildet über die Funktion auf sich selbst ab.



Ein **Fixpunkt** ist ein Punkt x einer Funktion f, so dass f(x) = x gilt.

Der Punkt bildet über die Funktion auf sich selbst ab.

Allgemein versuchen Fixpunktverfahren mit einem

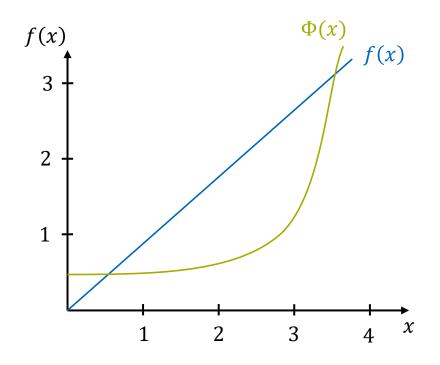
- Fixpunkt x^* ,
- der Iterationsvorschrift $\Phi(x)$ und
- einem Startwert x₀

die Formel $x^* = \Phi(x^*)$ mit Gleichungen der folgenden Form zu lösen:

$$x_{i+1} = \Phi(x_i)$$



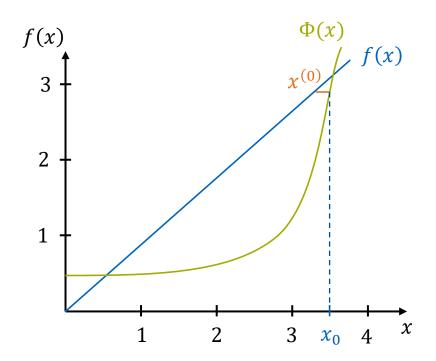
Graphisch sind von der Iterationsfunktion $\Phi(x)$ die Fixpunkte der Funktion f(x) genau auf den **Schnittpunkten** von $\Phi(x)$ und f(x)



Man bildet eine "Treppe", mit der man zwischen f(x) und $\Phi(x)$ hin und herspringt.



Graphisch sind von der Iterationsfunktion $\Phi(x)$ die Fixpunkte der Funktion f(x) genau auf den **Schnittpunkten** von $\Phi(x)$ und f(x)

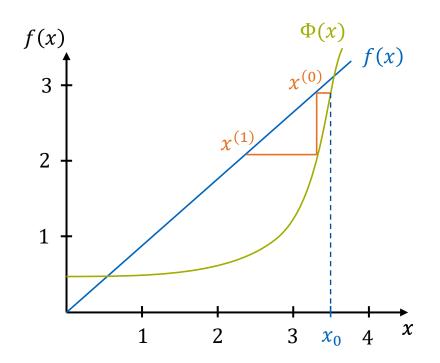


Man bildet eine "Treppe", mit der man zwischen f(x) und $\Phi(x)$ hin und herspringt.

Man beginnt bei x_0 auf $\Phi(x)$ und zieht eine gerade Linie nach links oder rechts bis man auf f(x) trifft.



Graphisch sind von der Iterationsfunktion $\Phi(x)$ die Fixpunkte der Funktion f(x) genau auf den **Schnittpunkten** von $\Phi(x)$ und f(x)



Man bildet eine "Treppe", mit der man zwischen f(x) und $\Phi(x)$ hin und herspringt.

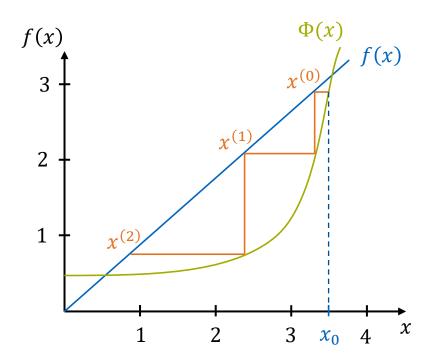
Man beginnt bei x_0 auf $\Phi(x)$ und zieht eine gerade Linie nach links oder rechts bis man auf f(x) trifft.

Dann zieht man eine gerade Linie nach oben oder unten zurück auf $\Phi(x)$ und wieder eine Line nach rechts oder links zu f(x).

→ ein Iterationsschritt



Graphisch sind von der Iterationsfunktion $\Phi(x)$ die Fixpunkte der Funktion f(x) genau auf den **Schnittpunkten** von $\Phi(x)$ und f(x)



Man bildet eine "Treppe", mit der man zwischen f(x) und $\Phi(x)$ hin und herspringt.

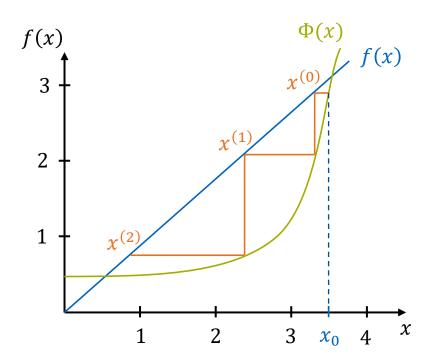
Man beginnt bei x_0 auf $\Phi(x)$ und zieht eine gerade Linie nach links oder rechts bis man auf f(x) trifft.

Dann zieht man eine gerade Linie nach oben oder unten zurück auf $\Phi(x)$ und wieder eine Line nach rechts oder links zu f(x).

→ ein Iterationsschritt



Graphisch sind von der Iterationsfunktion $\Phi(x)$ die Fixpunkte der Funktion f(x) genau auf den **Schnittpunkten** von $\Phi(x)$ und f(x)

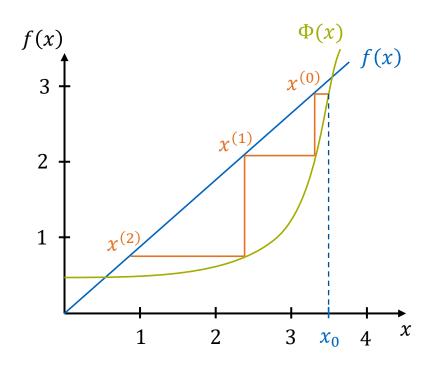


Es gibt verschiedene Arten von Fixpunkten (von $\Phi(x)$ abhängig)

- $|\Phi'(x^*)| < 1 \Rightarrow$ anziehender Fixpunkt (konvergiert)
- $|\Phi'(x^*)| > 1 \Rightarrow$ abstoßender Fixpunkt (divergiert)
- $|\Phi'(x^*)| = 1 \implies \text{indifferent}$



Graphisch sind von der Iterationsfunktion $\Phi(x)$ die Fixpunkte der Funktion f(x) genau auf den **Schnittpunkten** von $\Phi(x)$ und f(x)



Es gibt verschiedene Arten von Fixpunkten (von $\Phi(x)$ abhängig)

- $|\Phi'(x^*)| < 1 \Rightarrow$ anziehender Fixpunkt (konvergiert)
- $|\Phi'(x^*)| > 1 \Rightarrow$ abstoßender Fixpunkt (divergiert)
- $|\Phi'(x^*)| = 1 \implies \text{indifferent}$

Generell: Ist ein Fixpunkt anziehend, ist die Iterationsvorschrift gut.



Mit dem Splitting-Verfahren können wir Gleichungssysteme iterativ lösen.



Mit dem Splitting-Verfahren können wir Gleichungssysteme iterativ lösen.

Die Idee ist, dass wir wieder Fixpunktiteration benutzen mit der Iterationsvorschrift

$$\Phi(x) = x + M^{-1}(b - Ax)$$

und dem Fixpunkt x^* , der die Lösung des Gleichungssystems $Ax^* = b$ darstellt.



Mit dem Splitting-Verfahren können wir Gleichungssysteme iterativ lösen.

Die Idee ist, dass wir wieder Fixpunktiteration benutzen mit der Iterationsvorschrift

$$\Phi(x) = x + M^{-1}(b - Ax)$$

und dem Fixpunkt x^* , der die Lösung des Gleichungssystems $Ax^* = b$ darstellt.

Wir wählen *M* als Approximation zu *A*, um das Gleichungssystem zu lösen.



Mit dem Splitting-Verfahren können wir Gleichungssysteme iterativ lösen.

Die Idee ist, dass wir wieder Fixpunktiteration benutzen mit der Iterationsvorschrift

$$\Phi(x) = x + M^{-1}(b - Ax)$$

und dem Fixpunkt x^* , der die Lösung des Gleichungssystems $Ax^* = b$ darstellt.

Wir wählen *M* als Approximation zu *A*, um das Gleichungssystem zu lösen.

Je nach dem welche Matrix *M* man wählt, hat man unterschiedliche Eigenschaften:

- *M* ähnlich zu *A*: bessere Konvergenz, sehr teuer (Inverse einer vollen Matrix $O(n^3)$)
- M unähnlich zu A: schlechtere Konvergenz, nicht so teuer



Jacobi- und Gauss-Seidel-Verfahren

Jacobi-Verfahren:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \operatorname{diag}(A)^{-1}(b - Ax^{(k)})$$
 in 3 Schritte aufgeteilt:

1)
$$r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$$

2)
$$y_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot r_i^{(k)}$$

3)
$$x^{(k+1)} = y^{(k)} + x^{(k)}$$



Jacobi- und Gauss-Seidel-Verfahren

Gauss-Seidel-Verfahren:

"in-place" Prinzip. Wir benutzen im selben Iterationsschritt alle Komponenten vor i, die schon berechnet wurden.

1)
$$r_i^{(k)} = b_i - \sum_{j=1}^{i-1} \left(a_{ij} x_j^{(k+1)} \right) - \sum_{j=i}^n \left(a_{ij} x_j^{(k)} \right)$$

2)
$$y_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot r_i^{(k)}$$

3)
$$x_i^{(k+1)} = y_i^{(k)} + x_i^{(k)}$$



Jacobi- und Gauss-Seidel-Verfahren

Jacobi-Verfahren:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \operatorname{diag}(A)^{-1}(b - Ax^{(k)})$$
 in 3 Schritte aufgeteilt:

1)
$$r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$$

2)
$$y_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot r_i^{(k)}$$

3)
$$x^{(k+1)} = y^{(k)} + x^{(k)}$$

Gauss-Seidel-Verfahren:

"in-place" Prinzip. Wir benutzen im selben Iterationsschritt alle Komponenten vor i, die schon berechnet wurden.

1)
$$r_i^{(k)} = b_i - \sum_{j=1}^{i-1} \left(a_{ij} x_j^{(k+1)} \right) - \sum_{j=i}^n \left(a_{ij} x_j^{(k)} \right)$$

2)
$$y_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot r_i^{(k)}$$

3)
$$x_i^{(k+1)} = y_i^{(k)} + x_i^{(k)}$$



Das Verfahren des steilsten Abstiegs ist eine Alternative zu den vorherigen Methoden, falls Matrix *A* symmetrisch und positiv definit ist (d.h. alle Eigenwerte > 0).



Das Verfahren des steilsten Abstiegs ist eine Alternative zu den vorherigen Methoden, falls Matrix *A* symmetrisch und positiv definit ist (d.h. alle Eigenwerte > 0).

Wir benutzen hier einen Minimierungsansatz, indem wir

• zuerst die **Hyperfläche** definieren: $f(x) = x^T A x - b^T + c$

• diese dann zum **Gradienten** ableiten: $\nabla f(x) = Ax - b$

• den dann = 0 setzen und als **Lösung** erhalten: Ax = b

→ Minimum der Hyperfläche ist Lösung des Gleichungssystems



In anderen Worten:

Man bestimmt zu jedem Zeitpunkt den Gradienten im aktuellen Punkt (= $\nabla f(x) = Ax - b$) und geht dann eine bestimmte Länge in negative Gradientenrichtung (steilster Abstieg = $r^{(i)}$).

Schrittweite $\alpha^{(i)}$ ist genau der Weg vom aktuellen Punkt bis zum Minimum in dieser Richtung.



In anderen Worten:

Man bestimmt zu jedem Zeitpunkt den Gradienten im aktuellen Punkt (= $\nabla f(x) = Ax - b$) und geht dann eine bestimmte Länge in negative Gradientenrichtung (steilster Abstieg = $r^{(i)}$). Schrittweite $\alpha^{(i)}$ ist genau der Weg vom aktuellen Punkt bis zum Minimum in dieser Richtung.

Jeder "Zeitpunkt" *k* ist ein Iterationsschritt und lässt sich in 3 Unterschritte aufteilen:

$$1) r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$$

aktuelles Residuum (Schrittrichtung)

2)
$$\alpha^{(k)} = \frac{r^{(k)^T} r^{(k)}}{r^{(k)^T} A r^{(k)}}$$

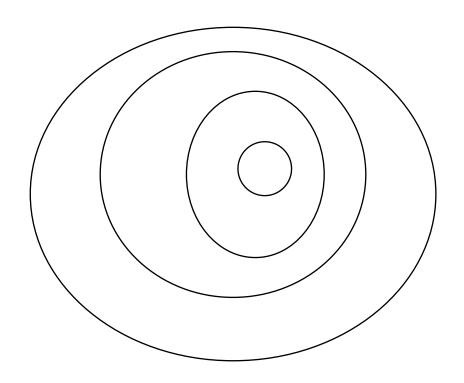
Schrittweite bis zum Minimum in Schrittrichtung

3)
$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha^{(k)} r^{(k)}$$

aktuelle Position



Graphisch wird das häufig so dargestellt, dass man die Höhenlinien der Hyperfläche (also alle Punkte mit denselben y-Werten) als Kreise einzeichnet.



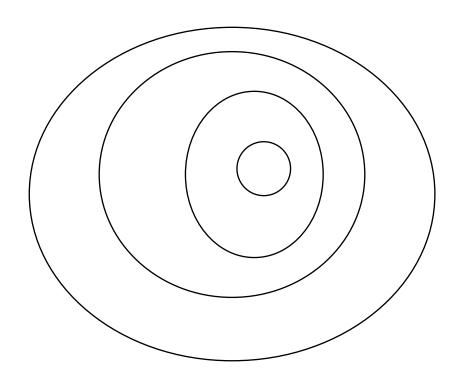
Je gleichmäßiger die Kreise ineinander liegen, desto schneller konvergiert das Verfahren.

→ konvergiert sofort bei kozentrischen Kreisen

In der Praxis sind diese Kreise aber weite Ellipsen, weshalb das Verfahren meist sehr langsam konvergiert.



Graphisch wird das häufig so dargestellt, dass man die Höhenlinien der Hyperfläche (also alle Punkte mit denselben y-Werten) als Kreise einzeichnet.



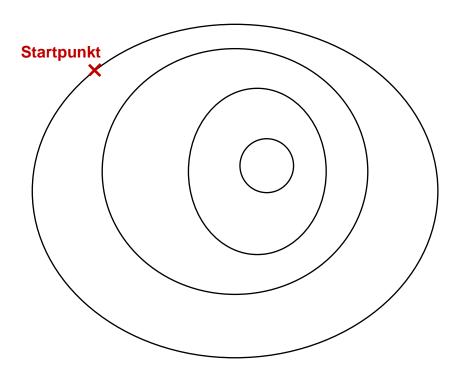
Bei jedem Iterationsschritt ist die Schrittrichtung senkrecht zur momentanen Höhenlinie, da dies der jeweils steilste Abstieg in dem Punkt ist.

 α ist die Schrittweite vom aktuellen Punkt bis zum Minimum im "Splice" der Hyperfläche in eben genannter Schrittrichtung.



Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):

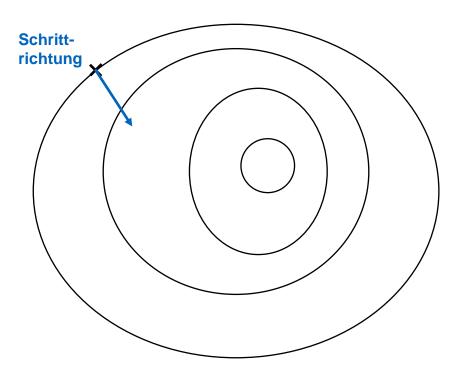


Beginnend von einem **Startpunkt** aus beginnen wir dem ersten Iterationsschritt.



Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):

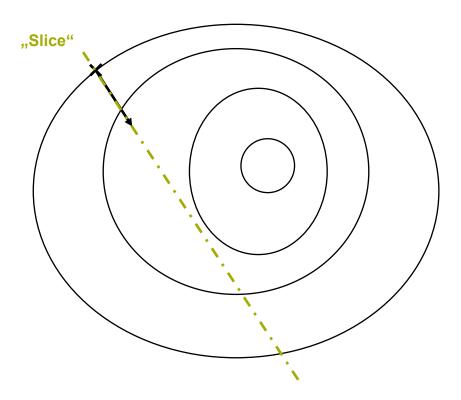


Horizontal von der Höhenlinie, auf der sich der Startpunkt befindet, zeichnen wir die **Schrittrichtung** ein.



Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):

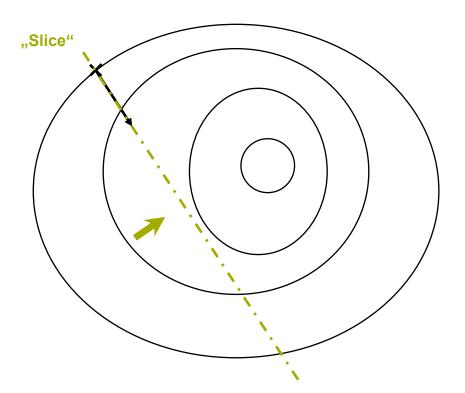


In der gleichen Richtung zeichnen wir jetzt ein "Slice" ein, das unseren Teilschnitt der Hyperfläche bestimmt.

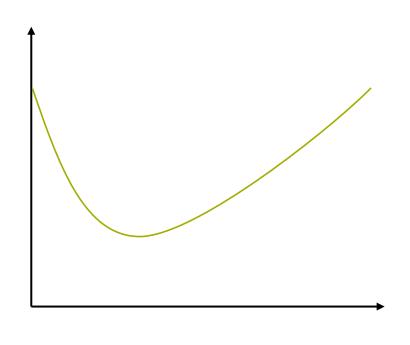


Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):



"Slice" (Seitenansicht, mit Pfeil markiert):





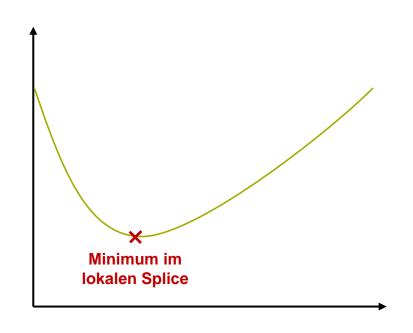
Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):

"Slice"

X

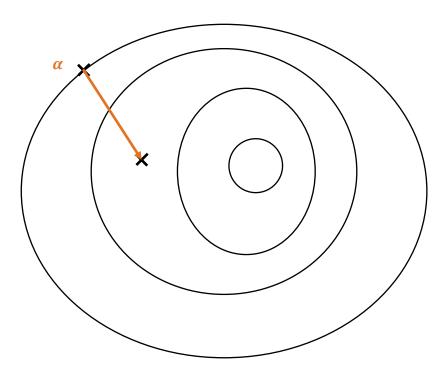
"Slice" (Seitenansicht, mit Pfeil markiert):



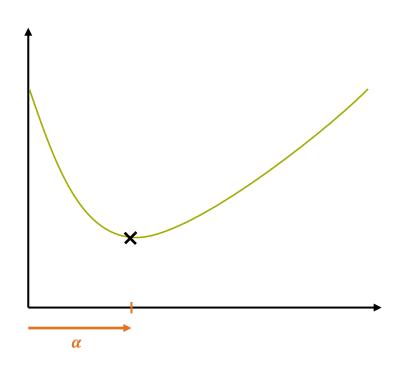


Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):



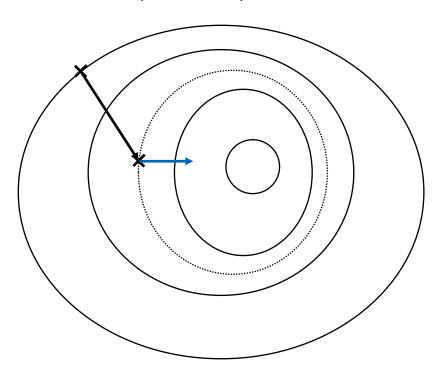
Slice von eben:





Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):



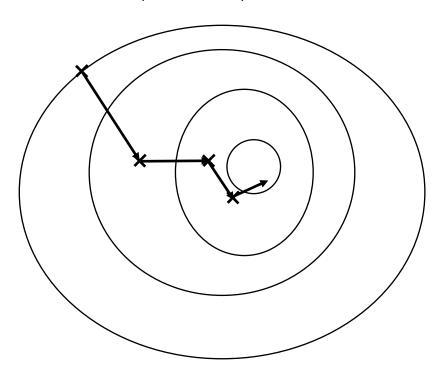
Nun ist der erste Iterationsschritt abgeschlossen.

Wir können beginnend mit der aktuellen Schrittrichtung auf der aktuellen Höhenlinie einen weiteren Iterationsschritt durchführen.



Wie sehen diese Iterationsschritte jetzt graphisch aus?

Höhenlinien (Draufsicht):



Wir können die Iteration beliebig oft durchführen und nähern uns dem Minimum der Hyperfläche in einem "Zick-Zack" Muster langsam an.



Mithilfe des Newton-Verfahrens können wir **Nullstellen** von f(x) iterativ **approximieren**:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Wie funktioniert das informell?



Mithilfe des Newton-Verfahrens können wir **Nullstellen** von f(x) iterativ **approximieren**:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Wie funktioniert das informell?

Wir legen eine Tangente auf f(x) in x_0 und bestimmen die Nullstelle $\widetilde{x_0}$ dieser Tangente

$$\rightarrow x_1 = \widetilde{x_0}$$



Mithilfe des Newton-Verfahrens können wir **Nullstellen** von f(x) iterativ **approximieren**:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Wie funktioniert das informell?

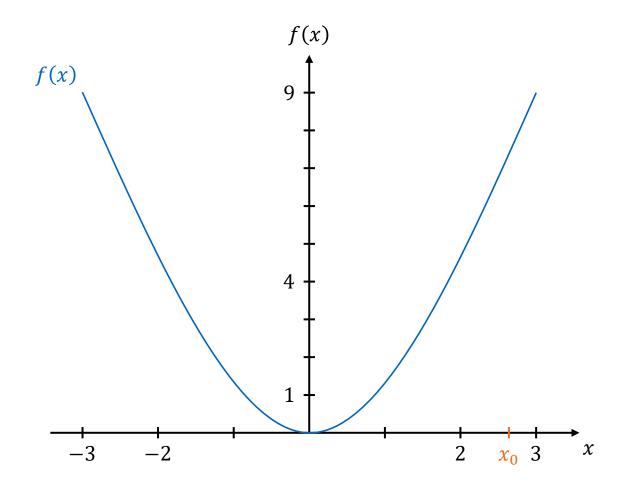
Wir legen eine Tangente auf f(x) in x_0 und bestimmen die Nullstelle $\widetilde{x_0}$ dieser Tangente

$$\rightarrow x_1 = \widetilde{x_0}$$

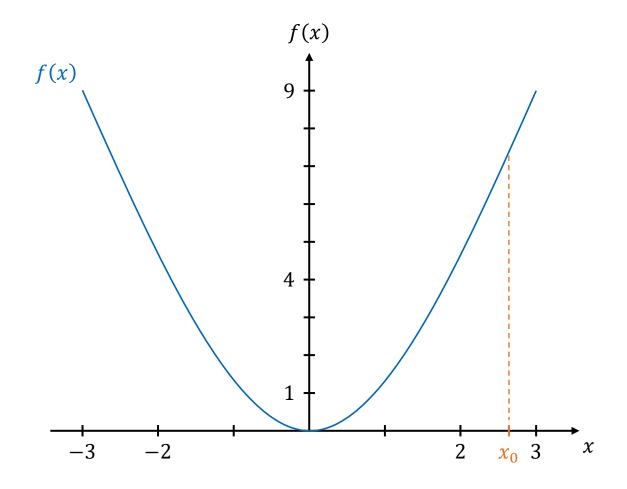
Je öfter wir das wiederholen, desto näher kommen wir der Nullstelle

$$\to x_{k+1} = \widetilde{x_k}$$

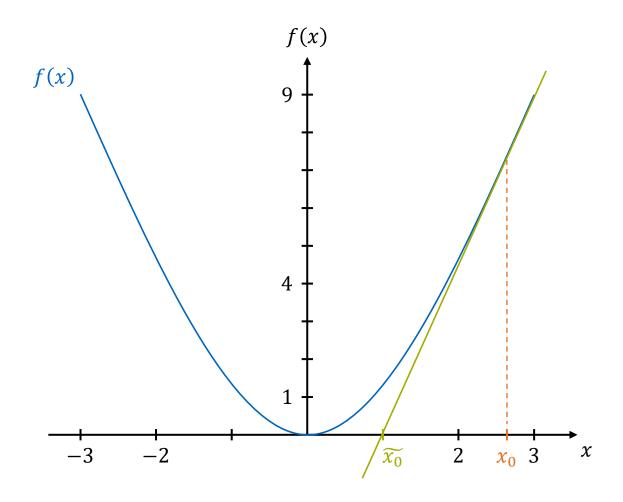




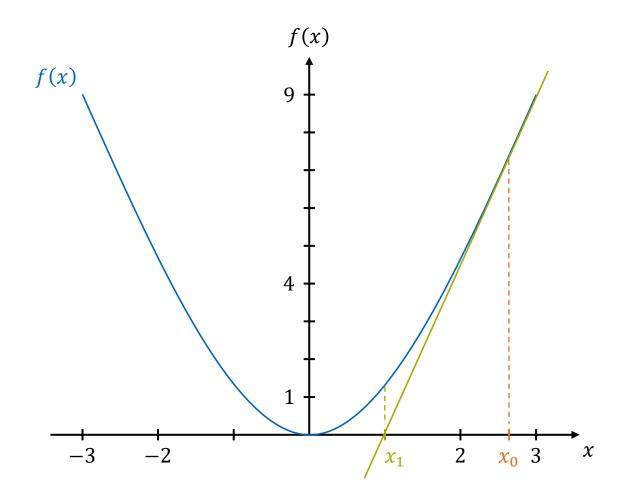




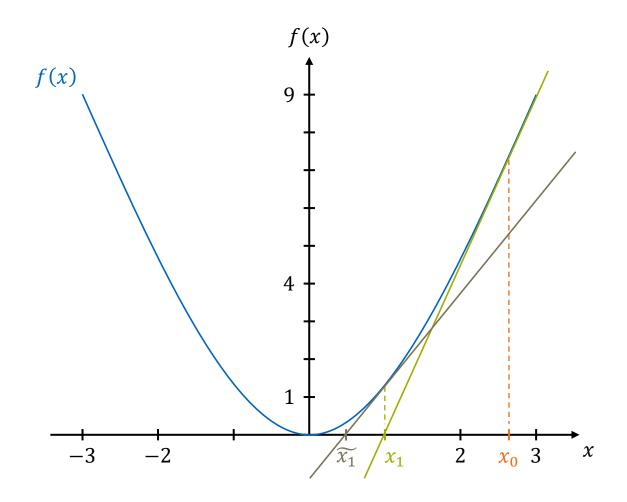




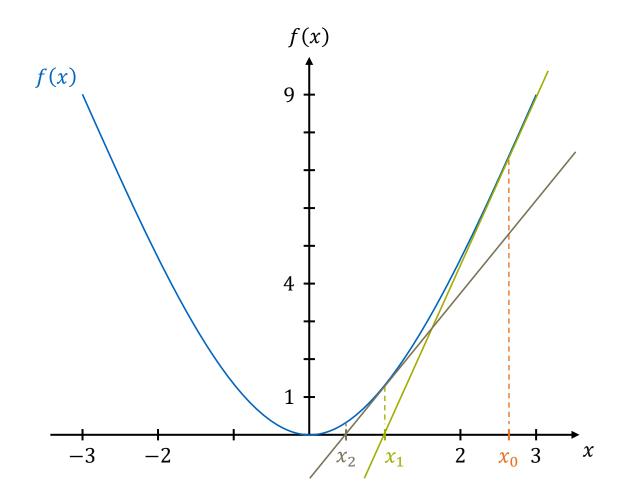














Mithilfe des Newton-Verfahrens können wir **Nullstellen** von f(x) iterativ **approximieren**:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Achtung: Newton-Verfahren hat nur lokale Konvergenz!

→ Startpunkt "muss bereits in der Nähe der Nullstelle liegen"



Mithilfe des Newton-Verfahrens können wir **Nullstellen** von f(x) iterativ **approximieren**:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Was hat das jetzt mit Fixpunkten zu tun?



Mithilfe des Newton-Verfahrens können wir **Nullstellen** von f(x) iterativ **approximieren**:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Was hat das jetzt mit Fixpunkten zu tun?

Wenn man eine Nullstelle x^* in das Newton-Verfahren eingibt, kommt auch x^* wieder heraus.

ightarrow Nullstellen sind Fixpunkte der Iterationsvorschrift $\Phi(x)$ des Newton-Verfahrens