

3 davidson.cxx

Sei \mathbf{v} ein approximativer Eigenvektor einer Matrix \mathbf{H} zum approximativen Eigenwert λ mit Fehler (Residuum) $\mathbf{r}(\lambda, \mathbf{v}) = \mathbf{H}\mathbf{v} - \lambda\mathbf{v}$. In niedrigster Ordnung kann der korrigierte Eigenvektor $\mathbf{v} + \Delta\mathbf{v}$ gefunden werden durch

$$\mathbf{H}(\mathbf{v} + \Delta\mathbf{v}) = (\lambda + \Delta\lambda)(\mathbf{v} + \Delta\mathbf{v}) \implies \Delta\mathbf{v}(\lambda, \mathbf{v}) \approx -(\mathbf{D} - \lambda\mathbf{1})^{-1}\mathbf{r}(\lambda, \mathbf{v}) \quad (1)$$

wobei wir \mathbf{H} in der Inversen durch den diagonalen Anteil $(\mathbf{D})_{ij} = \delta_{ij}(\mathbf{H})_{ii}$ von \mathbf{H} nähern.

Implementieren Sie den Davidson Algorithmus um die Eigenvektoren zu den niedrigsten k Eigenwerten einer hermiteschen Matrix \mathbf{H} zu finden. Dabei diagonalisieren wir \mathbf{H} in einem kleinen Unterraum, aufgespannt von bis zu $M \geq 2k$ Basisvektoren. Ausgehend von einem normierten Vektor \mathbf{v}_1 und seinem Rayleigh Quotienten $\lambda_1 = \mathbf{v}_1 \cdot (\mathbf{H}\mathbf{v}_1)$ als Anfangsschätzer eines Eigenwert und -vektor Paares, führt der Davidson Algorithmus folgende drei Schritte immer wieder aus:

1. Seien $(\lambda_1, \mathbf{v}_1), \dots, (\lambda_n, \mathbf{v}_n)$ die bisherigen Näherungen von n Eigenwerten und deren Eigenvektoren. Wir erweitern den Raum der Eigenvektoren durch ihre Korrekturvektoren $\Delta\mathbf{v}_i(\lambda_i, \mathbf{v}_i)$ und berechnen davon eine Orthonormalbasis. Dazu nehmen wir die Matrix \mathbf{U} , bestehend aus den ersten $2n$ Spalten $\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_{2n}$ der Matrix \mathbf{Q} in der QR Zerlegung der Matrix

$$\mathbf{W} = \left(\mathbf{v}_1 | \dots | \mathbf{v}_n | \Delta\mathbf{v}_1 | \dots | \Delta\mathbf{v}_n \right) = \mathbf{Q}\mathbf{R} \text{ mit } \mathbf{Q} \text{ unitär und } \mathbf{R} \text{ dreieckig.}$$

2. Wir projizieren \mathbf{H} auf den Unterraum mit $\mathbf{J} = \mathbf{U}^* \mathbf{H} \mathbf{U}$ und finden die Eigenwerte und -vektoren $(\mu_1, \mathbf{u}_1), \dots, (\mu_{2n}, \mathbf{u}_{2n})$ von \mathbf{J} .
3. Schließlich nehmen wir die Ritz-Vektoren $\mathbf{v}_i = \mathbf{U}\mathbf{u}_i$ und deren Ritz-Werte μ_i als neue Schätzer der Eigenvektoren \mathbf{v}_i und der dazugehörigen Eigenwerte λ_i . Wir reduzieren die Anzahl der Paare wieder auf jene M Paare mit den niedrigsten Eigenwerten, falls $2n > M$.

Wenden Sie den Davidson Algorithmus an um den Grundzustand $|\psi_0\rangle$ und den ersten angeregten Zustand $|\psi_1\rangle$ des anharmonischen Oszillators $-\nabla^2/2 + x^4/24$ zu finden. Mit endlichen Differenzen in der diskreten Ortsbasis mit Punktgitterabstand Δx ist der Hamilton Operator gegeben durch:

$$\frac{-1}{2\Delta x^2} \begin{pmatrix} -2 & 1 & & & 1 \\ 1 & -2 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & 1 & -2 & 1 \\ 1 & & & & 1 & -2 \end{pmatrix} + \frac{\Delta x^4}{24} \begin{pmatrix} (-\frac{N}{2})^4 & & & & \\ & (-\frac{N}{2} + 1)^4 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & (\frac{N}{2} - 1)^4 \end{pmatrix}$$

Finden Sie eine geeignete Länge $a = N\Delta x$ und stellen Sie beide Zustände in den einzelnen Schritten der Davidson Iteration bis zur Konvergenz dar. Zum Vergleich können Sie einen numerisch exakten Algorithmus verwenden.

```

1: function DAVIDSON( $\mathbf{H}$ ,  $\mathbf{v}_1$ ,  $M$ , iterations)
2:    $(\mathbf{D})_{ij} = \delta_{ij}(\mathbf{H})_{ii}$ 
3:    $\lambda_1 \leftarrow \mathbf{v}_1 \cdot (\mathbf{H}\mathbf{v}_1)$  ▷ Rayleigh coefficient as initial eigenvalue
4:    $\mathbf{V} \leftarrow (\mathbf{v}_1)$  ▷  $\mathbf{V}$  has single column  $\mathbf{v}_1$ 
5:   iteration  $\leftarrow 0$ 
6:   while iteration < iterations do
7:      $(\lambda_i, \dots, \lambda_n), \mathbf{V} = (\mathbf{v}_1 | \dots | \mathbf{v}_n)$  ▷ current eigenvalues and vectors
8:     for all  $i \in \{1, \dots, n\}$  do
9:        $\Delta \mathbf{v}_i \leftarrow -(\mathbf{D} - \lambda_i \mathbf{1})^{-1}(\mathbf{H}\mathbf{v}_i - \lambda_i \mathbf{v}_i)$  ▷ relevant direction correcting  $\mathbf{v}_i$ 
10:    end for
11:     $\mathbf{W} \leftarrow (\mathbf{v}_1 | \dots | \mathbf{v}_n | \Delta \mathbf{v}_1 | \dots | \Delta \mathbf{v}_n)$  ▷ expand trial space
12:     $(\mathbf{Q}, \mathbf{R}) \leftarrow \text{Householder-QR}(\mathbf{W})$  ▷ orthogonalize trial space
13:     $\mathbf{U} \leftarrow \mathbf{Q} \mathbf{1}^{N \times 2n}$  ▷ basis of column span of  $\mathbf{W}$ 
14:     $\mathbf{J} \leftarrow \mathbf{U}^* \mathbf{H} \mathbf{U}$  ▷ project  $\mathbf{H}$  onto basis
15:     $(\mu_1, \mathbf{u}_1), \dots, (\mu_{2n}, \mathbf{u}_{2n}) \leftarrow \text{Eigensystem}(\mathbf{J})$  ▷ ascending eigenvalues
16:     $m \leftarrow \min(2n, M)$  ▷ reduce trial space
17:     $(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \leftarrow (\mu_1, \dots, \mu_m)$  ▷ take Ritz values
18:     $\mathbf{V} \leftarrow (\mathbf{U}\mathbf{u}_1 | \dots | \mathbf{U}\mathbf{u}_m)$  ▷ & Ritz vectors
19:    iteration  $\leftarrow$  iteration + 1
20:  end while
21:  return  $(\lambda_1, \dots, \lambda_M), \mathbf{V}$ 
22: end function

```

```

size_t n = V.cols()
MatrixXd W(N, 2*n);      // (N, 2n) expanded trial space
for (size_t i = 0; i < n; ++i) {
    W.col(i) = V.col(i);
    W.col(n+i) = ...
}
HouseholderQR<MatrixXd> W_QR(W); // Householder solver for W
// (N, N) unitary whose first 2n columns form the base:
MatrixXd Q = W_QR.householderQ();
...
// (N, m) identity matrix
... MatrixXD::Identity(N, m);
...
MatrixXd J = ...; // (2n, 2n) projection of H
SelfAdjointEigenSolver<MatrixXd> J_eigensystem(J);
// Ritz values
... J_eigensystem.eigenvalues();
// .col(i) contains u_i
... J_eigensystem.eigenvectors();

```