# Funktionale und objektorientierte Programmierkonzepte Übungsblatt 13



#### **Entwurf**

Achtung: Dieses Dokument ist ein Entwurf und ist noch nicht zur Bearbeitung/Abgabe freigegeben. Es kann zu Änderungen kommen, die für die Abgabe relevant sind. Es ist möglich, dass sich alle Aufgaben noch grundlegend ändern. Es gibt keine Garantie, dass die Aufgaben auch in der endgültigen Version überhaupt noch vorkommen und es wird keine Rücksicht auf bereits abgegebene Lösungen genommen, die nicht die Vorgaben der endgültigen Version erfüllen.

Hausübung 13 Gesamt: 32 Punkte
Codecraft

# Beachten Sie die Seite Verbindliche Anforderungen für alle Abgaben im Moodle-Kurs.

Verstöße gegen verbindliche Anforderungen führen zu Punktabzügen und können die korrekte Bewertung Ihrer Abgabe beeinflussen. Sofern vorhanden, müssen die in der Vorlage mit TODO markierten crash-Aufrufe entfernt werden. Andernfalls wird die jeweilige Aufgabe nicht bewertet.

Die für diese Hausübung relevanten Verzeichnisse sind src/main/java/h13 und ggf. src/test/java/h13.

## Verbindliche Anforderung für die gesamte Hausübung:

In dieser Hausübung sind alle Klassen aus der Java-Standardbibliothek erlaubt.

## **Einleitung**

Im Jahr 2009 wurde das bahnbrechende Spiel  $Minecraft^1$  auf den Markt gebracht. Es öffnete den Spielern eine schier unendliche Welt, ohne dabei übermäßige Ressourcen zu beanspruchen. Dies wurde durch die prozedurale Generierung der Spielwelt ermöglicht. Spiele wie Minecraft und  $No\ Man's\ Sky^2$  setzen dazu auf komplexe Funktionen, deren Ergebnisse als vielfältige Elemente der Spielwelt interpretiert werden.

In dieser Aufgabe widmen wir uns einem prominenten Vertreter solcher Funktionen - dem *Perlin-Noise*<sup>3</sup>, der 1982 von Ken Perlin für den Film *Tron*<sup>4</sup> entwickelt wurde.

Der Perlin-Noise erzeugt Pseudozufallszahlen, deren Generierung von bereits erzeugten Zahlen beeinflusst wird. Die Ergebnisse können beispielsweise als Höhenwerte einer Landschaft interpretiert werden und fließen nahtlos ineinander über, anstatt - im Gegensatz zu herkömmlichen Zufallsgeneratoren - abruptes Rauschen zu erzeugen. Mit Perlin-Noise können unter anderem Texturen erstellt werden, die sowohl Struktur als auch zufällige Elemente vereinen, etwa in Form von Holzmaserungen.

 $<sup>^{1} \</sup>verb|https://www.minecraft.net/de-de|\\$ 

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>https://www.nomanssky.com/

<sup>3</sup>https://de.wikipedia.org/wiki/Perlin-Noise

<sup>4</sup>https://de.wikipedia.org/wiki/Tron\_(Film)

Am Ende dieser Aufgabe werden wir ein Programm entwickeln, das es ermöglicht, mithilfe von Perlin-Noise und individuellen Konfigurationen eine "Welt" zu generieren und darzustellen.

In der Abbildung 1 ist eine Vorschau der fertigen Anwendung zu sehen, das ähnlich zu Ihrem Ergebniss sein sollte. Auf der rechten Seite befinden sich die Konfigurationen für die Weltgenerierung und auf der linken Seite wird die generierte Welt dargestellt.

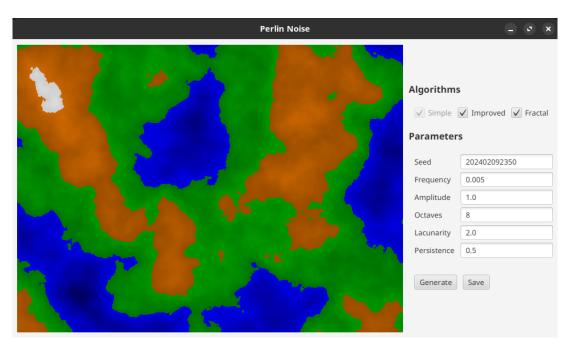


Abbildung 1: Vorschau der fertigen Anwendung auf Linux

## **Aufbau**

Die Vorlage besteht aus zwei Haupt-Packages - h13.noise und h13.ui. Das Package h13.noise enthält die Implementierung der Perlin-Noise-Algorithmen. Wir werden in diesem Package drei verschiedene Perlin-Noise-Algorithmen implementieren.

Das Package h13.ui enthält die Implementierung der Benutzeroberfläche. Diese ist in drei Pakete unterteilt - h13.ui.controls, h13.ui.layout und h13.ui.app.

- h13.ui.controls: Dieses Package enthält die Implementierung des benutzerdefinierten TextField, die uns nur die Eingabe von Zahlen statt Text ermöglicht.
- h13.ui.layout: Dieses Package enthält die einzelnen visuellen Elemente der Benutzeroberfläche. Ein visuelles Element besteht aus einer View und einem ViewModel. Die View ist für die Darstellung der Benutzeroberfläche zuständig und das ViewModel für die Logik.
- h13.ui.app: Dieses Package enthält die konkrete Implementierung der Anwendung.

# H1: Grundgerüst 7 Punkte

Wir beginnen mit der Erstellung des Grundgerüsts für unseren Algorithmus. Das Interface PerlinNoise im Package h13.noise stellt eine Funktion dar, die basierend auf Gitterkoordinaten einen Rauschwert erezugt und dient als Ausgangspunkt für die Implementierung verschiedener Perlin-Noise-Algorithmen.

Die relevanten Klassen befinden sich im Package h13.noise.

H1.1: Gradienten 3 Punkte

Um die Veränderungen der Rauschfunktion zu beschreiben, also wie sich der Rauschwert in benachbarten Bereichen ändert, verwenden wir sogenannte *Gradienten*. Ein Gradient ist in diesem Kontext ein Vektor im Einheitskreis, der dazu dient, die Richtung und Intensität der Veränderungen anzugeben. Diese Gradienten werden in einem Gitter (*Gradient Domain*) gespeichert, das die Welt umspannt (*Noise Domain*). Dies ist der Grund, warum Perlin-Noise als eine auf Gradienten basierende Rauschfunktion betrachtet wird.

In der Abbildung 2 sehen Sie ein Beispiel für eine  $3 \times 3$  Welt (*Noise Domain*) mit den zugehörigen Gradienten ( $4 \times 4$  *Gradient Domain*).

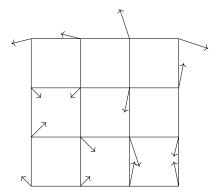


Abbildung 2:  $3 \times 3$  Welt mit Gradienten

In der Klasse h13.noise.AbstractPerlinNoise implementierenden Sie zwei Methoden, die Ihnen dabei helfen werden, die Gradienten zu berechnen.

Zuerst müssen wir einen zufälligen Gradienten im Einheitskreis erzeugen. Der Gradient  $\vec{g} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  mit  $x, y \in [-1, 1]$  wird

als Point2D dargestellt. Dafür implementieren Sie die Methode createGradient(), die einen zufälligen Gradienten zurückgibt und anschließend können wir mit Hilfe dieser Methode die Gradienten für das Gitter erzeugen. Dies erfolgt in der Methode createGradients(int, int), die als Parameter die *Gradient Domain* entgegennimmt und ein eindimensionalen Array von Gradienten zurückgibt. Die Größe des Arrays entspricht der Weltgröße + 2, da wir die Welt mit Gradienten umspannen. Da wir hier einen zweidimensionalen Array auf einen eindimensionalen Array abbilden, werden die Gradienten breitenweise gespeichert. Beispielsweise wäre das Array in einer  $2 \times 2$  Welt foglendermaßen aufgebaut:

$$\{(0,0),(1,0),(1,0),(1,1)\}$$

Zum Schluss benötigen wir noch eine Funktion g(x,y) mit  $x,y\in\mathbb{Z}$ , die uns zu einer gegebenen Position in der Welt den zugehörigen Gradienten findet. Dazu implementieren Sie die Methode getGradient(int, int), die als Parameter die *Gradient Domain* entgegennimmt und den zugehörigen Gradienten im Array gradients zurückgibt.

## Hinweis:

Beachten Sie bei der Implementierung von der Methode getGradient(int, int), dass die Gradienten in einem Gitter gespeichert werden. Das Gitter umspannt dabei die Welt.

#### Verbindliche Anforderung:

Für die zufällige Generierung von Gradienten verwenden Sie das java.util.Random-Objekt aus der Klasse AbstractPerlinNoise.

## H1.2: Lineare Interpolation und Fading-Funktion

1 Punkt

Für die Berechnung des Rauschwerts benötigen wir eine Funktion  $l(x_1,x_2,\alpha)$  mit  $x_1,x_2,\alpha\in\mathbb{R}$ , die es uns ermöglicht, zwischen zwei Werten zu interpolieren<sup>5</sup>.  $x_1$  und  $x_2$  sind die Werte, zwischen denen interpoliert wird und  $\alpha$  ist der Interpolationsfaktor, der den Anteil des zweiten Werts  $x_2$  am Gesamtergebnis bestimmt.

Implementieren Sie in der Klasse h13.noise.SimplePerlinNoise dazu die Methode interpolate(double, double, double), die als Parameter zwei Werte  $x_1$  und  $x_2$  sowie einen Faktor  $\alpha$  entgegennimmt und den interpolierten Wert zurückgibt.

$$l(x_1, x_2, \alpha) = x_1 + \alpha \cdot (x_2 - x_1) \tag{1}$$

Als zweite Funktion für die Berechnung des Rauschwerts benötigen wir eine sogenannte Fading-Funktion f(t) mit  $t \in \mathbb{R}$ . Hier steht t für den Abstandsfaktor oder die Distanz zum nächsten Gitterpunkt in der Perlin-Noise-Berechnung Die Funktion f wird verwendet, um den Einfluss der Gradientenvektoren mit zunehmendem Abstand von der Eckposition zu reduzieren. Dieser Verblassungseffekt stellt sicher, dass der Gradienteneffekt näher an der Ecke stärker ist und sich beim Entfernen von der Ecke abschwächt. Das Ergebnis ist eine insgesamt natürlichere und gleichmäßigere Rauschgenerierung.

Implementieren Sie dazu die Methode fade(double) in der Klasse h13.noise.SimplePerlinNoise, die als Parameter den Abstandsfaktor t entgegennimmt und den Fading-Faktor zurückgibt.

$$f(t) = 6t^5 - 15t^4 + 10t^3 (2)$$

<sup>5</sup>https://de.wikipedia.org/wiki/Interpolation\_(Mathematik)

# H1.3: Simpler Perlin-Noise Algorithmus

3 Punkte

Nun haben wir alle Bausteine, um den simplen Perlin-Noise Algorithmus zu implementieren. Implementieren Sie dazu die Methode compute (double) in der Klasse h13.noise. SimplePerlinNoise, die als Parameter die Gitterkoordinaten (x,y) entgegennimmt und den Rauschwert zurückgibt. Gegeben sei also eine Position  $(x,y)_{x,y\in\mathbb{R}}$  in einem Gitter. Für die Berechnung des Rauschwertes gehen wir wie folgt vor:

- (1) Bestimme  $(x_0, y_0)_{x_0, y_0 \in \mathbb{Z}}$  und  $(x_1, y_1)_{x_1, y_1 \in \mathbb{Z}}$  des Gitters, in dem sich (x, y) befindet.
- (2) Bestimme die Gradienten vier Gradienten  $\vec{g}_{(x_i,y_j)}$  mit  $i,j\in\{0,1\}$  an den Eckpositionen von (x,y) (siehe Abbildung 3).
- (3) Berechne den Distanzvektor  $\vec{d} = (\vec{d_x}, \vec{d_y})^T$  zwischen (x, y) und der Gradienten-Ecke  $(x_0, y_0)$ .
- (4) Dann berechnen wir das Skalarprodukt zwischen dem Distanzvektor und dem Gradientenvektor der jeweiligen Ecke. (siehe Gleichung 3)
- (5) Interpoliere die Ergebnisse des Skalarprodukts mit der Interpolationsfunktion. Die Parameter der Interpolationsfunktion sind die Skalarprodukte der gleichen x-Koordinate des Distanzvektors mit dem geglätteten  $\vec{d}_x$ . (siehe Gleichung 4)
- (6) Schließlich interpolieren wir die beiden interpolierten Werte erneut mit der Interpolationsfunktion. Als  $\alpha$  verwenden wir die geglättete  $\vec{d_v}$ . (seieh Gleichung 5)

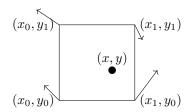


Abbildung 3: Punkt (x, y) und seine zugehörigen Gradienten an den Eckpositionen

$$s_{(x_0,y_0)} = (\vec{d} + (0,0)^T) \cdot \vec{g}_{(x_0,y_0)}$$

$$s(x_0,y_1) = (\vec{d} + (0,-1)^T) \cdot \vec{g}_{(x_0,y_1)}$$

$$s(x_1,y_0) = (\vec{d} + (-1,0)^T) \cdot \vec{g}_{(x_1,y_0)}$$

$$s(x_1,y_1) = (\vec{d} + (-1,-1)^T) \cdot \vec{g}_{(x_1,y_1)}$$

$$(3)$$

$$lx_0 = l(s_{(x_0, y_0)}, s_{(x_1, y_9)}, f(\vec{d}_x))$$
  

$$lx_1 = l(s_{(x_0, y_1)}, s_{(x_1, y_1)}, f(\vec{d}_x))$$
(4)

$$l = f(lx_0, l_{x_1}, f(\vec{d_y})) \tag{5}$$

- (a) Um einen Gradienten an der Position (x, y) zu finden, können Sie die Methode getGradient(int, int) verwenden, die Sie in der H1.1 implementiert haben.
- (b) Sie können die Methode Point2D#dotProduct(Point2D) verwenden, um das Skalarprodukt zwischen zwei Vektoren zu berechnen.

# **H2: Erweiterte Perlin-Noise Algorithmen**

5 Punkte

In der H1 haben wir den simplen Perlin-Noise Algorithmus implementiert. In dieser Aufgabe werden wir weitere Perlin-Noise Algorithmen implementieren, die etwas komplexer sind als der simple Perlin-Noise Algorithmus.

Die relevanten Klassen befinden sich im Package h13.noise.

## H2.1: Permutationstabelle 2 Punkte

Die verbesserte Version von dem simplen Perlin-Noise Algorithmus verwendet eine Permutationstabelle und unterscheidet sich nur bei der Auswahl von Gradienten - Ecken.

Hier werden die Gradienten anhand einer Permutationstabelle  $p(i)_{i \in [0,2\cdot 256)}$  ausgewählt, die zufällig generiert wird. Die Permutationstabelle ist  $2\cdot 256$  groß und die ersten 256 sind aufsteigend geordnet. Die zweite Hälfte der Tabelle ist eine Kopie der ersten Hälfte, die zufällig permutiert wurde. Dies ist nur eine von vielen Möglichkeiten, eine Permutationstabelle zu generieren. Einer der klassischen Anordnung der Permutationstabelle finden Sie auf https://en.wikipedia.org/wiki/Perlin\_noise#Permutation.

Implementieren Sie in dieser Aufgabe die Methode createPermutation(Random). Die Methode befindet sich in der Klasse h13.noise.ImprovedPerlinNoise, nimmt als Parameter ein java.util.Random-Objekt entgegen und gibt die Permutationstabelle zurück. Die Anordnung der Elemente in der Permutationstabelle entnehmen Sie aus dem vorherigen Absatz.

Haben Sie dies getan, müssen wir nur noch die Methode getGradient(int, int) anpassen, um die Gradienten anhand der Permutationstabelle auszuwählen. Die Auswahl des Gradienten erfolgt anhand folgenden Schema für eine Permutationstabelle der Größe  $2 \cdot 256$ :

$$\tilde{g}(x,y) = p((x+p(y \& 255)) \& 255)$$
 (6)

Das Ergebnis von p gibt uns den Index der Permutationstabelle zurück an dem der auszuwählende Gradient gespeichert ist, d.h.  $\tilde{g}(x,y)$  gibt uns an, welchen Gradienten wir aus der *Gradient Domain* auswählen müssen.

# Verbindliche Anforderungen:

- (i) Verwenden Sie das java.util.Random Objekt von dem übergebenen PerlinNoise- Objekt für die zufällige Anordnung der zweiten Hälfte der Permutationstabelle.
- (ii) Die Elemente in der Permutationstabelle sind vom Typ int und haben den Wertebereich [0, 255].

- (a) Die Permutationstabelle p finden Sie in der Klasse h13.noise.ImprovedPerlinNoise als Attribut namens p.
- (b) Die Methode getGradient() gibt Ihnen die Gradient Domain zurück.
- (c) Das kaufmännisches Und-Zeichen stellt das das "bitweise Und" dar.

H2.2: Delegation 1 Punkt

Die nächsten zwei Implementierung von Perlin-Noise verwenden einen gebenen Perlin-Noise Algorithmus als Basis und erweitern diesen um zusätzliche Funktionen oder Berechnungen. Damit wir nicht jedes Mal alle Methoden neu implementieren müssen, verwenden wir hier das Prinzip eines *Delegation*<sup>6</sup>.

Der Konstruktor von h13.noise.DelgatePerlinNoise erhält als Parameter ein PerlinNoise-Objekt als Delegaten (Basis Algorithmus) und leitet alle Methodenaufrufe von der Klasse DelgatePerlinNoise an den Delegaten (delegate) weiter.

Delegieren Sie in dieser Aufgabe alle Implementierungen der Methoden des Interfaces h13.noise.PerlinNoise in der abstrakten Klasse h13.noise.DelgatePerlinNoise an den Delegaten weiter.

H2.3: Normalisierung

Damit die Rauschwerte des Perlin-Noise-Algorithmus für verschiende Anwendungszwecke optimal genutzt werden können, implementieren wir einen Normalisierungs-Algorithmus, der einen Perlin-Noise-Algorithmus vom Werte-Bereich [-1,1] in den Wertebereich [0,1] transformiert.

Implementieren Sie dazu die Methoden compute(int, int) und compute(double, double) in der Klasse h13.noise.NormalizedPerlinNoise. Die Methoden geben den normalisierten Rauschwert zurück. Dafür müssen Sie den Rauschwert des Delegaten zunächst auf den Wertebereich [0,1] transformieren. Die Transformation erfolgt mit der folgenden Formel:

$$\tilde{N}(x,y) = \frac{1}{2} \cdot (1 + N(x,y))$$
 (7)

N(x,y) beschreibt den Rauschwert des Delegaten und  $\tilde{N}(x,y)$  den normalisierten Rauschwert.



Abbildung 4: 10 zufällige Gradienten im Koordinatensystem vor und nach der Normalisierung

# Verbindliche Anforderung:

Delegieren Sie die Berechnung von Methode compute(int, int) nicht an die Methode compute(double, double), sondern implementieren Sie diese separat. Je nach Implementierung kann es vorkommen, dass die Methode compute(int, int) nicht delegiert werden kann. Als Beispiel können Sie sich die Klasse h13.noise.ImprovedPerlinNoise anschauen. Die Methode compute(int, int) ruft die Methode compute(double, double) mit den Parametern  $(x \cdot f, y \cdot f)$  auf, wobei f für die Frequenz steht.

<sup>&</sup>lt;sup>6</sup>https://de.wikipedia.org/wiki/Delegation\_(Softwareentwicklung)

H2.4: Fraktale 1 Punkt

In der Realität sieht die Welt nicht zu glatt aus und bewirkt einen unrealistischen Eindruck. Die Geländeformen in der realen Welt sind deutlich rauer. Um dies zu erreichen, müssen wir Rauschen hinzufügen. Hier kommen die Fraktale ins Spiel, die wir in der Methode compute (double) von der Klasse h13.noise.FractalPerlinNoise implementieren. Wir starten bei einer Grundfrequenz  $f_0$  und -amplitude  $a_0$ , die Sie aus den Attributen bzw. Methoden der Klasse entnehmen können. Die Berechnung des Rauschwertes N(x,y) erfolgt wie folgt:

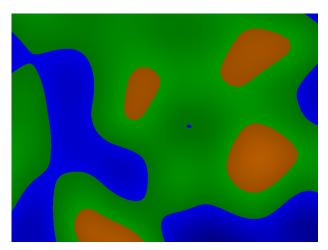
$$N(x,y) = \sum_{i=0}^{o-1} U(x \cdot f_i, y \cdot f_i) \cdot a_i$$

$$f_i = f_{i-1} \cdot l$$

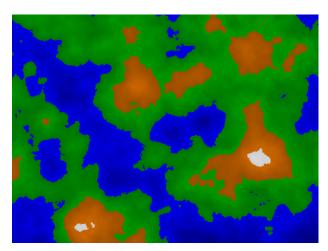
$$a_i = a_{i-1} \cdot p,$$
(8)

wobei l für lacunarity, p für persistence, o für octaves und U(x,y) für den Basialgorithmus stehen.

In der Abbildung 5 können Sie die Unterschiede zwischen dem simplen Perlin-Noise und dem Fraktalen Perlin-Noise sehen. Man kann deutlich erkennen, dass der Fraktale Perlin-Noise deutlich rauer ist als der simple Perlin-Noise.



(a) Simpler Perlin-Noise



(b) Fraktal Perlin-Noise

Abbildung 5: Vergleich Perlin-Noise Algorithmus

#### FOP im Wintersemester 23/24 bei Prof. Karsten Weihe

Übungsblatt 13 - Codecraft

H3: Controls 5 Punkte

In JavaFX gibt es Textfelder, die es ermöglichen, Texte einzugeben. In unseren Fall wollen wir aber nur Zahlen eingeben, weshalb wir unser eigenes Textfeld implementieren, das nur Zahlen akzeptiert.

Für diese Aufgabe befinden sich alle Klassen im Package h13.ui.controls.

H3.1: Converter 2 Punkte

Damit unser Textfeld nur Zahlen akzeptiert, müssen wir einen javafx.util.StringConverter implementieren, der die Eingabe in eine Zahl umwandelt. Die Klasse StringConverter bietet zwei Methoden an, um einen String in Typ T bzw. in unseren konkreten Fall Number umzuwandeln und vice versa.

Implementieren Sie dazu die Klasse NumberStringConverter die Methode toString(Number), die einen Zahl in einen String mittels dem stringifier zurückgibt. Falls die Eingabe null ist, so wird ein leerer String zurückgeben.

Haben Sie dies getan, implementieren Sie anschließend die Methode fromString(String), die einen String in eine Zahl mittels dem numericizer umwandelt. Falls die Eingabe null oder leer ist, so wird null zurückgegeben. Ansonsten wird der String in eine Zahl umgewandelt. Beachten Sie, dass die Eingabe "-" als "-1" interpretiert wird.

#### Hinweis:

Beachten Sie, dass die Eingabe von fromString(String) Leerzeichen enthalten kann. Entfernen Sie zuerst die Leerzeichen, bevor Sie den String in eine Zahl umwandeln. Um die Leerzeichen in einem String zu entfernen, können Sie die Methode java.lang.String#trim verwenden.

H3.2: Nummerfeld 3 Punkte

Mittels dem Konverter aus H3.1 können wir nun unsere eigene Textfelder implementieren, das nur Zahlen akzeptiert. Dafür implementieren Sie die Methode initBindings() in der Basisklasse NumberField, die ein TextField erweitert und die Eingabe auf Zahlen beschränkt.

Die Methode initBindings() wird verwendet, um bei einer Änderung des Textfeldes das Attribut value zu aktualisieren. Da der Text als String gespeichert wird, existiert das Attribut value. Das Attribute value ist vom Typ Property<Number> und repräsentiert zu jedem Zeitpunkt den Wert des Textfeldes als Zahl dar. Konkret bedeutet dies, dass das Attribut value eine Benachrichtigung erhält, wenn sich der Wert des Textfeldes ändert und vice versa. Die Konvertierung von einem String in eine Zahl und vice versa erfolgt mittels der abstrakten Methode getConverter().

Zum Schluss können wir in den Klassen IntegerField, LongField und DoubleField die abstrakte Methode getConverter() aus der Basisklasse implementieren. Die Methode soll uns einen passenden Konverter für den jeweiligen Typ zurückgeben. Den Typ können Sie aus dem Klassennamen entnehmen. Verwenden Sie hierzu die Klasse NumberStringConverter aus H3.1.

# H4: Konfigurations-Menü

7 Punkte

Bevor wir den Perlin-Noise Algorithmus visualisieren können, benötigen wir eine Möglichkeit, den Algorithmus zu konfigurieren, bspw. Parameter und die Art des Algorithmus.

Für diese Aufgabe befinden sich alle Klassen im Package h13.ui.layout.

## H4.1: Algorithmusauswahl

1 Punkt

Wir möchten einer Person ermöglichen, einen Perlin-Noise Algorithmus auszuwählen. Dazu verwenden wir die Klasse h13.ui.layout.ChooserView, die intern eine javafx.scene.layout.GridPane (Attribut root) verwendet und die Auswahlmöglichkeiten via javafx.scene.control.CheckBoxen darstellt.

Die Auswahlmöglichkeiten werden in einer javafx.collections.ObservableMap gespeichert mit jeweils den Namen des Algorithmus als Schlüssel und die javafx.scene.control.CheckBox als Wert und soll bei einer Veränderung der Map die Auswahlmöglichkeiten in der Benutzeroberfläche aktualisiert werden. Implementieren Sie die Methode initialize(), die die Auswahlmöglichkeiten in der Benutzeroberfläche aktualisiert, falls sich die Map ändert. Das heißt, falls ein Element (Wert) aus der Map eingefügt oder entfernt wird, soll das Element in root eingefügt werden.

Es wird immer eine Reihe in der GridPane befüllt, bevor eine neue Reihe angefangen wird. Die Position im GridPane wird mittels der Attribute nextColumn und nextRow bestimmt, wobei unsere ChooserView eine fixe Spaltenanzahl (columnSize) besitzt. Falls die Spaltenanzahl überschritten wird, soll die nächste Reihe verwendet werden.

# Verbindliche Anforderung:

Aktualisieren Sie die Attribute nextColumn und nextRow bei einer Änderung der Map.

#### Hinweis:

Eine ObservableMap ist eine Map, die es ermöglicht, Änderungen an der Map zu beobachten. Mittels der Methode addListener (MapChangeListener) können wir eine MapChangeListener hinzufügen, der bei einer Änderung der Map aufgerufen wird.

Schauen Sie sich am besten das funktionale Interface javafx.collections.MapChangeListener an, die Ihnen hilfreiche Methoden zur Verfügung stellt.

H4.2: Parameter 1 Punkt

Analog zu H4.1 soll es einer Person möglich sein, die Parameter des Perlin-Noise Algorithmus auszufüllen. Dazu verwenden wir die Klasse h13.ui.layout.ParameterView, die intern eine javafx.scene.layout.GridPane (Attribut root) verwendet und die Parameter via Label und NumberField darstellt. Die Nummernfelder werden in einer javafx.collections.ObservableMap gespeichert mit jeweils den Namen des Parameters und das zugehörige Label und Nummernfeld.

Implementieren Sie die Methode initialize(), die die Parameterauswahl in der Benutzeroberfläche aktualisiert, falls sich die Map ändert. Das heißt, falls ein Element aus der Map eingefügt oder entfernt wird, soll das Element (Schlüssel und Wert) in root eingefügt werden. Die Position im GridPane wird mittels des Attributes nextRow bestimmt. Das Label und NumberField werden auf derselben Reihe eingefügt.

#### Verbindliche Anforderung:

Aktualisieren Sie das Attribut nextRow bei einer Änderung der Map.

## H4.3: Welche Parameter für welchen Algorithmus?

4 Punkte

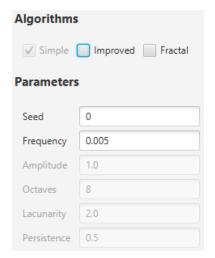
Unser simplen Perlin-Noise Algorithmus benötigt nur einen Startwert (seed) und die Frequenz (frequency). Der fraktale Perlin-Noise Algorithmus benötigt zusätzlich noch die Amplitude (amplitude), die Lacunarity (lacunarity) und die Persistence (persistence). In der Abbildung 6 können Sie die Unterschiede zwischen den simplen Perlin-Noise und dem fraktalen Perlin-Noise Algorithmus sehen. Die ausgegrauten Parameter stellen die Parameter dar, die nicht verfügbar sind.

Das heißt, wir müsssen die Parameterauswahl passend zum ausgewählten Algorithmus verfügbar machen. Dies wird mittels der Methode addVisibilityListener(Map<String, Set<String>> configurations) in der Klasse h13.ui.layout.SettingsViewModel realisiert, die Sie implementieren werden.

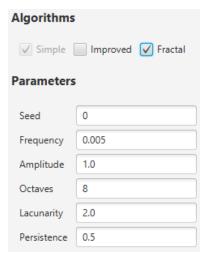
Die Methode erhält als Parameter eine Map mit den Namen des Algorithmus als Schlüssel und die Namen der Parameter als Wert, die für den jeweiligen Algorithmus benötigt werden. Die Auswahl eines Algorithmus wird im Attribut algorithms und die Sichtbarkeiten der Parameter werden im Attribut parameters gespeichert. Die beiden Attribute speichern die Namen der Algorithmen bzw. Parameter als Schlüssel und die Auswahl bzw. Sichtbarkeiten als Wert.

Für die Sichtbarkeit des simplen Perlin-Noise Algorithmus, wie in der Abbildung 6, hat die Map einen Schlüsselwert von "Simple" und den zugehörigen Wert eines Set mit den Namen der Parameter "Seed" und "Frequency".

Die Aufgabe von dem Listener ist es einen javafx.beans.binding.BooleanBinding für alle Parameter zu erstellen, das angibt, wann ein Parameter verfügbar bzw. nicht verfügbar sein soll. Haben Sie die BooleanBindings korrekt erstellt, so müssen Sie diese an die Sichtbarkeit Eigenschaft (BooleanProperty) der jeweiligen Parameter anbinden.



(a) Simpler Perlin-Noise



(b) Fraktal Perlin-Noise

Abbildung 6: Vergleich Perlin-Noise Algorithmus mit benötigen Parametern

- (a) Speichern Sie die einzelnen BooleanBindings in einer Map mit dem Namen des Parameters als Schlüssel, damit Sie die BooleanBindings später an die Sichtbarkeit Eigenschaft anbinden können.
- (b) Die Methode Bindings#createBooleanBinding(Callable, Observable...) ermöglicht es Ihnen, einen BooleanBinding zu erstellen, der sich automatisch aktualisiert, falls sich die übergebenen Observables ändern. Initialisieren Sie diesen mit einem BooleanProperty mit dem Startwert false.
- (c) Gehe alle Parameter durch und schaue, für jeden Algorithmus der Parameter benötigt wird und binde den BooleanProperty an den zugehörigen BooleanBinding aus Schritt (a).

## H4.4: Konfigurations - Ansicht

1 Punkt

Nun haben wir alle Bausteine, um die Konfigurationen in der Benutzeroberfläche zu integrieren. Dafür implementieren Sie die Methode initialize() in der Klasse h13.ui.layout.SettingsView, die intern eine javafx.scene.layout.HBox (Attribut root) verwendet und die Konfigurationen mittels der Implementationen aus H4.1 und H4.2 darstellt.

Die Methode soll zuerst die Algorithmenauswahl (Attribut algorithms) und dann die Parameterauswahl (Attribut parameters in die VBox einfügen, wobei der Label zuerst und anschließend die Ansicht für die Auswahl eingefügt werden soll. Zum Schluss soll die Button-Gruppe (buttonGroup) eingefügt werden. In die Button-Gruppe müssen Sie die Button generate und save einfügen, wobei der generate Button links und der save Button rechts eingefügt werden soll.

Jetzt fehlt nur noch die Sichtbarkeit der Parameter zu den zugehörigen Algorithmen. Rufen Sie dazu die Methode addVisibilityListener(Map<String, Set<String>> configurations) von dem Attribut viewModel auf und übergeben Sie die Map von dem Attribut visibilities.

#### Hinweis:

Schauen Sie sich das Interface h13.ui.layout.View an, die eine Methode getView() besitzt und einen javafx.scene.Parent zurückgibt, das die Ansicht repräsentiert und die Sie in die SettingsView einfügen müssen.

# **H5: Algorithmus-Ansicht**

6 Punkte

Jetzt fehlt uns nur noch die Ansicht für die Visualisierung des Perlin-Noise Algorithmus. Alle relevanten Klassen befinden sich im Package h13.ui.layout.

H5.1: P-I-C 3 Punkte

Die Klasse AlgorithmViewModel dient als Basisklasse für die Darstellung verschiedener Perlin-Noise-Algorithmen auf einem Canvas. Sie stellt Funktionen bereit, um die Welt zu generieren und anzuzeigen. Die konkreten Algorithmen werden in den Unterklassen festgelegt.

Ihre Aufgabe ist es, die Methode createImage zu implementieren. Diese Methode nimmt einen Algorithmus als Eingabe und erzeugt ein Bild von den Koordinaten (x,y) bis (x+w,y+h), basierend auf den Startkoordinaten und der Größe. Beginnen Sie damit, ein javafx.scene.image.WritableImage mit den Abmessungen (w,h) zu erstellen. Dieses Bild wird zur Zeichnung verwendet und am Ende zurückgegeben. Um auf dem Bild zu zeichnen, benötigen Sie einen PixelWriter, den Sie über die Methode getPixelWriter() von WritableImage erhalten. Verwenden Sie die Methode setColor(int, int, Color), um die Farbe eines Pixels festzulegen. Zeichnen Sie dann die (Teil-)Welt und verwenden Sie die colorMapper-Funktion, um aus einem Rauschwert die entsprechende Farbe zu generieren.

Die Methode draw verwendet den übergebenen Algorithmus und zeichnet diesen auf dem Canvas über den GraphicsContext. Falls der Algorithmus null ist, gibt es nichts zu tun. Wenn der Algorithmus nicht normalisiert ist, normalisieren Sie ihn. Speichern Sie nach jedem Wechsel des Algorithmus den aktuellen Algorithmus in der Variable lastAlgorithm und zeichnen Sie die (Teil-)Welt mit der Methode drawImage von GraphicsContext.

# Unbewertete Verständnisfrage:

Wir haben für die Parameterwerte nur eine untere Schranke definiert. Je nachdem, wie wir die Parameter wählen, könnte es bei der Berechnung und Konvertierung des Rauschwertes vorkommen, dass die Werte außerhalb des Farbraums liegen.

- (i) Was würde in diesem Fall passieren?
- (ii) Wie könnte man dies in JavaFX der nutzenden Person mitteilen? Sie müssen dies nicht implementieren, können dies aber gerne tun. Dies würde aber nicht bewertet werden. Achten Sie darauf, dass die Implementierung trotzdem für valide Parameterwerte funktionieren muss.

## H5.2: Zoom in, zoom out

3 Punkte

Wir haben nun eine Möglichkeit einen Bild zu generieren bzw. speichern und darzustellen. Was uns jetzt fehlt ist diese Aktion an den Button zu binden, damit dieser den aktuell ausgewählten Algorithmus (getAlgorithm()), welches aus der Klasse h13.ui.layout.AlgorithmViewModel stammt, auf der kompletten Größe des Canvas zeichnet.

Implementieren Sie dazu die Methode initializeButtons() und initializeSize(). Beide Methoden befinden sich in der Klasse h13.ui.layout AlgorithmView.

Die Methode initializeButtons () soll die Aktionen beim Drücken der Buttons generate und save festlegen.

Beim Drücken des Buttons generate soll das Bild mittels der Methode des ViewModels draw(PerlinNoise, GraphicsContext, int, int, int) auf die Zeichenfläche zeichnen. Wählen Sie hierzu den aktuellen Algorithmus aus und zeichnen Sie über die komplette verfügbare Fläche des Canvas. Falls der Button save gedrückt wird, soll das Bild mittels der Methode save(int, int) mit der Größe der Zeichenfläche gespeichert werden.

Zum Schluss müssen wir noch angeben, was passieren soll, wenn sich die Größe des Canvas ändert bzw. des BorderPanes. Die Zeichenfläche ist immer so groß wie die verfügbare Fläche des BorderPanes minus die Fläche für die Konfigurationen. Falls sich die Zeichenfläche ändert, soll mittels der Methode draw(PerlinNoise, GraphicsContext, int, int, int) die neue Zeichenfläche gezeichnet werden.

- (a) Die Buttons generate und save erhalten Sie mittels der Getter-Methoden aus dem SettingsView.
- (b) Die GraphicsContext2D erhalten Sie mittels der Methode getGraphicsContext2D von Canvas.
- (c) Beachten Sie bei der Breite die SettingsView und bei der Höhe das Padding des BorderPanes. Erstellen Sie bspw. BooleanProperty für das obere und untere Padding und binden Sie diese an die BorderPane, damit die beiden Variablen die Paddings der Ansicht zu jedem Zeitpunkt repräsentieren. Diese können Sie dann bei der Bestimmung der neuen Höhe abziehen.

H6: App 2 Punkte

Die Anwendung ist fast abgeschlossen. Es fehlt nur noch die Implementierung der Methode getAlgorithm, die Sie in der Klasse h13.ui.app.PerlinNoiseViewModel implementieren werden. Die Klasse unterstützt drei Perlin-Noise Algorithmen - den simplen, den verbesserten und den fraktalen Algorithmus.

Für alle Algorithmen benötigen wir den Startwert (SEED) und die Frequenz (FREQUENCY). Damit wir nicht jedes Mal die Gradienten für einen gegebenen seed (Startwert für eines Random-Objektes) berechnen müssen, speichern wir für den simplen und den verbesserten Algorithmus diese jeweils ab. (cacheSimpleNoise und cacheImprovedNoise)

Zunächst überprüfen wir den cacheSimpleNoise, um festzustellen, ob bereits ein Algorithmus mit dem gleichen seed gespeichert ist. Wenn sich kein Algorithmus im Cache befindet, erstellen wir einen neuen Algorithmus und speichern ihn im Cache, zusammen mit den aktuellen Display-Abmessungen, der Frequenz und dem Startwert für das Random-Objekt ab.

Als nächstes prüfen wir, ob der verbesserte Algorithmus ausgewählt wurde. Die cacheImprovedNoise funktioniert analog zu cacheSimpleNoise, nur das wir hier als Schlüsselwert den simplen Algorithmus statt den seed verwenden. Analog zum simplen Algorithmus erstellen wir einen neuen Algorithmus und speichern ihn im Cache, falls kein Algorithmus im Cache vorhanden ist. Verwenden Sie bei der Erstellung des verbesserten Algorithmus den simplen Algorithmus aus dem Cache und die Permutationstabelle via getPermutationTable(Random).

Zum Schluss überprüfen wir, ob der fraktale Algorithmus ausgewählt wurde. Falls ja, erstellen wir einen neuen fraktalen Algorithmus mit den angegebenen Parametern: Amplitude, Octaves, Lacunarity und Persistence.

Wenn der ausgewählte Algorithmus dem zuletzt ausgeführten Algorithmus entspricht und die Frequenz gleich ist, geben wir null zurück, um keinen neuen Algorithmus zu zeichnen, da sich der Algorithmus nicht verändert hat. Andernfalls aktualisieren wir den zuletzt ausgeführten Algorithmus auf den aktuellen Algorithmus und setzen die Frequenz entsprechend.

Haben Sie dies getan, so können Sie die Anwendung ausführen (Klasse Main) und die verschiedenen Algorithmen ausprobieren.

- (a) Um einen Parameter zu erhalten, können Sie die Methode getParameter(Parameter). Die Parameternamen sind bereits in der Enumeration Parameter definiert. Die Methode gibt Ihnen den Parameter als Property<Number> zurück.
- (b) Um einen Algorithmus zu erhalten, können Sie die Methode getOption(Algorithm). Die Algorithmenamen sind bereits in der Enumeration Algorithm definiert. Die Methode gibt Ihnen den Algorithmus als BooleanProperty zurück, d.h. wenn der Algorithmus ausgewählt ist, so ist der Wert true, ansonsten false.
- (c) Die Display-Abmessungen k\u00f6nnen \u00fcber Screen.getPrimary().getVisualBounds() abgerufen werden.