Algoritmo Genético para o Ajuste das Bandas de Energia do CrS_2 e $CrSe_2$ via Modelo $k \cdot p$

Davi Valadares Rodrigues Feliciano

Universidade de Brasília - Instituto de Física

22 de setembro de 2022



- Composição segue MX₂, sendo M um metal de transição e X um calcogênio (S, Se ou Te)
- Ascenderam com a descoberta do Grafeno
- Alguns são semicondutores, o que possibilitam algumas aplicações como
 - Transístores
 - 2 Amplificadores Operacionais
 - Fotodetectores
 - O Células Solares
- O caso mais estudado é o dissulfeto de molibdênio MoS₂, que ocorre naturalmente na forma do mineral molibdenita



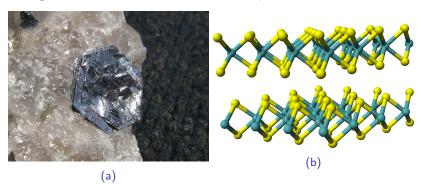


Figura: (a) Molibdenita incrustada em uma massa de quartzo. (b) Representação da estrutura cristalina da molibdenita. Molibdênio em azul, enxofre em amarelo.

- Para aplicações, é de fundamental importância o conhecimento sobre a estrutura eletrônica do material
- Em especial, é importante o conhecimento do bandgap do cristal
- Este valor é a diferença entre o menor nível da banda de condução e o maior nível da banda de valência
- Essa é a energia de um éxciton produzido pela excitação de um elétron de valência

Um éxciton é um par elétron-buraco formado pela transição de um elétron de valência para uma camada de condução



- Usualmente, as bandas s\(\tilde{a}\) calculadas ao longo da primeira zona de Brillouin do cristal
- Essa região é a correspondente da célula primitiva de Wigner-Seitz na rede recíproca
- A rede recíproca pode ser vista como a transformada de Fourier da rede primitiva

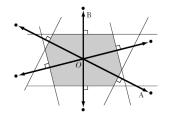


Figura: A primeira zona de Brillouin é obtida da seguinte forma: primeiro, traçamos segmentos de reta de *O* até os pontos vizinhos na rede recíproca. Em seguida traçamos os planos mediadores de cada um desses segmentos. O volume delimitado corresponde à região desejada.

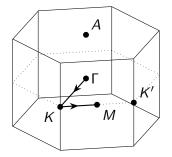


Figura: Zona de Brillouin para monocamadas de TMDCs e principais pontos de simetria. Geralmente as bandas de valência e de condução são calculadas ao longo desses pontos, como no caminho exemplificado.

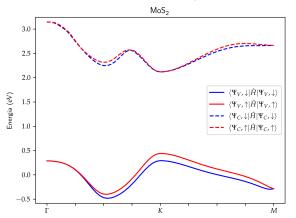


Figura: Energias das bandas de condução e de valência ao longo do caminho Γ -K-M para o dissulfeto de molibdênio, calculadas via DFT.



- Aproxima as bandas em torno dos vales K e K'
- É um modelo analítico, o que facilita o desenvolvimento de uma intuição física acerca do material, possibilitando a observação do comportamento das bandas de energia com a variação dos parâmetros que as descrevem
- Computacionalmente barato
- Possibilidade de inclusão de um campo magnético normal à monocamada do material à descrição do sistema, o que tornaria impraticável o uso do DFT

As bandas são dadas na base

$$\{|\Psi_{C},\uparrow\rangle\,;\,|\Psi_{C},\downarrow\rangle\,;\,|\Psi_{V},\uparrow\rangle\,;\,|\Psi_{V},\downarrow\rangle\}$$

pelos autovalores de

$$\hat{H}_{kp}(\mathbf{k}) = \hat{H}_0 + \sum_{i=1}^3 \hat{H}_{kp}^{(i)}(\mathbf{k})$$

• O vetor k é uma posição na zona de Brillouin



$$\begin{split} \hat{H}_0 &= \begin{pmatrix} E_F + \Delta - \tau \lambda_c & 0 & 0 & 0 \\ 0 & E_F + \tau \lambda_v & 0 & 0 \\ 0 & 0 & E_F + \Delta + \tau \lambda_c & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E_F + \Delta + \tau \lambda_c & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & E_F - \tau \lambda_v \end{pmatrix} \\ \hat{H}_{kp}^{(1)}(\mathbf{k}) &= \begin{pmatrix} 0 & \gamma_0 f_1(\mathbf{k},\tau) & 0 & 0 & 0 \\ \gamma_0 f_1^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \gamma_0 f_1(\mathbf{k},\tau) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \gamma_0 f_1^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \gamma_0 f_1^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \gamma_1 f_2(\mathbf{k}) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_1 f_2(\mathbf{k}) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_1 f_2(\mathbf{k}) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_1 f_2(\mathbf{k}) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) \\ 0 & 0 & \gamma_1 f_2(\mathbf{k}) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & \gamma_2 f_2(\mathbf{k}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \gamma_3 f_3^{\dagger}(\mathbf{k},\tau) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k},\tau) & \gamma_3 f_3(\mathbf{k$$

Como usar esse modelo?

- Suponha que tenhamos uma sequencia de valores das bandas ao longo de Γ-K-M, tendo pontos na vizinhança de K
- Esses valores podem ser obtidos usando DFT, por exemplo
- Vamos denotar por $E_{ik}^{(dft)}$ o *i*-ésimo maior valor de energia no k-ésimo ponto
- Podemos usar o modelo para inferir os valores dos parâmetros que descrevem o cristal

Como usar esse modelo?

- Os parâmetros que melhor ajustam o modelo podem ser encontrados usando o método dos mínimos quadrados
- Procuramos os parâmetros que minimizem

$$f(E_F, \Delta, \lambda_c, \lambda_v, \gamma_i) = \frac{1}{4N} \sum_{k=1}^{N} \sum_{i=1}^{4} \left(E_{ik}^{(dft)} - E_{ik}^{(kp)} \right)^2$$

sendo $E_{ik}^{(kp)}$ o i-ésimo maior autovalor de \hat{H}_{kp}

Como usar esse modelo?

- Para obter o valor de f então é preciso obter os autovalores da Hamiltoniana e em seguida ordená-los
- Isso sugere o uso de métodos de busca estocásticos
- Usaremos o Algoritmo Genético desenvolvido para buscar um mínimo para f

Parâmetros Usados no Algorítmo para o Ajuste

- 16 processos concorrentes
- 1000 indivíduos por processo, evoluídos por 200 gerações

•
$$p_2 = p_3 = 5\%$$
, $h = 2$, $e_1 = 5\%$ e $e_2 = e_3 = 10\%$

	Mínimo	Máximo
E_F	-1,0	1,0
Δ	0,5	1,2
λ_c	0,0	1,0
λ_{v}	0,0	1,0
γ_i	-1,0	1,0

	CrS ₂	$CrSe_2$
a (Å)	3,022302679	3,167287237
Δ (eV)	0,942	0,763

Tabela: Valores para os parâmetros de rede considerados nos processos de otimização e valores esperados para o *bandgap*, para cada um dos materiais considerados.

	Algorítmo Genético		Dual Annealing	
	1ª Ordem	3ª Ordem	1ª Ordem	3ª Ordem
f	0,003858	0,000335	0,003860	0,000165
E_F	-0,052734	0,023191	-0,052109	0,010791
Δ	1,077500	0,954347	1,076284	0,976370
λ_c	-0,002289	0,006503	0,000000	0,000000
λ_{v}	0,031810	0,030079	0,032250	0,033154
γ_0	0,475147	0,508048	-0,475765	0,662441
γ_1		0,227823		0,038586
γ_2		-0,216329		-0,050962
γ_3		0,185349		0,196977
γ_4		-0,063952		-0,128763
γ_5		0,037538		0,116953
γ_6		-0,196858		-0,147924

Tabela: Parâmetros da Hamiltoniana \hat{H}_{kp} ajustados para CrS_2 usando as expansões de $1^{\underline{a}}$ e $3^{\underline{a}}$ ordem, bem como os valores para a função objetivo f correspondente.

	Algorítmo Genético		Dual Annealing	
	1ª Ordem	3ª Ordem	1ª Ordem	3ª Ordem
f	0,002695	0,000261	0,002695	0,000129
E_F	0,657808	0,722708	0,657704	0,715254
Δ	0,897031	0,792868	0,896809	0,814547
λ_c	0,006592	0,007456	0,006680	0,007329
λ_{v}	0,045311	0,047549	0,045330	0,042298
γ_0	-0,381442	-0,649511	0,381519	0,456269
γ_1		-0,090387		0,137704
γ_2		0,090028		-0,154747
γ_3		-0,075382		0,124848
γ_4		-0,059988		-0,030592
γ_5		0,037979		0,016737
γ_6		0,110312		-0,169387

Tabela: Parâmetros da Hamiltoniana \hat{H}_{kp} ajustados para $CrSe_2$ usando as expansões de $1^{\underline{a}}$ e $3^{\underline{a}}$ ordem, bem como os valores para a função objetivo f correspondente.

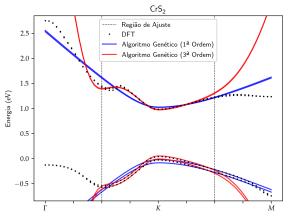


Figura: Gráficos das bandas de energia ajustadas para CrS_2 via Algoritmo Genético usando as expansões de $1^{\underline{a}}$ e $3^{\underline{a}}$ ordem de \hat{H}_{kp} .



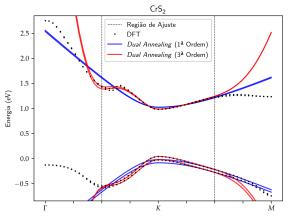


Figura: Gráficos das bandas de energia ajustadas para CrS_2 via Dual Annealing usando as expansões de $1^{\underline{a}}$ e $3^{\underline{a}}$ ordem de \hat{H}_{kp} .



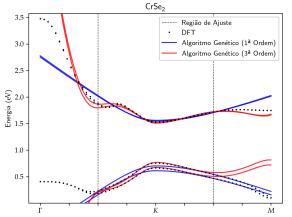


Figura: Gráficos das bandas de energia ajustadas para $CrSe_2$ via Algoritmo Genético usando as expansões de 1^a e 3^a ordem de \hat{H}_{kp} .

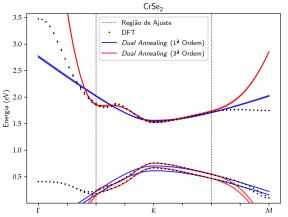


Figura: Gráficos das bandas de energia ajustadas para $CrSe_2$ via *Dual Annealing* usando as expansões de $1^{\underline{a}}$ e $3^{\underline{a}}$ ordem de \hat{H}_{kp} .



- Podemos estudar o comportamento do bandgap dos materiais em questão sob o efeito de um campo magnético B normal à monocamada
- Adicionando o termo de iteração à expansão de 1^a ordem e calculando os seus autovalores, obtemos

$$\begin{split} E_{\pm}(B,n,s_z) &= \frac{\lambda_{\nu}\tau s_z}{2} \pm \sqrt{\frac{(\Delta-\lambda_{\nu}\tau s_z)^2}{4} + \frac{2\gamma_0^2 a^2 eBn}{\hbar}} \\ E_{(n=0)} &= \begin{cases} -\Delta/2 + \lambda_{\nu} s_z \;, & \text{se } \tau = 1 \quad \text{(valência)} \\ \Delta/2 \;, & \text{se } \tau = -1 \quad \text{(condução)} \end{cases} \end{split}$$

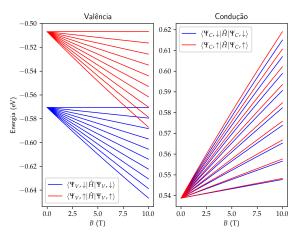


Figura: Níveis de Landau no vale K para CrS_2 em termos de B.



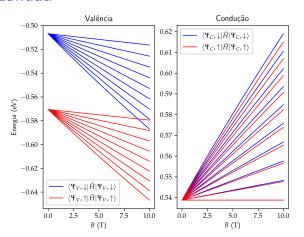


Figura: Níveis de Landau no vale K' para CrS_2 em termos de B.



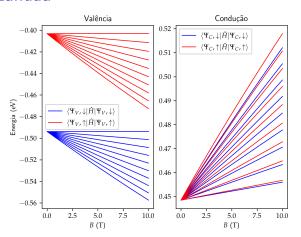


Figura: Níveis de Landau no vale K para $CrSe_2$ em termos de B.



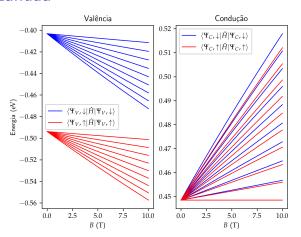


Figura: Níveis de Landau no vale K' para $CrSe_2$ em termos de B.



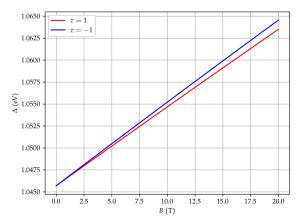


Figura: Gráficos de Δ nos vales K e K' para CrS_2 em termos da magnitude de B.



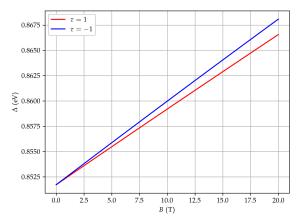


Figura: Gráficos de Δ nos vales K e K' para $CrSe_2$ em termos da magnitude de B.



Conclusões

- O algoritmo desenvolvido se mostrou eficaz em espaços de busca de dimensões maiores (\mathbb{R}^{11} , no problema discutido)
- Obteve resultados similares em comparação ao método Dual Annealing
- O modelo $k \cdot p$ aproximou bem as bandas dos cristais CrS_2 e $CrSe_2$ na vizinhança do vale K
- Dos parâmetros de ajuste foi possível calcular os níveis de Landau em função de B e obter $\Delta(B)$

Conclusões

- Com a aplicação do campo, há o splitting das bandas de condução e de valência
- Por conseguinte, ocorre uma quebra na simetria de Δ que antes existia entre os vales K e K'
- Isso abre marge para aplicações que exploram a diferença na polarização dos fótons emitidos com a transição de um estado de condução para um estado de valência
- A polarização do fóton emitido pode ser selecionada com base na frequência da luz que incide sobre a monocamada em questão, dada a dependência de Δ com B

Conclusões

- Há uma diferença considerável entre o tempo de execução para o Algoritmo Genético e para o Dual Annealing
- Isso sugere uma implementação em linguagens mais rápidas e que permitam uma melhor paralelização do algoritmo, como C, Fortran, Julia ou Go

	1ª Ordem	3ª Ordem
Algoritmo Genético Dual Annealing	15 minutos 2 minutos	25 minutos 10 minutos

Tabela: Tempo médio de execução do processo de otimização para o Algoritmo Genético e para o *Dual Annealing*





A. C. Dias.

Estrutura eletrônica e propriedades magneto ópticas dos pontos quânticos de dissulfeto de molibdênio. 2016.



A. C. Dias, J. Fu, L. Villegas-Lelovsky, and F. Qu.

Robust effective zeeman energy in monolayer MoS₂ quantum dots.

Journal of Physics: Condensed Matter, 28(37):375803, jul 2016.



A. V. Kolobov and J. Tominaga.

Two-dimensional transition-metal dichalcogenides, volume 239.

Springer, 2016.