

Projeto Comp. Gráfica

Carlos Eduardo Nogueira Silva
Felipe Gomes da Silva
Gabriel Martins Brum
Luis Henrique Salomão Lobato

Setembro, 2025

Sumário

1	Introdução	2
2	Sistemas de Partículas	2
2.1	Fundamentação	2
2.1.1	Problemas	3
3	Geração Procedural de Terrenos	3
3.1	Perlin Noise	3
3.1.1	Mapeamento de Texturas Sólidas	7
3.2	Ruído Fractal ou <i>Fractional Brownian Motion</i> (fBm)	7
3.2.1	Criando Terrenos Rochosos com Ruído Turbulento	7
3.2.2	Simulando Erosão e Feições Orgânicas com Distorção de Domínio	8
3.3	O Algoritmo Diamond-Square	8
3.4	Pós-Processamento e Realismo através da Simulação de Erosão Hidráulica	8
4	Simulação de Fluidos em Computação Gráfica	9
4.1	Fundamentação	9
5	Volumes (baseado em densidade)	10
5.1	Modelagem de forma	10
5.1.1	Passo de Densidade	11
5.1.2	Passo de Velocidade	12
5.2	Conclusão da modelagem de forma	14
5.3	Shading	14
5.3.1	Interação da luz com volumes	15
5.3.2	Implementação básica de ray marching	15
6	Justificativa	16
7	Objetivos	16
8	Metodologia	16
9	Resultados	16
10	Conclusão	16

1 Introdução

Em 1952 o computador MANIAC (Mathematical Analyzer, Numerical Integrator, and Computer) ou IAS foi construindo, prometendo resolver problemas matemáticos antes tidos como ou muito difíceis, ou muito demandantes de processamento humano. Em geral, podemos associar os seguintes problemas que rodavam no IAS (citados por Dyson em Turing's Cathedral: The Origins of the Digital Universe [4]) ao objeto de estudo do nosso projeto, a física:

1. Explosões nucleares, medidas em microsegundos
2. Ondas de choque, que variavam em tempo de microsegundos a minutos
3. Meteorologia
4. Evolução biológica
5. Evolução estelar

Para explicitar esses avanços e, em especial, explorar a computação gráfica aplicada na física sobre o tempo, escolheu-se trabalhar com o tema de simulação de ambientes, unindo temáticas como sistemas de partículas, fluidos e terrenos. Estes tópicos, apesar de a priori parecem desconexos e um pouco restritivos quanto ao tema, são extremamente relevantes para a computação gráfica, e são amplamente utilizados em jogos, filmes e outras mídias visuais, além de terem fomentado a base para todas as simulações e aplicações físicas futuras.

Faz-se uma menção honrosa aos corpos rígidos e tecidos, que também são temas extremamente relevantes e interessantes, mas que por limitações de tempo e escopo do projeto, não puderam ser abordados.

2 Sistemas de Partículas

“Particle Systems—A Technique for Modeling a Class of Fuzzy Objects” -> primeiro artigo referente a modelagem de eventos chamados “nebulosos”. Em geral, o modelo inova ao trocar a anterior representação de superfícies dos trabalhos previos. Usa-se de um oscilador estocástico. Esta técnica foi empregada no filme Star Trek II: The Wrath of Khan - minuto 1.39

Este paper representa a primeira aparição de um sistema de partículas, alterando a representação de primitivas anterior, como polígonos com extremidades definidas, mas como nuvens de partículas primitivas que definem seu volume (futuramente a representação Point Cloud também seria utilizada). Esse volume de partículas também não é uma entidade por si só, cada partícula tem seu *lifetime* próprio com a passagem do tempo (esta modelada por uma série de oscilações estocásticas - randômicas ou pseudo).

Este projeto deriva de ideias prévias relacionadas aos videogames (provavelmente a primeira aplicação de cg em escala), como o grandessíssimo Evans e Sutherland Flight Simulator, que, além de ser o projeto inventor dos frame buffers (lembrem do swap buffers do opengl), iniciou (primitivamente) o processamento de explosões com um sistema simples de colisão e a tentativa de renderizar esse elemento “fuzzy” (como o fogo) mas sem a aleatoriedade esperada.

evans e sutherland

paper evans e sutherland

2.1 Fundamentação

Para renderizar esse sistema, o seguinte pipeline é seguido: (1) novas partículas são introduzidas no sistema, (2) cada partícula recebe seus atributos individualmente, (3) toda partícula que exista no sistema depois de passar do seu tempo de vida, são removidas; (4) as partículas

restantes se movem baseadas nos seus atributos dinâmicos e (5) a imagem do sistema é criada no frame buffer.

Este paper tratou alguns parâmetros dos sistemas de partículas:

- numero de partículas geradas (densidade): $NParts_f = MeanParts_f + Rand() \times VarParts_f \rightarrow$ media de partículas que o sistema deve ter somado a um um valor randômico de -1 a 1 * a variância de partículas desejado.
- variância: o programador pode alterar a media através de alguma função qualquer, alterando o tamanho do volume.

Em geral, cada nova partícula possui:

1. Posição inicial
2. Velocidade e direção iniciais
3. Tamanho inicial
4. Cor inicial
5. Transparência inicial
6. Formato
7. Tempo de vida (em frames)

2.1.1 Problemas

O artigo cita três problemas: (1) partículas não podem interagir com outras superfícies (2) só há interação de fato através de planos de projeção que limitam o crescimento das partículas. (3) toda partícula eh um emissor de luz, que adiciona luz para as partículas internas e externas, não sendo factível com a realidade.

3 Geração Procedural de Terrenos

A geração procedural de terrenos é uma técnica amplamente utilizada em computação gráfica para criar ambientes naturais de forma automática e eficiente. Essa técnica é especialmente útil em jogos, simulações e visualizações onde a criação manual de terrenos seria impraticável devido à sua complexidade e escala.

Em especial, trataremos de uma técnica bastante utilizada, o Perlin Noise, e uma variação deste, o Fractional Brownian Motion (fBm).

3.1 Perlin Noise

A técnica de Perlin Noise é um algoritmo de geração de ruído procedural, que cria padrões aleatórios, porém coerentes e orgânicos. Ao contrário de um ruído puramente aleatório (também conhecido como “ruído branco”), que gera valores sem correlação, o Perlin Noise produz transições suaves e graduais.

O algoritmo baseia-se em um grid regular de pontos no espaço, onde a cada nó do grid é atribuído um vetor gradiente pseudo-aleatório. Estes vetores são gerados por uma função hash (ou uma tabela de permutações), que garante que a mesma coordenada de nó sempre retorne o mesmo vetor.

Para calcular o valor do ruído em qualquer ponto do espaço, o algoritmo segue três passos principais:

1. Calcula-se o produto interno (dot product) entre o vetor de deslocamento do ponto de interesse até cada nó do grid e o vetor gradiente pseudo-aleatório de cada nó. O produto interno mede a projeção do ponto na direção do vetor gradiente.
2. Os valores obtidos são então suavizados usando uma função de interpolação cúbica, como $3x^2 - 2x^3$. Esta função assegura que a transição entre as células do grid seja contínua e suave, evitando arestas visíveis e criando a aparência orgânica característica do Perlin Noise.
3. Os valores suavizados são interpolados (bilinearmente em 2D ou trilinearmente em 3D) para obter o valor final no ponto.

O resultado é um campo de valores que varia suavemente, ideal para simular texturas naturais como nuvens, fogo e terrenos. A Figura 1 demonstra a diferença visual entre o *Value Noise* (que usa interpolação linear) e o *Perlin Noise* (que usa interpolação cúbica) [11].

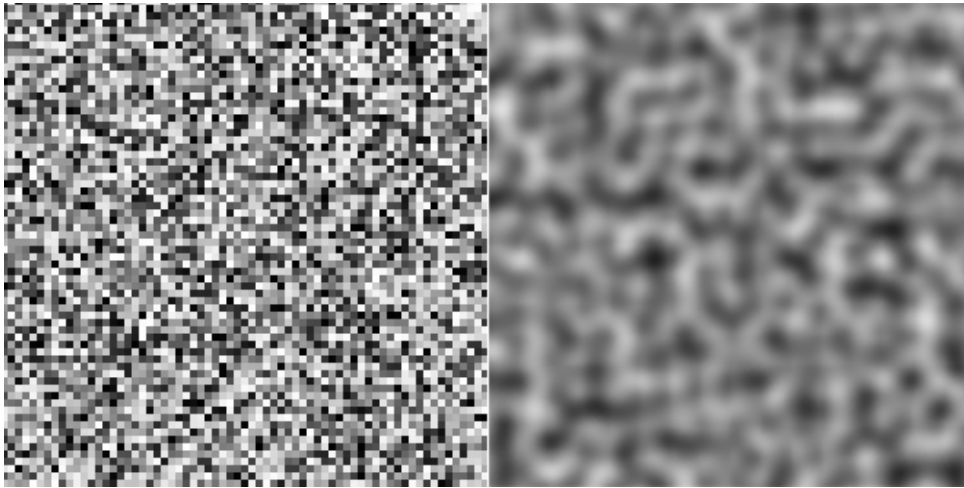


Figura 1: Diferença entre *Value Noise* (à esquerda) e *Perlin Noise* (à direita).

Em um espaço vetorial de coordenadas inteiras $[x, y, z]$, uma função hash $H()$ é utilizada para mapear cada coordenada a um valor pseudo-aleatório. Essa função é essencial para a reprodutibilidade do ruído.

Uma vez que o valor de ruído $Noise([x, y, z])$ é calculado, ele pode ser interpretado como um sinal para a modulação de cores, posições ou outras propriedades de um objeto. A aplicação do ruído pode gerar perturbações em texturas, como visto nas Figuras 2, 3 e 4.



Figura 2: Donut com textura Noise aplicada



Figura 3: Esfera com textura Noise aplicada



Figura 4: Cubo com textura Noise aplicada

A derivada do Perlin Noise, chamada de `Dnoise()`, é o vetor diferencial do ruído e representa a taxa de variação instantânea do ruído em cada uma das três direções do espaço. A aplicação do `Dnoise()` permite a criação de perturbações de superfície, influenciando, por exemplo, a normal de um objeto para simular relevo e detalhes finos.

$$\text{normal} + = \text{Dnoise}(\text{array})$$



Figura 5: Donut com textura Dnoise aplicada

Como estes cálculos são aplicados a nível de pixel em *shaders*, a taxa de amostragem é fundamental. Frequências mais altas que a frequência de amostragem podem causar aliasing, um efeito indesejado. Para mitigar isso, as amostras são feitas de modo que a frequência do ruído se mantenha apropriada para a resolução do pixel.

O autor descreve uma técnica para simular a aparência de mármore usando a função `Noise()`. O método parte do princípio de que a aparência do mármore resulta de camadas heterogêneas que foram deformadas por forças turbulentas antes de se solidificarem. A abordagem é, portanto, uma combinação de uma estrutura regular e simples (as camadas) com uma complexa estrutura estocástica (o ruído da turbulência). A base do modelo são as camadas, representadas por uma simples onda senoidal, $\sin(x)$. O autor usa a coordenada `point[1]` como o input para essa função, e o valor resultante é então mapeado para cores através de uma função auxiliar `marble_color()`. Para adicionar o realismo das forças turbulentas, o autor introduz uma função `turbulence()`. Esta função é usada para perturbar a coordenada de entrada x antes que ela seja passada para a onda senoidal. O pseudocódigo que combina esses elementos é o seguinte:

```
1 def marble(point):
2     x = point[1] + turbulence(point)
3     return marble_color(sin(x))
```

Listing 1: Pseudocódigo da função `marble()`

A função `turbulence()` é, por sua vez, uma soma de ruído em diferentes escalas, um processo que cria um padrão auto-semelhante ou *1/f*. O algoritmo para a `turbulence()` é detalhado como:

```
1 def turbulence(p):
2     t = 0
3     scale = 1
4     while (scale > pixelsize):
5         t += abs(Noise(p / scale) * scale)
6         scale *= 2
7     return t
```

Listing 2: Pseudocódigo da função `turbulence()`

Este procedimento garante que a quantidade de ruído adicionada em cada escala seja proporcional ao seu tamanho, resultando na impressão visual de movimento browniano. Além disso, o uso da função `abs()` em cada iteração assegura que o gradiente da textura tenha limites descontínuos em todas as escalas, o que é interpretado visualmente como fluxo turbulento.



Figura 6: Textura de mármore gerada com a função `marble()`

3.1.1 Mapeamento de Texturas Sólidas

Qualquer função que mapeie um domínio de dimensões espaciais (como \mathbb{R}^3) para um valor (cor, por exemplo) pode ser considerada uma “função espacial”. A partir disso, cada função espacial pode ser interpretada como a representação de um material sólido.

Desta forma, ao avaliar estas funções nos pontos visíveis da superfície de um objeto, é possível obter a textura da superfície, de modo parecido a ter “contornado” o objeto com o material. A textura obtida a partir deste tipo de extração é frequentemente tratada como uma textura sólida. Este termo é usado para descrever a representação de materiais que preenchem um volume, em vez de estarem apenas na superfície [11].

3.2 Ruído Fractal ou *Fractional Brownian Motion* (fBm)

A base para a geração procedural de terrenos é a criação de um mapa de alturas (*heightmap*), onde o valor de brilho de um pixel corresponde à altitude de um ponto em um terreno. Um único ruído coerente, como o Perlin, gera um relevo excessivamente suave, como colinas perfeitamente arredondadas. Para criar a complexidade e os detalhes em múltiplas escalas de uma paisagem natural, o Ruído Fractal é aplicado.

A técnica consiste em somar várias camadas de ruído (chamadas de **oitavas**), cada uma contribuindo com um nível diferente de detalhe para a altitude final do terreno.

$$\text{Altitude}(x, z) = \sum_{i=0}^{n-1} \text{amplitude}_i \cdot \text{Ruído}(\text{frequência}_i \cdot (x, z))$$

Os parâmetros que controlam a aparência do terreno são:

- **Oitavas (n):** O número de camadas de detalhe. As primeiras oitavas definem as cordilheiras principais e os vales. As últimas oitavas adicionam a rugosidade da superfície, como rochas e solo irregular.
- **Lacunaridade (L):** Controla o aumento da frequência a cada oitava (tipicamente 2.0). Em termos práticos, define quão rapidamente os detalhes ficam menores. Uma lacunaridade alta cria terrenos com uma transição brusca entre as feições grandes e a rugosidade fina.
- **Persistência (P):** Controla a diminuição da amplitude a cada oitava (tipicamente 0.5). Este é o parâmetro mais importante para o “sentimento” do terreno. Uma persistência baixa (< 0.5) cria terrenos mais suaves e erodidos, onde as formas principais dominam. Uma persistência alta (> 0.5) resulta em terrenos mais caóticos e rochosos, com grande influência dos detalhes finos.

3.2.1 Criando Terrenos Rochosos com Ruído Turbulento

Para modelar terrenos com características mais abruptas, como montanhas escarpadas ou cânions, uma variação chamada **Turbulência** é utilizada. Em vez de somar o ruído diretamente, somamos seu valor absoluto.

$$\text{Altitudeturbulenta}(x, z) = \sum_i 2^{n-1-i} \text{amplitude}_i \cdot |\text{Ruído}(\text{frequência}_i \cdot (x, z))|$$

Esta simples modificação transforma os vales suaves em cumes afiados e ravinas, conferindo um aspecto mais “quebrado” e agressivo à paisagem, ideal para terrenos rochosos e vulcânicos.

3.2.2 Simulando Erosão e Feições Orgânicas com Distorção de Domínio

Para criar paisagens mais realistas e orgânicas, como vales de rios sinuosos ou padrões de erosão, a técnica de **Distorção de Domínio** (*Domain Warping*) é aplicada. A ideia é usar uma função de ruído para “deformar” as coordenadas de entrada de outra.

Por exemplo, a altitude de um ponto (x,z) não é calculada diretamente. Primeiro, calculamos um deslocamento usando outro ruído:

$$\text{deslocamento}_x = C \cdot \text{fBm}_1(x, z)$$

$$\text{deslocamento}_z = C \cdot \text{fBm}_2(x, z)$$

E então usamos as coordenadas distorcidas para calcular a altitude final:

$$\text{Altitude}(x, z) = \text{fBmbase}(x + \text{deslocamento}_x, z + \text{deslocamento}_z)$$

O resultado são terrenos com feições que parecem fluir e se conectar de maneira natural, simulando o efeito de forças como água e vento esculpindo a paisagem ao longo do tempo.

3.3 O Algoritmo Diamond-Square

Enquanto o Ruído Fractal (fBm) constrói um terreno somando ruídos em diferentes escalas (uma abordagem *bottom-up*), o algoritmo **Diamond-Square** gera terrenos fractais através de um processo de subdivisão recursiva (uma abordagem *top-down*). Ele opera sobre um grid quadrado cujas dimensões devem ser uma potência de dois mais um (ex: $2^n + 1$).

O algoritmo é inicializado com valores de altitude nos quatro cantos do grid e, em seguida, itera através de dois passos principais até que todo o grid seja preenchido:

1. **Passo Diamante (Diamond Step):** Para cada quadrado no grid, o ponto central (o “diamante”) recebe um valor de altitude que é a média dos quatro cantos do quadrado, acrescido de um pequeno deslocamento aleatório.
2. **Passo Quadrado (Square Step):** Para cada diamante recém-criado, o ponto central de cada uma das suas quatro arestas (formando um “quadrado” rotacionado) recebe um valor de altitude. Esse valor é a média dos pontos vizinhos do diamante, acrescido de um deslocamento aleatório. Para os pontos nas bordas do grid, a média é calculada com apenas três pontos vizinhos.
3. **Recorrência:** A cada iteração, a magnitude do deslocamento aleatório é reduzida. O processo é repetido para os novos quadrados menores que foram formados, até que todos os pontos do grid tenham um valor de altitude.

O Diamond-Square é um método clássico, rápido e relativamente simples de implementar. No entanto, sua principal desvantagem é a tendência a gerar artefatos visuais, como cumes e vales alinhados com os eixos X e Y do grid, algo que o Perlin Noise evita naturalmente.

3.4 Pós-Processamento e Realismo através da Simulação de Erosão Hidráulica

Os terrenos gerados por algoritmos puramente matemáticos, como o fBm ou o Diamond-Square, muitas vezes carecem do realismo forjado por milênios de forças naturais. Para preencher essa lacuna, aplicamos algoritmos de simulação física como um passo de pós-processamento, sendo a erosão hidráulica um dos mais impactantes.

Essa técnica simula o efeito da água escoando sobre a superfície do terreno, esculpindo-o de forma natural. Um modelo comum é baseado na simulação de partículas (gotículas de chuva):

- **Criação:** Milhares de “gotas d’água” são simuladas, cada uma sendo posicionada em um ponto aleatório do terreno.
- **Escoamento:** A gota calcula o gradiente de altitude ao seu redor e move-se para o vizinho mais baixo, simulando o fluxo da água morro abaixo.
- **Erosão:** À medida que a gota se move e ganha velocidade, ela “erode” uma pequena quantidade de sedimento do terreno, diminuindo a altitude dos pontos por onde passa.
- **Transporte e Deposição:** A gota carrega o sedimento consigo. Quando sua velocidade diminui (por exemplo, ao atingir uma área mais plana), ela perde a capacidade de carregar o material e o “deposita”, aumentando a altitude do terreno naquele local.
- **Evaporação:** Após um certo tempo ou distância percorrida, a gota “evapora”, e o ciclo recomeça com uma nova gota.

O resultado final é um terreno muito mais convincente, com a formação de redes de rios, vales suavizados, ravinas íngremes e planícies de aluvião, características que são extremamente difíceis de gerar apenas com funções de ruído [9].

4 Simulação de Fluidos em Computação Gráfica

Os maiores desafios da simulação de fluidos está nos aspectos físicos que se aplicam, como por exemplo, convecção, difusão, turbulência e tensão superficial [3]. No entanto, essas simulações eram (ao menos em 2003) quase inviáveis para serem empregadas em tempo real, portanto a precisão acaba sendo deixada parcialmente de lado nestas simulações.

A simulação de fluidos começou, basicamente, com a equação de de Navier-Stokes que descrevem a dinâmica dos fluidos (não vamos nos aprofundar, mas para efeito de curiosidade, esse sistema de equações diferenciais se baseia em derivadas parciais e permitem determinar os campos de velocidade e de pressão num escoamento de fluidos). Sua forma geral é dada por:

$$\rho \frac{D\mathbf{v}}{Dt} = -\nabla p + \mu \nabla^2 \mathbf{v} + \rho \mathbf{f}$$

4.1 Fundamentação

Uma explicação simples: a equação de Navier-Stokes descreve como o movimento de um fluido é influenciado pela pressão, viscosidade e forças externas. Nela, ρ é a densidade do fluido, \mathbf{v} é o vetor velocidade, p é a pressão, μ é o coeficiente de viscosidade, e \mathbf{f} representa forças externas (como gravidade). Ela permite calcular como o fluido se move e se comporta em diferentes situações. Essa equação pode ser vista como um vetor de forças que atuam sobre o fluido, sendo representado como vetores de velocidades no espaço.

Para quem quiser se aprofundar.

Em 1983, T. Reeves [13] introduziu sistemas de partículas como uma técnica para modelar uma classe de objetos difusos. Desde então, tanto a abordagem Lagrangiana baseada em partículas quanto a abordagem Euleriana baseada em grades têm sido usadas para simular fluidos em computação gráfica. Desbrun e Cani [3] e Tonnesen [16] utilizam partículas para animar objetos macios. As partículas também foram usadas para animar superfícies [17], controlar superfícies implícitas [1] e animar fluxos de lava [2]. Nos últimos anos, a abordagem Euleriana tem sido mais popular para a simulação de fluidos em geral [6], água [14, 7, 5], objetos macios [10] e efeitos de derretimento [2].

O artigo de Müller et al. (2003) [?] apresenta uma abordagem eficiente para simulação de fluidos baseada em Smoothed Particle Hydrodynamics (SPH). O método SPH representa o

fluido como um conjunto de partículas, onde cada partícula carrega propriedades como massa, posição, velocidade e densidade. As interações entre partículas são calculadas usando funções de suavização (kernels), permitindo simular efeitos como pressão, viscosidade e forças externas.

As principais fórmulas utilizadas no SPH são:

- Densidade:

$$\rho_i = \sum_j m_j W(|\mathbf{r}_i - \mathbf{r}_j|, h)$$

onde ρ_i é a densidade da partícula i , m_j é a massa da partícula j , W é o kernel de suavização e h é o raio de influência.

- Pressão:

$$\mathbf{f}_i^{\text{pressão}} = - \sum_j m_j \frac{p_i + p_j}{2\rho_j} \nabla W(|\mathbf{r}_i - \mathbf{r}_j|, h)$$

onde p_i e p_j são as pressões das partículas i e j .

- Viscosidade:

$$\mathbf{f}_i^{\text{visc}} = \mu \sum_j m_j \frac{\mathbf{v}_j - \mathbf{v}_i}{\rho_j} \nabla^2 W(|\mathbf{r}_i - \mathbf{r}_j|, h)$$

onde μ é o coeficiente de viscosidade e \mathbf{v}_i , \mathbf{v}_j são as velocidades das partículas.

Essas fórmulas permitem calcular as forças que atuam sobre cada partícula, resultando em simulações de líquidos realistas e eficientes para aplicações interativas. Há de se notar, entretanto, que essas fórmulas tendem a ser muito custosas se implementadas conforme a descrição, sem otimização linear inclusa.

Logo, diversos papers foram publicados visando manter a qualidade o suficiente, mas reduzindo o custo computacional e permitir que se faça essa simulação em tempo real.

5 Volumes (baseado em densidade)

Volumes em geral podem ser descritos de diversas maneiras, dentre elas, campos de partículas, campos de voxels, SDFs, entre outros. No entanto, ao simular um fluido em tempo real, temos o desafio de manter a performance sem perder muita qualidade visual. Para isso, técnicas de simulação baseadas em grids (grades) são frequentemente utilizadas, onde o espaço é dividido em células (voxels) e propriedades do fluido, como densidade, velocidade e pressão, são armazenadas em cada célula. Essas propriedades são então atualizadas ao longo do tempo usando métodos numéricos para resolver as equações de Navier-Stokes, que governam o comportamento dos fluidos. Os volumes serão abordados aqui de 2 formas, modelagem de forma e shading, de maneira a se melhor representar volumes como fumaça, fogo, água, poeira, folhas, etc.

5.1 Modelagem de forma

No geral, ao se computar campos de partículas, espera-se que todas elas tenham seu tempo de vida bem definido para que se possa modelar de maneira precisa o seu comportamento. No entanto, em tempo real, esse trabalho se torna muito custoso, especialmente para volumes que representam fluidos como fumaça, folhas ou até mesmo água. O movimento desses elementos passa a ser calculado, então, convertendo as velocidades que circulam o objeto em forças de corpo.

A poeira, por exemplo, pode ser modelada sendo carregada pelo vetor de velocidades, sem qualquer resistência significativa ou força externa. Entretanto, no caso da fumaça ou das nuvens,

as partículas são substituídas pela simulação da densidade do fluido, que aproxima a quantidade de partículas presentes (normalmente um valor entre 0 e 1). Essa descrição é dada por essa função (conhecida como equação escalar de advecção-difusão):

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = -(u \cdot \nabla)\rho + D\nabla^2\rho + S$$

Onde

- ρ é a densidade de partículas,
- t é o tempo,
- u é o campo de velocidades,
- D é o coeficiente de difusão e
- S é a fonte de partículas.
- ∇ é o operador nabla, que representa o gradiente espacial (uma medida de como a densidade muda no espaço),
- $-(u \cdot \nabla)\rho$ é o operador de advecção, que representa o transporte da densidade pelo campo de velocidades saindo do local mais denso para o menos denso,
- ∇^2 é o operador laplaciano, que representa a difusão espacial (uma medida de como a densidade se espalha no espaço),

A equação de advecção-difusão pode ser resolvida numericamente usando métodos como diferenças finitas ou volumes finitos. Esses métodos envolvem a discretização do domínio em uma grade e a atualização dos valores da densidade em cada célula da grade ao longo do tempo com base na equação diferencial parcial [15].

Esse cálculo normalmente é atribuído a um *grid* bidimensional ou tridimensional, onde cada célula da grade armazena informações sobre a densidade do fluido, velocidade e outras propriedades relevantes. A resolução da grade afeta diretamente a precisão e o custo computacional da simulação. Grades mais finas proporcionam maior detalhe, mas exigem mais memória e poder de processamento.

5.1.1 Passo de Densidade

O método linear proposto por Stam et al [15] inicia-se com algum estado para a velocidade e densidade e, então, atualiza seus valores baseado em eventos externos (forças, fonte de energia, fontes de partículas e etc.). Esse método se tornou famoso por ser estável para grandes passos de tempo (estabilidade incondicional)¹, o que é uma grande vantagem para simulações em tempo real. A cada passo de tempo, o método segue três etapas principais, passando pela equação de advecção-difusão de maneira “inversa”, começando do termo final e indo para o inicial:

- Primeiro termo (Source/Fonte): Adiciona densidade ao sistema baseado em fontes externas. Isso pode incluir a adição de fumaça de uma chaminé ou a introdução de calor em uma área específica.

¹Isso significa que, para qualquer valor positivo do passo de tempo, o método não produzirá resultados divergentes ou instáveis.

- Segundo termo (Diffusion/Difusão): Simula a dispersão da densidade ao longo do tempo (se $D > 0$). Uma possível implementação é usar o método de Gauss-Seidel para resolver a equação de difusão, dada por

$$x_{k+1} = x_k + a \nabla^2 x_{k+1}$$

onde a é uma constante que depende do coeficiente de difusão e do passo de tempo.

Ou podemos usar o método de Jacobi, que é mais simples de implementar, mas pode ser menos eficiente. A equação de difusão usando o método de Jacobi é dada por:

$$x_{k+1} = x_k + a \nabla^2 x_k$$

- Terceiro termo (Advection/Advecção): Podemos modelar o centro de cada célula da grade como se fosse uma partícula que se move baseada na velocidade do campo. Assim, a densidade é transportada ao longo do campo de velocidades. Entretanto, temos que converter novamente as partículas para a célula proveniente. Uma maneira de fazer isso é usando o método de traçado de linha (backtrace), onde cada célula da grade é atualizada com a densidade da célula de onde a partícula veio, baseado na velocidade do campo, ou seja, nos tracamos a linha de volta. Esse método é conhecido como “semi-Lagrangian advection” e é estável para grandes passos de tempo.

Temos como entrada na função o tamanho da matriz (N), a matriz de densidade atual (x), a matriz de densidade anterior (x0), as matrizes de velocidade (u e v), o coeficiente de difusão (diff) e o passo de tempo (dt). A função começa adicionando fontes de densidade, depois difunde a densidade e finalmente a advecção ao longo do campo de velocidades.

Percebe-se que, neste caso, temos 2 campos de velocidade (u e v), o que indica que estamos trabalhando em 2D. Para 3D, teríamos um terceiro campo de velocidade (w) e a função de advecção precisaria ser ajustada para levar isso em conta.

O código no final se aproxima disso:

```
1 void dens_step(int N, float *x, float *x0,
2 float *u, float *v, float diff, float dt) {
3     add_source (N, x, x0, dt);
4     SWAP(x0, x); diffuse (N, 0, x, x0, diff, dt);
5     SWAP(x0, x); advect (N, 0, x, x0, u, v, dt);
6 }
```

5.1.2 Passo de Velocidade

O passo de velocidade é similar ao passo de densidade, mas com algumas diferenças importantes. Podemos dizer que a velocidade do campo se altera de 3 maneiras distintas: forças externas, difusão e advecção própria (ou auto-advecção - no qual o campo move a si mesmo). De maneira geral, pode ser descrito pela seguinte equação:

$$\frac{\partial u}{\partial t} = -(u \cdot \nabla)u + \nu \nabla^2 u + f - \frac{1}{\rho} \nabla p$$

Onde:

- u é o campo de velocidades,
- t é o tempo,
- ν é o coeficiente de viscosidade,

- f é a força externa aplicada ao campo de velocidades,
- $(u \cdot \nabla)$ é o operador de advecção, que representa o transporte do campo de velocidades por ele mesmo,
- ∇^2 é o operador laplaciano, que representa a difusão espacial do campo de velocidades.
- $\frac{1}{\rho} \nabla p$ é o termo de pressão, que representa a força devido à variação de pressão no fluido.

O código desta etapa pode ser escrito como:

```
1 void vel_step(int N, float *u, float *v,
2 float *u0, float *v0, float visc, float dt) {
3   add_source(N, u, u0, dt); add_source(N, v, v0, dt);
4   SWAP(u0, u); diffuse(N, 1, u, u0, visc, dt);
5   SWAP(v0, v); diffuse(N, 2, v, v0, visc, dt);
6   project(N, u, v, u0, v0);
7   SWAP(u0, u); SWAP(v0, v);
8   advect(N, 1, u, u0, u0, v0, dt);
9   advect(N, 2, v, v0, u0, v0, dt);
10  project(N, u, v, u0, v0);
11 }
```

Note que temos um novo procedimento neste passo chamado `project`, que é responsável por garantir que o campo de velocidades seja incompressível, ou seja, que a divergência do campo seja zero ($\nabla \cdot u = 0$)². Isso é importante para simular fluidos realistas, onde a massa é conservada. Este método pode ser implementado resolvendo a equação de Poisson para a pressão e, em seguida, ajustando o campo de velocidades com base no gradiente da pressão.

O procedimento `project` calcula a pressão p que seria necessária para “empurrar” o excesso de massa para fora (ou puxar a falta de massa para dentro) e, em seguida, aplica a força de pressão ($-\nabla p$) para corrigir as velocidades e pode ser implementado da seguinte maneira:

```
1 void project(int N, float *u, float *v, float *p, float *div) {
2   int i, j, k;
3   float h = 1.0f / N;
4   for (i = 1; i <= N; i++) {
5     for (j = 1; j <= N; j++) {
6       div[IX(i, j)] = -0.5f*h*(u[IX(i+1, j)]
7         - u[IX(i-1, j)] + v[IX(i, j+1)] - v[IX(i, j-1)]);
8       p[IX(i, j)] = 0;
9     }
10  }
11  set_boundary(N, 0, div); set_boundary(N, 0, p);
12
13  for (k = 0; k < 20; k++) {
14    for (i = 1; i <= N; i++) {
15      for (j = 1; j <= N; j++) {
16        p[IX(i, j)] = (div[IX(i, j)] + p[IX(i-1, j)]
17          + p[IX(i+1, j)] + p[IX(i, j-1)] + p[IX(i, j+1)]) / 4;
18      }
19    }
20    set_boundary(N, 0, p);
21  }
22
23  for (i = 1; i <= N; i++) {
24    for (j = 1; j <= N; j++) {
```

²Conservação da massa: a massa do fluido permanece constante ao longo do tempo.

```

25     u[IX(i, j)] -= 0.5f*(p[IX(i+1, j)] - p[IX(i-1, j)])/h;
26     v[IX(i, j)] -= 0.5f*(p[IX(i, j+1)] - p[IX(i, j-1)])/h;
27 }
28 }
29 set_boundary(N, 1, u); set_boundary(N, 2, v);
30 }

```

5.2 Conclusão da modelagem de forma

Podemos concluir essa seção com esse código maravilhoso que aglomera tudo o que foi visto até o momento:

```

1 void simulate(int N, float *u, float *v, float *u0, float *v0,
2 float *dens, float *dens0, float diff, float visc, float dt) {
3     get_inputs(N, u0, v0, dens0);
4     vel_step(N, u, v, u0, v0, visc, dt);
5     dens_step(N, dens, dens0, u, v, diff, dt);
6     draw_dens(N, dens);
7 }

```

a rotina `draw_dens` será abordada na seção de shading.

5.3 Shading

Volumes são tradicionalmente renderizados usando técnicas de ray marching, onde um raio é lançado através do volume e amostras são coletadas ao longo do caminho do raio. Essas amostras são então usadas para calcular a cor e a opacidade do pixel correspondente na imagem final. A equação de rendering para volumes pode ser expressa como:

$$L(x_0, \omega) = \int_0^{t_{max}} (\sigma_s(X(t))L_i(X(t), \omega) + L_e(X(t), \omega))e^{-\int_0^t \sigma_t(X(s))ds} dt$$

Onde:

- $L(x_0, \omega)$ é a radiância (cor) na posição x_0 na direção ω ,
- t_{max} é a distância máxima que o raio percorre no volume,
- $X(t) = x_0 + t\omega$ é a posição ao longo do raio,
- $\sigma_s(X(t))$ é o coeficiente de espalhamento no ponto $X(t)$,
- $L_i(X(t), \omega)$ é a radiância incidente no ponto $X(t)$ na direção ω ,
- $L_e(X(t), \omega)$ é a radiância emitida no ponto $X(t)$ na direção ω ,
- $\sigma_t(X(s)) = \sigma_a(X(s)) + \sigma_s(X(s))$ é o coeficiente de atenuação total no ponto $X(s)$, que é a soma dos coeficientes de absorção (σ_a) e espalhamento (σ_s),
- $e^{-\int_0^t \sigma_t(X(s))ds}$ é o termo de atenuação, que representa a redução da radiância devido à absorção e espalhamento ao longo do caminho do raio.

Vamos tratar dos fenomenos fisicos descritos pela equação acima a seguir, passando por absorção, emissão e espalhamento e como eles podem ser implementados em um sistema de ray marching.

5.3.1 Interação da luz com volumes

A luz pode ser absorvida, emitida ou espalhada ao interagir com os volumes gerados até aqui, sendo cada um dos fenômenos descritos por uma equação específica:

- Absorção: A luz é absorvida pelo meio, reduzindo sua intensidade. Isso é descrito pela lei de Beer-Lambert:

$$I(t) = I_0 e^{-\int_0^t \sigma_a(s) ds}$$

onde $I(t)$ é a intensidade da luz no ponto t , I_0 é a intensidade inicial, e $\sigma_a(s)$ é o coeficiente de absorção no ponto s .

- Emissão: O meio pode emitir luz, contribuindo para a intensidade total. A contribuição da emissão pode ser modelada como:

$$L_{emit}(t) = \int_0^t j(s) e^{-\int_s^t \sigma_a(u) du} ds$$

onde $j(s)$ é a taxa de emissão no ponto s .

- Espalhamento: A luz pode ser espalhada em diferentes direções ao interagir com o meio. O espalhamento pode ser descrito pela função de fase $p(\omega', \omega)$, que define a probabilidade de um raio de luz ser espalhado da direção ω' para a direção ω . A contribuição do espalhamento pode ser modelada como:

$$L_{scatter}(t) = \int_0^t \sigma_s(s) \int_{S^2} p(\omega', \omega) L(s, \omega') d\omega' e^{-\int_s^t \sigma_a(u) du} ds$$

onde $\sigma_s(s)$ é o coeficiente de espalhamento no ponto s , e $L(s, \omega')$ é a radiância incidente na direção ω' no ponto s [8].

Todas essas técnicas se acumulam na equação de rendering volumétrico expressa no início da seção 5.3, que pode ser resolvida numericamente usando métodos como ray marching ou path tracing. A implementação dessas técnicas pode variar dependendo do contexto específico e dos requisitos de desempenho e qualidade visual, mas o objetivo geral é capturar a complexidade da interação da luz com volumes de maneira eficiente e realista.

5.3.2 Implementação básica de ray marching

A implementação básica de ray marching envolve o lançamento de um raio através do volume e a amostragem da densidade e outras propriedades do volume ao longo do caminho do raio. O código a seguir ilustra uma implementação simples de ray marching para volumes:

```
1 vec4 ray_march(vec3 ray_origin, vec3 ray_direction,
2 float t_near, float t_far) {
3     vec4 color = vec4(0.0);
4     float t = t_near;
5     float step_size = 0.1;
6     while (t < t_far) {
7         vec3 sample_position = ray_origin + t * ray_direction;
8         float density = sample_density(sample_position);
9         vec4 sample_color = compute_color(density);
10        color += sample_color * exp(-density * step_size);
11        t += step_size;
12    }
13    return color;
14 }
```


Este código define uma função ‘ray_march’ que toma a origem e a direção do raio, bem como os limites próximo e distante do volume. A função itera ao longo do caminho do raio, amostrando a densidade do volume em cada passo e acumulando a cor resultante, levando em consideração a absorção da luz. A função ‘sample_density’ é responsável por retornar a densidade do volume em uma posição específica, enquanto a função ‘compute_color’ calcula a cor com base na densidade amostrada. A variável ‘step_size’ controla a distância entre as amostras ao longo do raio, e pode ser ajustada para equilibrar a qualidade visual e o desempenho. Note que esta é uma implementação simplificada e pode ser expandida para incluir efeitos adicionais, como emissão e espalhamento, conforme discutido anteriormente [12].

6 Justificativa

Justificativa

7 Objetivos

obj

8 Metodologia

Metodologia

9 Resultados

Resultados

10 Conclusão

Concluido

Referências

- [1] Jules Bloomenthal. *Introduction to Implicit Surfaces*. Morgan Kaufmann, 1997.
- [2] Mark Carlson, Peter J. Mucha, Robert Van Horn, and Dimitris Metaxas. Melting and flowing. In *ACM SIGGRAPH/Eurographics Symposium on Computer Animation*, 2002.
- [3] Mathieu Desbrun and Marie-Paule Cani. Smoothed particles: A new paradigm for animating highly deformable bodies. In *Eurographics Workshop on Computer Animation and Simulation*, 1996.
- [4] George Dyson. Turing’s cathedral: The origins of the digital universe. *Nature*, 482(7386):461–462, 2012.
- [5] Doug Enright, Ronald Fedkiw, Joel Ferziger, and Ian Mitchell. Animation and rendering of complex water surfaces. *ACM Transactions on Graphics*, 21(3):736–744, 2002.
- [6] Ronald Fedkiw, Jos Stam, and Henrik Wann Jensen. Visual simulation of smoke. In *SIGGRAPH 2001*, 2001.
- [7] Nick Foster and Dimitris Metaxas. Realistic animation of liquids. *Graphical Models and Image Processing*, 58(5):471–483, 1996.
- [8] James T. Kajiya and Brian P Von Herzen. Ray tracing volume densities. *SIGGRAPH Comput. Graph.*, 18(3):165–174, January 1984.
- [9] Xing Mei, Philippe Decaudin, and Bao-Gang Hu. Fast hydraulic erosion simulation and visualization on gpu. In *15th Pacific Conference on Computer Graphics and Applications (PG’07)*, pages 47–56, 2007.
- [10] Matthias Müller, Julie Dorsey, Leonard McMillan, Robert Jagnow, and Barbara Cutler. Stable real-time deformations. In *ACM SIGGRAPH/Eurographics Symposium on Computer Animation*, 2002.
- [11] Ken Perlin. An image synthesizer. *ACM SIGGRAPH Computer Graphics*, 19(3):287–296, 1985.
- [12] Matt Pharr, Wenzel Jakob, and Greg Humphreys. *Physically Based Rendering: From Theory to Implementation*. Morgan Kaufmann, 3rd edition, 2016.
- [13] William T. Reeves. Particle systems—a technique for modeling a class of fuzzy objects. *ACM Transactions on Graphics*, 2(2):91–108, 1983.
- [14] Jos Stam. Stable fluids. In *SIGGRAPH 99*, 1999.
- [15] Jos Stam. Real-time fluid dynamics for games. In *Proceedings of the Game Developer Conference*, March 2003. CDROM/PDF.
- [16] Dan Tonnesen. *Dynamically coupled particle systems for geometric modeling, reconstruction, and motion simulation*. PhD thesis, University of Copenhagen, 1998.
- [17] Andrew Witkin and Michael Kass. Reaction-diffusion textures. In *SIGGRAPH ’91*, 1991.