

# Perlin-zaj

Pintér Bálint

2026. január 27.

# Tartalomjegyzék

<b>1. Perlin-zaj</b>	<b>3</b>
1.1. Működése összefoglalva . . . . .	3
<b>2. Előkészítés</b>	<b>3</b>
2.1. Gradienstabla . . . . .	4
2.1.1. Vektorgenerálás . . . . .	4
2.2. Permutációs tábla . . . . .	5
<b>3. Zajszámítás</b>	<b>6</b>
3.1. Rácpontok meghatározása . . . . .	6
3.2. Skaláris szorzat kiszámítása . . . . .	7
3.2.1. Gradiens vektorok kiválasztása . . . . .	7
3.2.2. A sarkokból a pontba mutató vektorok kiszámítása . . . . .	7
3.2.3. Skaláris szorzat kiszámítása . . . . .	8
3.3. Interpoláció . . . . .	8
3.3.1. Simítófüggvény . . . . .	8
3.3.2. Interpoláció . . . . .	9
<b>4. Teljes zajfüggvény</b>	<b>10</b>
<b>5. Fractal Brownian Motion (Fraktálzaj)</b>	<b>11</b>
5.1. Paraméterei . . . . .	11
5.2. FBM matematikailag és szemléltetése . . . . .	11
5.3. FBM pszeudódokód . . . . .	12
<b>Forrásjegyzék</b>	<b>13</b>

# 1. Perlin-zaj

A Perlin-zaj<sup>[1]</sup> egy gradiens alapú zajgenerálási algoritmus, amelynek a célja a véletlenszerű, de összefüggő zaj létrehozása. Segítségével a természetben előforduló véletlenszerű jelenségeket jól lehet szimulálni, mint például domborzatok, felhők vagy a víz hullámzása. Tetszőleges  $n$  dimenzióra létrehozható, de jellemzően az elsőtől a negyedik dimenzióig alkalmazzák. A kódban egy kétdimenziós Perlin-zaj van implementálva.

## 1.1. Működése összefoglalva

1. **Rács meghatározása:** A zaj dimenziójában egy egész koordináták által kijelölt elméleti rácsot használunk, amelynek minden sarkához egy véletlenszerűen kiválasztott egységektort rendelünk.
2. **Rácsnégyzeten belüli vektorok kiszámítása:** Meghatározzuk a sarkokból a belső pontba mutató vektorokat.
3. **Skaláris szorzás:** Az adott sarokból a pontba mutató vektornak és az adott sarokhoz rendelt vektornak vesszük a skaláris szorzatát.
4. **Interpoláció:** A kapott skaláris szorzatokat végül tengelyenként interpoláljuk. Az interpoláció súlyozásához egy simítófüggvényt használunk. Például a kétdimenziós zajnál először az  $x$  tengely mentén interpolálunk, majd a kapott részeredményeket az  $y$  tengely mentén interpoláljuk.

## 2. Előkészítés

A Perlin-zaj hatékony generálásához két adat inicializálására van szükség: egy gradienstablára és egy permutációs táblára.

## 2.1. Gradienstabla

A Perlin-zaj egy úgynevezett gradiens alapú zaj. Eszerint rácspontokat határozunk meg, amelyekhez véletlenszerű vektorokat rendelünk. A gradienstabla 256 darab ilyen vektort tárol el. A vektorok dimenziószáma megegyezik a zaj dimenziószámával. (Például: Kétdimenziós zaj esetén kétdimenziós vektorokat használunk.)

---

### 1. Algoritmus: Gradienstabla létrehozása

---

**Konstans:** MaxG = 256

**Típus:** VéletlenSzámGenerátor = Osztály ( jelenlegiSzám: Egész

Függvény Következő: Egész

Függvény KövetkezőValós: Valós

)  
**Típus:** Vektor = Rekord ( x: Valós  
y: Valós

1 **Eljárás** GradiensTablaGeneral (**Változó**:

GradiensTabla: Tömb(1..MaxG: Vektor), Rand:

VéletlenSzámGenerátor):

Változó: i:Egész

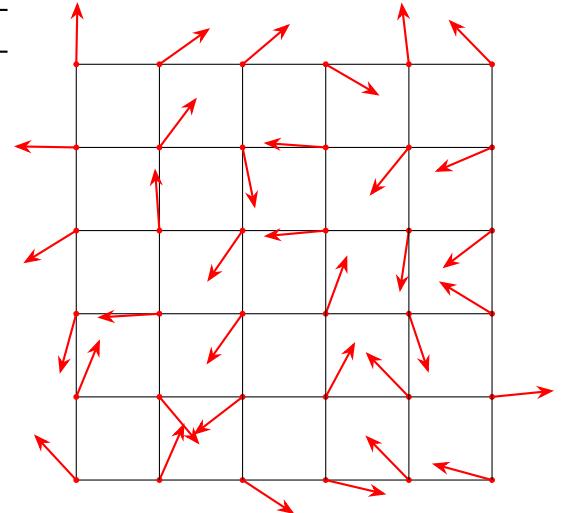
2 Ciklus  $i := 1$ -től 256-ig

3   | GradiensTabla[i] :=  
    | VeletlenVektorGeneral(Rand)

4 Ciklus vége

5 Eljárás vége

---



1. Ábra

A zaj rácsának szemléltetése.

### 2.1.1. Vektorgenerálás

Generálunk egy véletlenszerű számot  $[0; 2\pi[$  intervallumban. Majd egyszerű trigonometriával a szöget egy vektorra alakítjuk, ahol a vektor  $x$  komponense a véletlen szög koszinusa, és az  $y$  komponense a szög szinusa.

---

### 2. Algoritmus: Véletlenszerű vektor generálás

---

**Típus:** VéletlenSzámGenerátor = Osztály (

jelenlegiSzám: Egész

Függvény Következő: Egész

Függvény KövetkezőValós: Valós

)  
**Típus:** Vektor = Rekord ( x: Valós  
y: Valós

1 **Függvény** VeletlenVektorGeneral (**Változó**: Rand:

VéletlenSzámGenerátor): Vektor

Változó: szog:Valós

Változó: vektor:Vektor

2 szog := Rand.KövetkezőValós() \* 2 \*  $\pi$

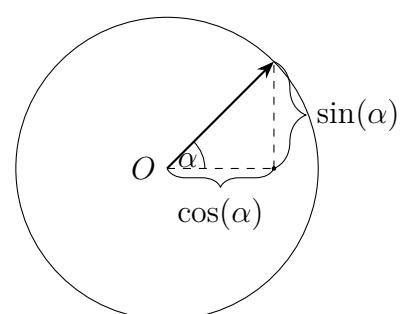
3 vektor.x := cos(szog)

4 vektor.y := sin(szog)

5 VeletlenVektorGeneral := vektor

6 **Függvény vége**

---



2. Ábra

A vektorok előállításának szemléltetése.

## 2.2. Permutációs tábla

A permutációs tábla kezdetben 0-tól 255-ig tartalmazza a számokat növekvő sorrendben. Ezt a listát egy véletlenszám-generátor segítségével összekeverjük és önmaga után fűzzük (ezzel egy 512 elemű tömböt kapunk). Így a hashelésnél elkerülhető a túlindexelés, amely gyorsítja a zajgenerálást, mivel elhagyható a határellenőrzés.

---

### 3. Algoritmus: Permutációs tábla létrehozása

---

**Konstans:** MaxP = 512

**Típus:** VéletlenSzámGenerátor = Osztály (

jelenlegiSzám: Egész

**Függvény Következő:** Egész

**Függvény KövetkezőValós:** Valós

)

**1 Eljárás** PermutacioTablaGeneral (**Változó:** PermutacioTabla: Tömb(1..MaxP: Egész),

Rand: VéletlenSzámGenerátor):

**Változó:** i, j, temp: Egész

**2 Ciklus** i := 1-től 256-ig

| PermutacioTabla[i] := i - 1

**4 Ciklus vége**

**5**

**6 Ciklus** i := 256-tól 2-ig –1-esével

| j := (Rand.Következő() Mod i) + 1

| temp := PermutacioTabla[i]

| PermutacioTabla[i] := PermutacioTabla[j]

| PermutacioTabla[j] := temp

**11 Ciklus vége**

**12**

**13 Ciklus** i := 1-től 256-ig

| PermutacioTabla[i + 256] := PermutacioTabla[i]

**15 Ciklus vége**

**16 Eljárás vége**

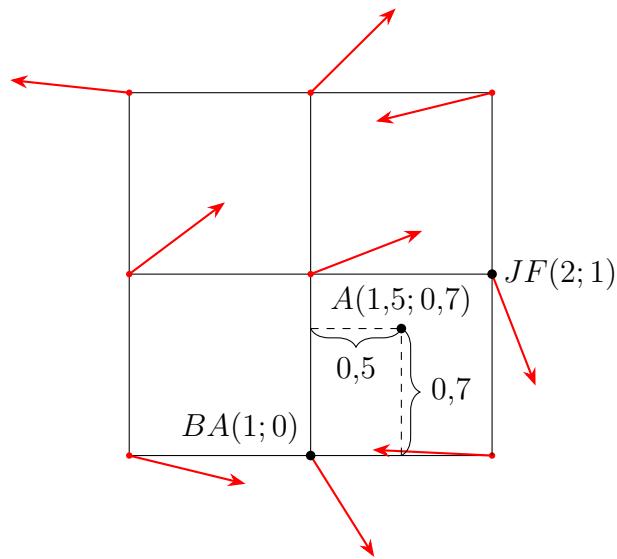
---

### 3. Zajszámítás

#### 3.1. Rácpontok meghatározása

Először meghatározzuk, hogy az adott  $(x, y)$  pont melyik négyzetbe tartozik. Ezt a szám lefelé kerekítése utáni bitenkénti ÉS (AND) 255 művelettel tesszük, így az eredmény a  $[0; 255]$  tartományba fog esni: ha az érték nagyobb, mint 255, akkor visszafordul az intervallum elejére (pl. 256-ból 0 lesz és 257-ből 1 lesz). Ezt elvégezve az  $x$ -re és  $y$ -ra megkapjuk a bal alsó rácpont koordinátáit. A bal alsó rácpont koordinátáihoz hozzáadva 1-et, majd egy bitenkénti ÉS (AND) 255 művelettel (a túlcordulás miatt) megkapjuk a jobb felső rácpont koordinátáit. A négyzeten belüli pontot úgy kapjuk meg, hogy a szám-ból kivonjuk annak lefelé kerekített értékét.

Pszeudódóban megvalósítva:



3. Ábra

A rácpont koordinátáinak szemléltetése.

---

#### 4. Algoritmus: Rácpontok és négyzeten belüli koordináták kiszámítása

---

**Típus:** Rácpont = Rekord (

balAlsóPontX, balAlsóPontY: Egész

jobbFelsőPontX, jobbFelsőPontY: Egész

relatívX, relatívY: Valós

)

**1 Függvény RacspontKiszamolasa(Konstans:  $x, y: \text{Valós}$ ) : Rácpont**

**Változó:** jelenlegiRácpont: Rácpont

2 jelenlegiRácpont.balAlsóPontX := floor( $x$ ) & 255

3 jelenlegiRácpont.balAlsóPontY := floor( $y$ ) & 255

4 jelenlegiRácpont.jobbFelsőPontX := (jelenlegiRácpont.balAlsóPontX + 1) & 255

5 jelenlegiRácpont.jobbFelsőPontY := (jelenlegiRácpont.balAlsóPontY + 1) & 255

6

7 jelenlegiRácpont.relatívX :=  $x - \text{floor}(x)$

8 jelenlegiRácpont.relatívY :=  $y - \text{floor}(y)$

9 RacspontKiszamolasa := jelenlegiRácpont

**10 Függvény vége**

---

## 3.2. Skaláris szorzat kiszámítása

### 3.2.1. Gradiens vektorok kiválasztása

A gradiens vektorokat a permutációs tábla és a *Hash* függvény segítségével választjuk ki. Vesszük a permutációs tábla  $x$ -edik elemét, hozzáadjuk az  $y$  értékét, majd az így kapott összeget használjuk indexként a permutációs táblában. Az így kapott eredmény lesz az indexe a gradiens vektornak a gradienstablaból.

---

#### 5. Algoritmus: Gradiens vektor kiválasztása

---

**Típus:** Vektor = Rekord (

x: Valós

y: Valós

)

**Konstans:** MaxP = 512, MaxG = 256

**Változó:** Permutaciostabla:Tömb(1..MaxP: Egész)

**Változó:** GradiensTabla:Tömb(1..MaxG: Vektor)

1 **Függvény Hash(Konstans):**  $x, y: \text{Egész} : \text{Egész}$

[A permutációs tábla 0-tól 255-ig tartalmazza a számokat  
[Azonban a pszeudókód 1-től kezdi az indexelést, ezért hozzáadunk  
egyet]

2  $\text{Hash} := \text{Permutaciostabla}[(\text{Permutaciostabla}[x] + 1) + y] + 1$

3 **Függvény vége**

4

5 **Függvény GradiensVektorKivalaszt(Konstans):**  $x, y: \text{Egész} : \text{Vektor}$

[A rácspont koordináták  $[0; 255]$  intervallumba esnek  
[Azonban a pszeudókód 1-től kezdi az indexelést, ezért hozzáadunk  
egyet]

6  $\text{GradiensVektorKivalaszt} := \text{GradiensTabla}[\text{Hash}(x + 1, y + 1)]$

7 **Függvény vége**

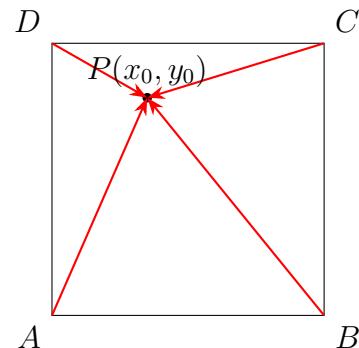
---

### 3.2.2. A sarkokból a pontba mutató vektorok kiszámítása

Legyen a négyzeten belüli  $P$  pont relatív koordinátái  $(x_0, y_0)$ , ahol  $x_0, y_0 \in [0; 1]$ . A rácsnégyzet sarkai legyen  $A, B, C, D$ .

Így a sarkokból a pontba mutató vektorok:

- **Bal alsó:**  $\vec{v}_{AP}(x_0, y_0)$
- **Jobb alsó:**  $\vec{v}_{BP}(x_0 - 1, y_0)$
- **Bal felső:**  $\vec{v}_{DP}(x_0, y_0 - 1)$
- **Jobb felső:**  $\vec{v}_{CP}(x_0 - 1, y_0 - 1)$



4. Ábra

Relatív vektorok.

### 3.2.3. Skaláris szorzat kiszámítása

A vektorok meghatározása után kiszámítjuk az adott sarokhoz tartozó gradiens- és relatív vektorok skaláris szorzatát. A skaláris szorzatot a matematikai térel alapján végezzük:  $\vec{a} \cdot \vec{b} = x_a x_b + y_a y_b$

---

#### 6. Algoritmus: Skaláris szorzat

---

**Típus:** Vektor = Rekord (

x: Valós

y: Valós

)

1 **Függvény SkalarisSzorzat(Konstans: v1, v2: Vektor) : Valós**

2 |  $SkalarisSzorzat := v1.x * v2.x + v1.y * v2.y$

3 **Függvény vége**

---

## 3.3. Interpoláció

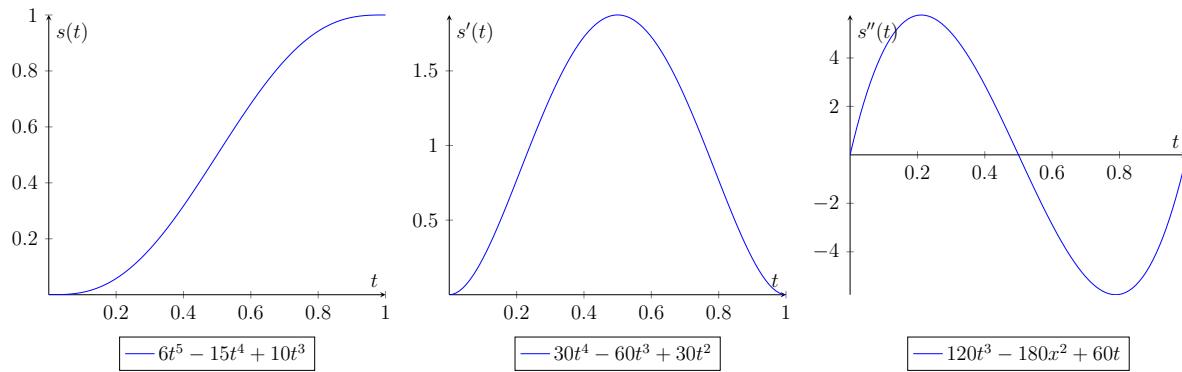
A kapott skalárszorzatokat végül a simítófüggvény által módosított súlytényezővel interpoláljuk a tengelyek mentén.

### 3.3.1. Simítófüggvény

Simítófüggvényként a Ken Perlin által 2002-ben, az ‘Improved Noise’-ban [2] bevezetett függvényt használunk.

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

A függvény fontos jellemzője, hogy az első deriváltja és második deriváltja is egyenlő 0-val  $t = 0$  és  $t = 1$  esetén is, így sima, folyamatos átmenet lesz a rácsnégyzetek között.



---

#### 7. Algoritmus: Simítófüggvény

---

1 **Függvény Simitofuggveny(Konstans: t: Valós) : Valós**

| [Horner-elrendezésben (12 szorzás helyett csak 5 szorzás): ]

2 |  $Simitofuggveny := t * t * t * (10 + t * ((-15) + t * 6))$

3 **Függvény vége**

---

### 3.3.2. Interpoláció

A végeredményt a skaláris szorzatok interpolálásával kapjuk. Kétdimenziós esetben először kiszámítjuk a relatív x-koordináta simítófüggvénybeli értékét, majd eszerint interpoláljuk a skaláris szorzatokat az x tengely mentén, tehát a felső két sarokhoz, illetve az alsó két sarokhoz tartozó skaláris szorzatokat interpoláljuk egymással. Majd meghatározzuk a relatív y-koordináta simítófüggvénybeli értékét, és eszerint interpoláljuk az előző két interpolált részeredményt.

---

#### 8. Algoritmus: Interpoláció

---

1 **Függvény Interpolacio**(**Konstans**:  $a, b, t$ : Valós) : Valós

2 |     $Interpolacio := a + t * (b - a)$

3 **Függvény vége**

---

## 4. Teljes zajfüggvény

Először meghatározzuk a vizsgált pontot tartalmazó rácsnégyzet koordinátáit és a ponton belüli relatív helyzetét a *RacspontKiszamolasza* függvényvel. Ezt követően lekérjük a négy sarokhoz tartozó vektorokat a *GradiensVektorKivalaszt* függvénnnyel, majd kiszámítjuk a sarkokból a pontba mutató távolságvektorokat. Végül a *SkalarisSzorzat* függvény segítségével kiszámítjuk az egyes sarkokhoz tartozó relatív és gradiens vektorok skaláris szorzatát. Legvégül interpoláljuk a skaláris szorzatokat az *Interpolacio* függvénnnyel.

---

### 9. Algoritmus: Teljes zajfüggvény

---

**Típus:** Vektor = Rekord (x, y: Valós)

**Típus:** Rácpont = Rekord (

    balAlsóPontX, balAlsóPontY: Egész

    jobbFelsőPontX, jobbFelsőPontY: Egész

    relatívX, relatívY: Valós

)

**1 Függvény Zaj(Konstans):**  $x, y: \text{Valós}$  :  $\text{Valós}$

**Változó:** rácpont: Rácpont

**Változó:** g00, g10, g01, g11: Vektor

**Változó:** v00, v10, v01, v11: Vektor

**Változó:** tX, tY, a, b: Valós

        [1. Rácpont és relatív koordináták kiszámítása ]

        2. rácpont := RacspontKiszamolasza( $x, y$ )

        [2. Gradiens vektorok lekérdezése ]

        3. g00 := GradiensVektorKivalaszt(rácpont.balAlsóPontX, rácpont.balAlsóPontY)

        4. g10 := GradiensVektorKivalaszt(rácpont.jobbFelsőPontX, rácpont.balAlsóPontY)

        5. g01 := GradiensVektorKivalaszt(rácpont.balAlsóPontX, rácpont.jobbFelsőPontY)

        6. g11 := GradiensVektorKivalaszt(rácpont.jobbFelsőPontX, rácpont.jobbFelsőPontY)

        [3. Relatív vektorok definiálása ]

        7. v00.x := rácpont.relatívX

        8. v00.y := rácpont.relatívY

        9. v10.x := rácpont.relatívX - 1.0

        10. v10.y := rácpont.relatívY

        11. v01.x := rácpont.relatívX

        12. v01.y := rácpont.relatívY - 1.0

        13. v11.x := rácpont.relatívX - 1.0

        14. v11.y := rácpont.relatívY - 1.0

        [4. Simitófüggvény alkalmazása ]

        15. tX := Simitofuggveny(rácpont.relatívX)

        16. tY := Simitofuggveny(rácpont.relatívY)

        [5. Skaláris szorzatok kiszámítása és interpolálásuk ]

        17. a := Interpolacio(SkalarisSzorzat(g00, v00), SkalarisSzorzat(g10, v10), tX)

        18. b := Interpolacio(SkalarisSzorzat(g01, v01), SkalarisSzorzat(g11, v11), tX)

        19. Zaj := Interpolacio(a, b, tY)

**20 Függvény vége**

---

## 5. Fractal Brownian Motion (Fraktálzaj)

A Perlin-zaj önmagában túl sima, és hiányoznak belőle az apró részletek. Ezt a **Fractal Brownian Motion (FBM)** segítségével oldhatjuk meg. A módszer lényege, hogy több réteg (úgynevezett *oktáv*) Perlin-zajt generálunk és adunk össze, ahol minden újabb réteg nagyobb frekvenciával és kisebb amplitúdóval rendelkezik.

### 5.1. Paraméterei

A fraktálzaj finomhangolható a következő paraméterekkel:

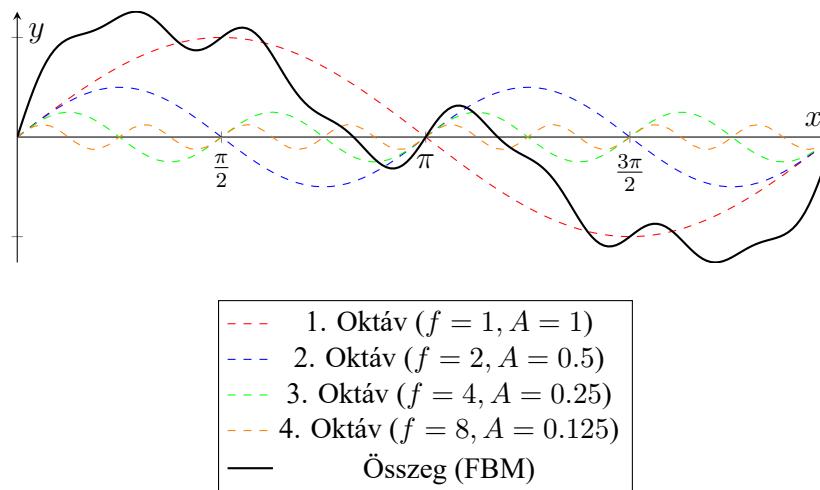
- **Oktávok:** Azt határozza meg, hány réteg zajt adunk össze. Minél magasabb ez a szám, annál részletesebb a végeredmény, de annál többször kell lefuttatni a zajgenerálást.
- **Amplitúdó (nagyság):** A zaj kezdeti magassága.
- **Frekvencia:** A zaj kezdeti sűrűsége.
- **Lacunarity:** Azt határozza meg, hogy az oktávok között hogyan változik a frekvencia. Az értéke általában 2,0, tehát minden következő réteg kétszer olyan sűrű, mint az előző.
- **Persistence:** Azt határozza meg, hogy az oktávok között hogyan csökken az amplitúdó. Az értéke általában 0,5, tehát minden következő réteg fele olyan magas, mint az előző.

### 5.2. FBM matematikailag és szemléltetése

A végső zajfüggvényt matematikailag így írhatjuk fel:

$$FBM(x, y) = \sum_{i=0}^{n-1} A \cdot P^i \cdot \text{zaj}(x \cdot F \cdot L^i, y \cdot F \cdot L^i)$$

Ahol az oktávok száma  $n$ , a kezdeti amplitúdó  $A$ , a persistence  $P$ , a lacunarity  $L$ , a frekvencia pedig  $F$ .



5. Ábra

Az oktávok összegzésének szemléltetése egy dimenzióban a szinuszfüggvényivel.

### 5.3. FBM pszeudódokód

A megvalósított kódban a fraktálzajt normalizáljuk a  $[-1; 1]$  intervallumra a maximális lehetséges értékkel való osztással. A normalizálás után két saját paramétert alkalmazunk.

- **Kontraszt:** A normalizált érték abszolútértékét erre a hatványra emeli az eredeti előjel meg-tartásával. Így nagyobb lesz a kontraszt a nagyságok között.
- **Zajméret:** A kontraszt alkalmazása után egy adott értékkel megszorozza a zajt.

A fraktálzaj pszeudódokóban megvalósítva:

---

#### 10. Algoritmus: Fractal Brownian Motion (FBM)

---

[A zaj paraméterei: ]

**Konstans:** oktavok, kontraszt: Egész

**Konstans:** frekvencia, amplitudo, persistence, lacunarity, zajMeret: Valós

1

2 **Függvény FBM(Konstans:  $x, y$ : Valós) : Valós**

Változó: zajErtek, maxErtek, jelenlegiAmplitudo, jelenlegiFrekvencia, zajElojel:  
Valós

Változó: i: Egész

3 zajErtek := 0

4 maxErtek := 0

5 jelenlegiAmplitudo := amplitudo

6 jelenlegiFrekvencia := frekvencia

7

8 **Ciklus**  $i := 1$ -tól oktavok-ig

[Zaj hozzáadása az aktuális frekvenciával és amplitúdóval ]

9 zajErtek := zajErtek + Zaj( $x * \text{jelenlegiFrekvencia}, y * \text{jelenlegiFrekvencia}$ ) \*  
jelenlegiAmplitudo

10

[Maximális lehetséges érték ]

11 maxErtek := maxErtek + jelenlegiAmplitudo

12

[Paraméterek frissítése a következő oktávhoz ]

13 jelenlegiAmplitudo := jelenlegiAmplitudo \* persistence

14 jelenlegiFrekvencia := jelenlegiFrekvencia \* lacunarity

15 **Ciklus vége**

16

[Normalizálás, kontraszt alkalmazása és méretezés ]

17 zajElojel := elojel(zajErtek)

18  $FBM := (\text{Abs}(\text{zajErtek}/\text{maxErtek}))^{\text{kontraszt}} * \text{zajElojel} * \text{zajMeret}$

19 **Függvény vége**

---

## Forrásjegyzék

- [1] Ken Perlin. “An image synthesizer”. *SIGGRAPH Comput. Graph.* 19.3 (1985. júl.), 287–296. old. ISSN: 0097-8930. doi: 10.1145/325165.325247. URL: <https://doi.org/10.1145/325165.325247>.
- [2] Ken Perlin. “Improving noise”. *ACM Trans. Graph.* 21.3 (2002. júl.), 681–682. old. ISSN: 0730-0301. doi: 10.1145/566654.566636. URL: <https://doi.org/10.1145/566654.566636>.