# 1. Fondamenti dell'Interpolazione Polinomiale con Punti di Leja

## 1.1 Definizione e Proprietà dei Punti di Leja

I punti di Leja costituiscono una sequenza speciale di nodi per l'interpolazione polinomiale. Data una sequenza  $\xi_0$ ,  $\xi_1$ , ...,  $\xi_{s-1}$ , il punto successivo  $\xi_s$  viene scelto massimizzando:

```
\xi_s = argmax\{\xi \in I\} | det(VDM(\xi_0, ..., \xi_{s-1}, \xi)) |
```

dove VDM rappresenta la matrice di Vandermonde.

# 1.2 Significato Geometrico

La massimizzazione del determinante della matrice di Vandermonde ha un significato geometrico profondo:

- Garantisce che i punti siano distribuiti in modo da minimizzare il mal condizionamento del problema
- Evita il clustering dei punti, un problema comune nell'interpolazione
- Produce una sequenza annidata (nested) di punti ottimali

# 2. Implementazione Pratica

## 2.1 Approccio con Discretizzazione

Per ragioni computazionali, invece di cercare il massimo su tutto l'intervallo continuo [a,b], si utilizza una discretizzazione XM:

```
x_s = argmax\{x \in XM\} | det(VDM(\xi_0, ..., \xi_{s-1}, x))|
```

## 2.2 Proprietà Ricorsiva Fondamentale

Il determinante della matrice di Vandermonde ha una proprietà ricorsiva cruciale:

```
\mathsf{det}(\mathsf{VDM}(\xi_{\circ},\ldots,\xi_{s})) = \mathsf{det}(\mathsf{VDM}(\xi_{\circ},\ldots,\xi_{s-1})) \prod_{i=o}^{s-1} (\xi_{s} - \xi_{i})
```

Questa proprietà permette di:

- Semplificare il calcolo del determinante
- Ridurre la complessità computazionale

Implementare l'algoritmo DLP in modo efficiente

# 3. Metodi di Implementazione

# 3.1 Metodo DLP (Direct Leja Points)

Basato sulla massimizzazione diretta della produttoria:

```
x_s = argmax\{x \in XM\} \prod_{i=0}^{s-1} |x - \xi_i|
```

#### Vantaggi:

- Implementazione diretta e intuitiva
- Buone prestazioni per gradi bassi
- Facilità di debug e manutenzione

## 3.2 Metodo DLP2 (LU-based Leja Points)

Utilizza la fattorizzazione LU della matrice di Vandermonde in base Chebyshev:

```
V[i,j] = cos((j-1)arccos(x<sub>i</sub>))
```

#### Vantaggi:

- Più efficiente per gradi elevati
- Migliore stabilità numerica
- Sfrutta le ottimizzazioni delle librerie numeriche

# 4. Costante di Lebesgue e Stabilità

# 4.1 Definizione della Costante di Lebesgue

La costante di Lebesgue  $\Lambda_n$  è definita come:

```
\Lambda_n = \max\{x \in [a,b]\} \sum_{i=0}^n |Q_i(x)|
```

dove  $\ell_i(x)$  sono i polinomi fondamentali di Lagrange.

## 4.2 Importanza per la Stabilità

La costante di Lebesgue:

- Misura la stabilità dell'interpolazione
- Fornisce un limite superiore all'errore relativo

Indica quanto l'interpolante è sensibile agli errori nei dati

# 4.3 Comportamento per Diversi Nodi

- Punti equidistanti: crescita esponenziale (~2<sup>n</sup>/n!)
- Punti di Chebyshev: crescita logaritmica (~log(n))
- Punti di Leja: comportamento intermedio vantaggioso

# 5. Base di Chebyshev

#### 5.1 Definizione

I polinomi di Chebyshev di prima specie sono definiti come:

```
T_n(x) = \cos(n \arccos(x))
```

# 5.2 Vantaggi nell'Uso della Base di Chebyshev

- Migliore condizionamento numerico
- Riduzione delle oscillazioni spurie
- Distribuzione ottimale degli zeri
- Naturale connessione con la trasformata discreta del coseno

# 6. Analisi Sperimentale

## 6.1 Confronto dei Tempi Computazionali

Si deve analizzare:

- Scalabilità con il grado del polinomio
- Efficienza relativa di DLP vs DLP2
- Overhead computazionale per gradi diversi

#### 6.2 Test di Accuratezza

Usando la funzione test f(x) = 1/(x-1.3):

- Confronto con interpolazione su nodi equidistanti
- Analisi dell'errore di interpolazione
- Verifica della stabilità numerica

#### 6.3 Metriche di Valutazione

Tempo di esecuzione

- Costante di Lebesgue
- Errore massimo di interpolazione
- Condizionamento numerico del sistema

# 7. Considerazioni Implementative

#### 7.1 Gestione della Precisione Numerica

- Uso di aritmetica a doppia precisione
- · Gestione attenta del calcolo dei determinanti
- Normalizzazione appropriata dei valori

#### 7.2 Ottimizzazioni Possibili

- Memorizzazione dei risultati intermedi
- Parallelizzazione del calcolo per mesh grandi
- Utilizzo di strutture dati efficienti

## 7.3 Criteri di Stop

- Tolleranza sul massimo della produttoria
- Numero massimo di iterazioni
- Controllo della stabilità numerica

## 8. Conclusioni e Best Practices

### 8.1 Quando Usare Quale Metodo

- DLP: per gradi bassi (n < 20) o implementazioni didattiche</li>
- DLP2: per gradi elevati o applicazioni che richiedono alta efficienza

### 8.2 Limitazioni da Considerare

- Costo computazionale per mesh molto fini
- Precisione numerica per gradi molto elevati
- Comportamento vicino a singolarità della funzione

### 8.3 Estensioni Possibili

- Implementazione in domini multidimensionali
- Adattamento a funzioni con singolarità
- Integrazione con altri metodi numerici