111 學年度 第2學期 東海大學應用物理學系

學生專題研究 論文集



111 學年度第2學期 應用物理學系

論文專題研究成果

目錄

Synthesis and Characterization of Two-dimensional silicon phosphide 1						
semiconductor thin films						
(日)應物三 S09210001 馮鈞皓 / 指導教授:蕭錫鍊						
利用中子繞射探討 Cu 取代對 MnFe2O4 與 FeMn2O4 的磁結構影響	2					
(日)應物三 S09210006 陳冠妤 / 指導教授:李其紘						
Unsupervised machine learning on classification of quantum phases	3					
(日)應物三 S09210007 吳軒宇 / 指導教授:吳桂光						
Simulating the special case on quantum computer	4					
(日)應物三 S09210009 林峻瑋 / 指導教授:黃靜瑜						
MIM(Metal-Insulator-Metal)Ressistive Random-Access Memory using a U-	5					
shaped structure						
(日)應物三 S09210010 陳威儒 / 指導教授:黃家逸						
Enhancement of multiferroic properties for BiFeO3 films with Tb substitution	6					
(日)應物三 S09210017 陳柏軒 / 指導教授:王昌仁						
以 AI 偵測神經細胞影像斷點	7					
(日)應物三 S09210032 劉瑋琪 / 指導教授:施奇廷						
Structure and energy storage properties of ZrO2 thin films with Pt underlayer	rs 8					
(日)應物三 S09210035 林韋廷 / 指導教授:王昌仁						
在銀(100)和銅(100)表面單原子台階附近在場發射的能譜中觀察到奇怪的峰	9					
(日)應物三 S09210037 洪彥芮 / 指導教授:蕭錫鍊						
Kosterlitz–Thouless transition from Convolutional neural network	10					
(日)應物三 S09210039 林淑敏 / 指導教授:吴桂光						
Detecting the phase transition of q-state clock model through universal mod	lel 11					
(日)應物三 S09210044 吳侑恩 / 指導教授:黃靜瑜						
拼接 Expansion microscope 超大型影像 12						
(日)應物三 S09210049 柳昶維 / 指導教授:施奇廷						
單一螢光奈米鑽石的螢光異向性研究 13						
(日)應物三 S09210051 劉彥柏 / 指導教授:林宗欣						

Fo realize quantum random walk on quantum computer simulator14					
15					
16					
17					
18					
Cells with scattering layer					



二維磷化矽半導體薄膜合成與特性分析

Synthesis and Characterization of Two-dimensional silicon phosphide semiconductor thin films

Kwan-Ho Fung (馮鈞皓)

Department of Applied Physics, Tunghai University, Taichung, Taiwan



利用中子繞射探討Cu取代對FeMn2O4的磁結構影響

作者:陳冠好(509210006)

指導教師姓名:李其紘

摘要

我在FeMn₂O₄與MnFe₂O₄中參雜Cu試圖改變材料的磁結構,並分別對個別樣品的價數、磁性、結構、磁矩排 列···等,做進一步的分析和探討,找出是否出現有利於產生電極化的磁矩排列。並且我發現在相同化合物(Cu,Fe, xMn2Oa)中,成功製備出不同結構的樣品。之後將會利用散裂中子源技術將樣品送往澳洲利用中子繞射和中子散射 進行分析樣品之結構。

實驗方法

- 將CuO、Fe2O3、Mn2O3粉末照比例混合用高溫燒結法使不同化合物重新組合。
- 利用同步輻射中心的XRD觀察有無雜質。
- 並且分析個別樣品不同價數之長度及角度,來推測磁性。



未來規劃

- 量測不同價數的鍵結,長度、角度對磁性的關係
- 藉由X光吸收光譜(XANES),量測鍵結的價數。[3]
- 利用中子繞射觀察不同鍵結的磁結構。
- 透過中子散射確認鍵長、角度。[4]

参考文獻

- [1] V. Baron ,et al., Am. Mineral. 83, 786-793 (1998) [2] Antic B., et al., J. Phys. Chem. B 108, 12646-12651 (2004).
- [3] Antonio Bianconi ,et al. , Appl. Surf. Sci. 6 (3-4): 392-418
- [4] 王進威, et al. Physics Bimonthly 2021-04-20



Unsupervised machine learning on classification of quantum phases

Hsuan-Yu Wu¹, Kwai-Kong Ng¹

¹Department of Applied physics, Tunghai University, Taichung, Taiwan

Abstract

Recently, an algorithm [1] has been developed to apply video compression methods to the imaginary time direction of data generated by quantum Monte Carlo (QMC) simulations, followed by quantum phase classification tasks performed by a convolutional neural network (CNN). This method was originally used for supervised learning. The present study further extends the method to unsupervised learning, attempting to distinguish different quantum phases of unknown ground state phases of quantum systems and identify corresponding quantum phase transition parameters. This method can also be applied to some thermal phase transitions to determine the critical temperatures for different phases.





利用U型結構製作MIM電阻式記憶體

作者:陳威儒(S09210010) 指導教師姓名:黃家逸*

S09210010@ thu.edu.tw , *chiayihuang@thu.edu.tw





末轉速為1500的樣品擁有較好的磁滯曲線,樣品經退火、以及完成樣品後縮減 白金範圍,可讓I-V量測到的電壓範圍較廣,但是如果將退火完成後的樣品再縮減白 金範圍,I-V量測到的電壓範圍不會更廣。





 $Bi_{0.95}Tb_{0.05}FeO_3$ thin film exhibits optimum electrical properties ($2P_r = 197 \ \mu C/cm^2$) at 400°C, **superior to other international groups**. Improved ferroelectric properties with increased remanent polarization, possibly due to suppressed leakage current resulting from the suppressed oxygen vacancy and the flattened interface, were observed for BTFO films with x = 0.05. Magnetic properties are enhanced due to Tb substitution, which might be related to higher magnetic moment of Tb³⁺ ion and suppressed spiral magnetic configuration. This works suggests that Tb-substituted BFO thin films on a Pt electrode buffered glass substrate at low deposition temperature may be <u>a useful multiferroic material for applications</u>.



以AI偵測神經細胞影像斷點

劉瑋琪 指導教授:施奇廷教授。 應用物理學系,東海大學,台灣。

摘要

為了重建大腦神經元連接網路,第一步需要先取得單一神經元影像,本實驗室開發之NeuroRetriever(NR)演算法可 以將果蠅大腦原始影像(Raw image)自動在短時間內大量的切割出單一神經元。然而若原始影像一開始就存在斷點, 也就是說遇到周圍立體畫素亮度皆為零的區域,NR碰到斷點便會停止追蹤,因而切割出不完整的神經元。

而本研究希望能改善此情形,訓練AI能夠學習判斷神經元斷點的位置,進而將斷點的影像亮度補上,使得NR演算 法遇到斷點也能切割出完整的神經元。

■ 文獻介紹

NeuroRetriever

 簡稱為NR演算法,是由東海大學施奇廷教授開發出來,可從充滿 雜訊的原始果蠅神經影像(Raw image)中,切割出乾淨單一神經元 的全自動神經影像處理演算法。



Fig.1 (A)充滿雜訊的原始果蠅大腦神經影像 (a)NR演算法所切割出的乾淨單一神經元。 Chi-Tin Shih et al, "NeuroRetriever: Automatic Neuron Segmentation for Connectome Assembly", Front. Syst. Neurosci., Vol 15, page 5, (2021)。

在NR發明以前,切割單一神經元都是以人工的方式進行,相當的 耗時。



Fig.2 神經元影像上存在體素亮度接近零的影像不連續區(斷點)。

 當人工進行神經元切割時,切割者如果遇到神經元影像上體素亮度 接近零的影像不連續區(斷點),但附近有切割者認為是相連的神經 時,在切割者的腦中便會自動將斷點補上體素亮度,使得大腦判斷 此為單一神經元影像並將其圈出為一個完整的神經元[2]。

卷積神經網路(CNN)

 一種深度的機器學習,利用統計與機率的理論讓電腦歸納出答案, 在影像辨識上有過人的功效[2]。





📕 研究方法

Source Field code & Codelet

- 將神經元細胞本體(soma)的座標做為起點(體素編碼為1)進行編碼, 與編號1相接的體素則被編碼為2,以此類推,直到神經影像上所有 的體素都被編碼完成,這些編碼稱為Source Field code (簡稱為SF code)。
- 定義每三個SF code 為一組Codelet。

製造人工斷點

 隨機的挑選Codelet,並將在單一神經元影像中Codelet所對應到的 位置上之體素影像亮度歸零,製造出人工斷點。



Fig.4 神經示意圖。(B)依序將神經進行Source field code編碼,每三個SF code 為一組Codelet。(b)隨 機挑選Codelet,並將Codelet對應到位置之體素影像亮度歸零。

標記訓練資料



Fig.5 左國為斷點之局部影像,標記為「0」; 中間的國為未斷點之局部影像,標記為「1」; 右國為末端點之局部影像,標記為「2」。

CNN訓練

 利用CNN來辨識果蠅神經影像中的斷點,並給予相同數 量標記好的斷點與非斷點訓練資料,訓練CNN學習判斷 斷點,訓練好後,再將其應用於未標記的神經元上。

📕 預期結果

 使CNN在辨認斷點與非斷點時,有高度準確率,達到AI 自動偵測神經元細胞影像斷點的目標。

■ 未來工作

 利用AI達到自動偵測神經元細胞影像斷點後,希望將其 補上體素影像亮度,使得NR演算法不會因影像亮度接近 零而中斷、能夠順利的分割出單一完整的神經元,以利 於後續神經元上的研究。

🗌 參考文獻

- 1. Chi-Tin Shih et al, "NeuroRetriever: Automatic Neuron Segmentation for Connectome Assembly", Front. Syst. Neurosci., Vol 15, (2021).
- 問顥哲,《使用卷積神經網路辨識果蠅神經影像上的斷點》, (2020)。





•The results of this work show that the ESD performance of ZrO₂ thin films can be optimized by changing the sputtering parameters and post-annealing conditions.

•Compared with only Pt underlayer, using Ta as the bottom film will make the Pt underlayer with better crystallinity and flatter surface, and it might be beneficial for the crystallinity and energy storage properties of ZrO2, which is ongoing work.

materiai	thickness(nm)	meenous	(J cm ³)	(%)	Kei.
HZO	7.1	ALD	55	57	[3]
HZO	9.2	ALD	46	51	[4]
ZrO ₂	470	sputter	75.4	88	[5]
HZO/Al ₂ O ₃ /HZ O	16	ALD	87.6	68.6	[6]
ZrO ₂	60	sputter	59.5	75.21	this work

研究銀(100)和銅(100)表面單原子台階附近電偶極層對場發射共振能譜的影響

¹Yen-Jui Hung (洪彥芮), ²Shin-Ming Lu(呂欣明), ²Wei-Bin Su(蘇維彬) and ¹Hsi-Lien. Hsiao (蕭錫鍊)

¹Department of Applied Physics, Tunghai University, Taichung 407, Taiwan ²Institute of Physics, Academia Sinica, Nankang, Taipei 11529, Taiwan

摘要

.D. 195

本實驗利用穿隧掃描能譜術觀察在Ag(100)、Cu(100)表面在台階附近場發射共振(FER)的變化。我們發現在下平台靠近台階處能量是 最低的,接近台階上平台能量是最高的。經由FER在三角型位能井的分析。我們得到了三角形位能井的電壓Eint,根據我們最近的研究其代表在 電場下的公函數;Eint最高值與最低值分別對應到台階與上、下平台的交會處。我們認為這個現象是在台階側邊的電荷所造成的,我們觀察到Ag (100)在台階處有小峰的結構出現,這個現象我們推測是由於Ag(100)、Cu(100)台階兩側電偶極的差異造成的。



Self-supervised learning on q-state clock model

Shu-Min Lin, Kwai-Kong Ng

Department of Applied Physics, Tunghai University, Taichung, Taiwan

為了尋找 q-state clock model 中的Berezinskii-Kosterlitz-Thouless (BKT)相變,從q=2的Ising model著手,構建Convolutional neural network(CNN),以分類的方法預測spin configurations所對應之溫度。目前結果直至11類時 model的準確度可以超過50%。

■ 介紹

- Self-supervised learning在訓練模型時會賦予資料 label進行訓練。
- 以機器學習的方法,尋找q-state clock model 中 的Berezinskii–Kosterlitz–Thouless (BKT)相變。
- q-state clock model模型主要是用以描述自旋組態 的模型,不同的q值代表允許幾種不同方向的 spin。
- BKT相變為q-state clock model 當q 值≧5 的時候 才會出現的一種相變。

■ 研究方法

- (1)數據預處理(2)建立模型(3)訓練模型(4)評 估模型準確度(5)進行預測
- 以機器學習的方法構建CNN模型。
- 以spin configurations為特徵。
- 溫度label以one hot encoding做數據預處理,此方 法會賦予類別一向量,向量元素中只有一位為1 其餘皆為0,多少個類別決定向量元素個數:

[[1. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [1. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [1. 0. 0. ... 0. 0. 0.] ... [0. 0. 0. ... 0. 0. 1.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 1.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 1.]] Fig.1 One-hot encoding 示意圖

- 進行預測時,藉由BKT相變在臨界溫度時,出現某些異常特性來找尋臨界溫度。
- 以q-state clock model, q=2,溫度0.05~4(K)每
 0.05劃分一個溫度共80個溫度,每個溫度1000
 筆資料,共80000筆的資料訓練model,並以分類方式尋找相變臨界溫度。

1000	-	-	-													
0	25	75	80	30				-	-							
0	75	40	80	10		-1	ŋ	1			F	-	~			
0	75	10	-	-	2	-2	0	2			0-	2	-	1		
4	13	-442	80	- 14		1	0	1	=	0	0	-80		114		
0	70	- 75	-89	80	-	-	-	-	-	0	0	40	-		-	-
0	0	0	0	0	1				-	-	-	-		-		-
_																- 1



■ 結果與討論

- 結構為兩層的2D CNN model,參數kernel數 分別為128、64; kernel size 3x3; pooling size 2x2; L=20。
- 將溫度等分5類,模型的validation accurracy 到達80%。
- 將溫度等分11類,模型的validation accurracy 到達60%。
- validation accuracy突然到達震盪平均後準確 度便不隨訓練次數增加而增加。



■ 未來的方向

- 將訓練後的模型進行預測。
- 目前只涉及q-state clock model 當q=2時的 Ising model,未來會嘗試q為其他值的狀況。
- 嘗試優化模型準確度。
- 分類方法其侷限性在於只能得到某些特定值的溫度所以接下來將嘗試regression方法來實現能夠預測任意溫度的model。

References

[1] New J. Phys. 24 (2022) 043040



Detecting the phase transition of q-state clock model through universal model

Yu-En Wu¹, Ching-Yu Huang¹, and Kwai-Kong Ng¹,

¹Department of Applied Physics, Tunghai University, Taichung 40704, Taiwan



簡介

- 非監督式學習的自動編碼器結構學習自旋晶格系統
- 預訓練通用模型來降維分析不同晶格系統
- 通過自旋組態的切割與預訓練模型,能夠使用同一預訓練模型,推 廣分析不同 q-state clock model 與不同維度之自旋晶格系統

研究方法

- 自旋晶格(Square lattice)系統與資料模擬
- q-state clock model $\,\mathrm{H}=-J\sum_{< i,j>}\,\cos(\theta_i-\theta_j)$
- $\theta_i = \frac{2\pi k}{q}$ with k = 1,2, ..., q 2, q 1
- Monte Carlo Wolff algorithm



—、L=20 two-state clock model (白色 : spin down、黑色 : spin up)

自動編碼器

- Python 套件: Tensorflow, numpy, matplotlib...
- 使用 L=20 two-state clock model 進行預訓練



分析晶格系統的資料處理

- 使用預訓練的 Encoder 模型進行降維
- q>2:將自旋晶格中的方向數字標準化到 0~1 之間
- L>20:將自旋組態切割成 $\left(\frac{L}{20}\right)^2$ 個自旋組態降維
- 例如:L=40 可以切割成4 個 L=20 的自旋組態



參考文獻

- [1] S. Acevedo, M. Arlego, and C. A. Lamas, Phys. Rev. B 103, 134422 (2021)
- [2] Constantia Alexandrou, Andreas Athenodorou, Charalambos Chrysostomou1, and Srijit Paul, Eur. Phys. J. B 93: 226 (2020)
- [3] Guanrong Li, Kwok Ho Pai, and Zheng-Cheng Gu, Phys. Rev. Research 4, 023159 (2022)



Four-state clock model 結果

Eight-state clock model 結果









0.010 0.015 0.020 0.025 0.030 0.035 0.040 0.045 0.050

L=40

L=60 L=80

圖四、Eight-state (紅虛線為[3]的數值解 $T_{C1} \approx 0.423 \times T_{C2} \approx 0.899$) (a) 單一潛在變數 (b) 單一潛在變數標準差 ($T_{C1} \approx 0.40$) (c) 標準差之一階導數 (d) 擬合熱力學極限 T_{BKT} (L) = $T_{BKT} + a \frac{T_{BKT}}{(\log(L)+c)^2} + T_{BKT} \approx 0.8876$

結論

- 非監督式學習可以找到自旋晶格系統的特徵
- 透過預訓練模型,能用來分析不同 state clock model 的自旋組態晶格 相變狀態,大幅減少資料處理時間
- 切割自旋組態進行降維,使方法不受晶格大小、q-state 與維度限制

Stitching Expansion Microscope image

Chang-Wei Leou, Chi-Tin Shih Department of Applied physics, Tunghai University, Taichung, Taiwan

Abstract

In this study, I aim to develop an algorithm for reconstructing *Drosophila* brain expansion microscope images composed of hundreds to thousands of 3D images. By leveraging the overlapping regions between the images, I utilize a FAST-based approach to extract the structural information. Subsequently, a similarity table will be constructed by calculating the similarity using a given function. Finally, the best alignment positions will be determined based on the similarity table.

Introduction

- Due to optical microscopes resolution limit (about 300 nm), which is insufficient for resolving synaptic connections in the *Drosophila* brain (about 10 nm). Expansion microscopy is employed to uniformly expand the *Drosophila* brain by approximately 10-fold to achieve higher resolution imaging.
- However, as the entire expanded brain cannot be captured in a single shot, multiple images are taken (figure B). Specifically, intentional overlapping regions are captured to facilitate the subsequent stitching and reconstruction of the complete *Drosophila* brain image.



(A) is a complete *Drosophila* brain. (B) represents the expansion microscope image of the red rectangular region in (A). The yellow lines in the image indicate the overlapping areas between the adjacent blocks.. (C) is one of the images from (B). (D) & (E) are (C) divided along the x-axis. (F) represents the extracted skeleton information after applying the FAST algorithm to (D) and (E). $La_3 \& Lb_6$ are the length of linesegment a_3 , b_6 . $M_3 \& M_6$ are the middle point of a_3 , b_6 .

Method

- In order to prove the concept, we divide an expansion microscope image (figure C) into two parts along the x-axis, with an overlapping region (figure D & E). We then apply the FAST^[1] algorithm to both images to extract structural information (figure F).
- After obtaining the structural information, calculate the midpoint and vector for each linesegment (figure F). Then, utilize the similarity function S to calculate the similarity between each line segment.

$$S = \frac{\langle l \rangle}{D} + |\cos \theta|$$
$$\langle l \rangle = \frac{1}{2} \left(\sum_{i=1}^{N_1} \frac{La_i}{N_1} + \sum_{j=1}^{N_2} \frac{Lb_j}{N_2} \right)$$
$$D = \sqrt{(x' - x)^2 + (y' - y)^2 + (z' - z)^2}$$

3. Generate a table where first row represents the left segment and first column represents the right segment. Then, identify the highest S in each row and calculate the sum of these values, resulting in an energy that represents the degree of proximity between the two segments at that particular position.

\searrow	b_1	b_2	 b_{N_2}
<i>a</i> ₁	<i>S</i> ₁₁	S_{12}	 S_{N_21}
<i>a</i> ₂	<i>S</i> ₂₁	<i>S</i> ₂₂	 $S_{N_{2}2}$
:	:		÷
a_{N_1}	S_{N_11}	S_{N_12}	 $S_{N_1N_2}$

- 4. Move two segments closer to each other (figure F) and repeat steps 2 to 3.
- 5. By repeat above steps, could obtain the best position for each segment (figure F).

Future work

• Find a way which can have higher efficiency to get the highest similarity values in each row of the table and complete stiching.

Reference

- 1. Chi-Tin Shih et al, Front. Syst. Neurosci, Vol 15
- 2. FEI CHEN et al, Science, Vol 347, pp.543-548



摘要

本研究利用共焦式螢光顯微鏡量測35nm單一螢光奈米鑽石的螢光異向性,瞭解其結構中氮-空 缺中心(N-V center)指向分布。首先使用Python對N-V center模型進行空間中指向模擬,得出螢光異向 性值的分布情況。最後,再與實驗結果做比較。

螢光異向性(Fluorescence anisotropy)

螢光結構中,吸收耦極和輻射耦極具有特定的 指向,造成了螢光異向性的產生。當一具有偏振的 激發光打入樣品時(圖一),樣品所產生的螢光會具 有和激發光平行,和激發光垂直的螢光,此時可將 前述分別定義為 $I_{||}$ 、 I_{\perp} [1]。



螢光異向性計算

當一平行Z軸的激發光,激發耦極γ時(圖二),*I*_{||} 和 *I*₁ 可寫成:

Dipole $\gamma = (\sin\theta\cos\phi, \sin\theta\sin\phi, \cos\theta)$



螢光奈米鑽石晶體結構

螢光奈米鑽石的發光機制為兩個碳原子分別被 氮和空缺所取代,形成氮-空缺中心[2]。由於鑽石晶 體結構為四面體,而氮所取代的位置可能為4個指向 (圖三),依此建立N-V center模型(圖四)。





單一螢光奈米鑽石中,N-V center的數量至少大 於10個,此時我們假設四個方向出現機率相同,且 為了模擬自然情況下的指向分布,我們採用z-x-z軸 方式旋轉,最後利用平均方式計算r值。

Python 模擬計算

N-V center模型投擲1000次,螢光異向性的分布圖 (圖五),圖中可以得到單一螢光奈米鑽石的r值分布 為0~1,且最大數量分布位於r=0.3~0.4。



螢光異向性圖像化

r趨近於0時, N-V center 模型在空間中指向分布 (圖六),由於四個指向所貢獻 I_{\parallel} 、 I_{\perp} 相同,所以其值 接近零。r趨近於1時, N-V center 模型在空間中指向 分布(圖七),由於指向(3)(4)被激發機率很低,而指 向(1)(2)和z軸夾小角度 I_{\parallel} 貢獻較多 I_{\perp} 貢獻較少。



35nm螢光奈米鑽石(FND)螢光異向性測量

實驗中我們先掃描螢光奈米鑽石樣品找出奈米鑽 石位置(圖八紅框處),接著我們會針對該點進行螢光 異向性測量。測量方法為轉動螢光偏振片,且取最大 值為I₁₁最小值為I₁(圖九)。其所對應的r=0.490。



結論

透過軟體模擬,瞭解螢光異向性r值的分布狀況, 且由結果分布圖得知,單一螢光奈米鑽石r值為0~1分 布,最大分布位置於r=0.3~0.4。實驗目前已量測出 單一螢光奈米鑽石的螢光異向性。

参考文獻

[1] Joseph R. Lakowicz (2006). "Principles of Flourescence Spectroscopy" pp.353~358.
[2]張焕正(民104)。螢光奈米鑽石。自然科學簡訊第二 十七卷第四期,150~153。





To realize quantum random walk on quantum computer simulator

BoChen-Chen, JingYu-Huang

Department of Applied Physics, TungHai University ,Tauchung,Taiwan



Abstract

上學期的研究主要是使用古典電腦去模擬Classical Random Walk 以及Quantum Random Walk。 本學期的研究主要是利用Python中的Qiskit套件,去設計量子電路,透過研究論文,將論文中的 Quantum Random Walk 在量子電腦上實現,並將結果和上學期使用古典電腦模擬的結果去做比較。



[1] Quantum random walks - an introductory overview

[2] Implementation of quantum walks on IBM quantum computers

three-dimensional lateral wires

姓名:陳威融 指導教授:黄家逸

摘要

可撓式技術已經被廣泛利用在各種領域上,現階段較大的問題是可撓式基板彎曲久了平面導線可能脫離基板甚至斷裂,進而影響產品的性能和品質。因此我們嘗試開始製作三維導線,使產品在多次彎折下也能維持一定的性能,並同時延長其壽命。





Introduction

requirements.

Crystal

structures by

XRD

The thickness

and surface

morphology

of the sample

by AFM

Magnetic

properties by

AGM

(b) 700

H,(0c)

Fig.4 Ta/Co/MnN/Ta

Fig.3 (a)

such as MnN/CoFeB and MnN/CoFe.

microstructure are studied.

damage EB and exhibit poor thermal stability.

Experiment

HV-sputtering system

The films are annealing at various

temperatures, then cooled to RT at H=2.0 kOe

Temperature(°C)

(d)

1.1 nm -1.1 nm

R=0.17 nm

Argon

Nitrogen

Magnetic properties and microsucture of Co/MnN/Ta thin films with MnN_x insertlayer

P.L. Lin¹, C.Y. Hung¹, H.W. Chang^{2*}, C.R. Wang¹, Lance Horng³ 1 Department of Applied Physics, Tunghai University, Taichung, 407 Taiwan 2 Department of Physics, National Chung Cheng University, Chia-Yi, 621 Taiwan 3Department of Physics, National Changhua University of Education, Changhua, 500





Conclusions

- hermal stability of exchange biased Co/MnN films are improve by introducing 5-nm-thick MnN, film.
- The insertion of the MnN_x layer can delay the diffusion of N from MnN, leading to the maintenance of high H_E even at higher temperature of 525 °C.
- Mn₄N phase formed by the MnN_x gradient layer during proper annealing can also keep the interface flat (AFM) and the MnN phase annealed at higher temperature (XRD and TEM).
- This study show that the MnN_x nitrogen gradient layer inserted between Ta and MnN layers can delay the decomposition of MnN about 100 °C, and improve the thermal stability of the Co/MnN exchange bias system.

Classification of phases using autoencoder

余彥承 東海大學應用物理系 三年級 指導教授:吳桂光



簡介

我們試著使用基於CNN的自編碼器(autoencoder) ·探討是否可以學習Generalized XY model的不同phases的特徵。經過驗證 過後 · 在Δ<0.4的條件下 · 基於CNN的autoecnoder只能夠找出ferromagnetic phase跟nematic phase之間的phase transition · 而在Δ≥0.4的條件下 · 可以學習到ferromagnetic phase跟disordered phase間的phase transition 。我們初步判斷 · 可能是因為低 溫的兩個相之間的phase transition與低溫到高溫之間的phase transition是屬不同種類的 · 才會導致autoencoder無法同時學習到 它們的特徵 。

模型配置	輸入與輸出				
Generalized XY model跟一般經典的XY model的差別在於, 在後項加入項列耦合,並用參數Δ來調整兩者的比例,讓模型呈 現兩個模型的競爭,其Hamiltonian為 $H = -\sum[\Delta cos(\theta_i - \theta_j) + (1 - \Delta)cos(q\theta_i - q\theta_j)]$ 我們將原本的自旋方向換成自旋在兩個軸上的分量,也就是 其cos及sin值,能更精確地描述自旋的方向,故L=20×20的模型 會變為L=20×40。	將輸入資料與輸出資料可視化後的結果,標籤上標示溫度, 上面一排為輸入資料,下面一排為輸出資料。				
相圖	特徵參數作圖				
 左圖為Ref.[3]得出的GXY model相 圖,隨著Δ的改變,從低溫到高溫的 條件下,會從三個相,變為兩個相。 可以看到從三相變為兩個的界線,約 為Δ=0.33。 根據Ref.[3]的描述,低溫下 ferromagnetic-nematic的 transition為Ising-like,但高溫下 nematic-disordered或 ferromagnetic-disordered的 transition為BKT transition。 	 左圖為兩個特徵參數作圖的二維分布圖,可以看到高溫下的模型會集中在中間的區域,而低溫則會集中分佈在左下及右上兩邊。 右圖為三個特徵參數的三維分布圖,同樣也可看到高溫及低溫會分開集中在不同區域。 				
CNN自編碼器	100 100 </td				
我們採用基於CNN的自編碼器·經過hidden layer壓縮維度後· 將原本的數據壓縮成2維或3維的latent variable·再經過一次hidden layer後·還原成原本維度的數據。並經過損失函數計算損失值·更新 模型的權重·我們採用均方誤差(mean square error)當作損失函數。					
$ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$	 左圖為將特徵參數做平均後跟溫度的比較圖,可以看到接近 phase transition的地方,會有數據崩潰的情形。 右圖則是平均值的標準差與溫度的比較,在接近transition point的標準差,會有一個峰值。 q2_3variable L20_mean_absolute_variable associated to the set of the set				
結論	0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.53 0.55				
從本次的方法可以看出,基於CNN的自編碼器可以學習低溫 之間,ferromagnetic phase和nematic phase之間transition 的特徵,但卻不能學習高溫下nematic phase和disordered phase之間的特徵。我們初步判斷可能是因為兩個之間的 transition是屬於不同種類的原因,低溫下的transition是屬於 Ising-like的transition,但高溫的transition是屬於BKT的	aug aug </td				
transition。 但是同樣的結論下,卻不能解釋為何在Δ≧0.4下,可以學習 到高溫disordered phase與低溫ferromagnetic phase間的 phase transition,因為按照Ref.[3]的描述,這之間的phase transition也屬於BKT transition,關於這部分還需要後續的討論, 也不排除程式計算錯誤的問題。	 [1] Sebastian J. Wetzel Phys. Rev. E 96, 022140 – Published 18 August 2017 [2] Jielin Wang, Wanzhou Zhang, Tian Hua, and Tzu-Chieh Wei Phys. Rev. Research 3, 013074 – Published 22 January 2021 [3] David M. Hübscher and Stefan Wessel Phys. Rev. E 87, 062112 – Published 10 June 2013 				

Improvement of Photovoltaic Conversion Efficiency of Dye-sensitized Solar Cells with Scattering Layer

Jiun How Yueh (岳俊豪), Chia-Yi Huang^{*} (黃家逸) Department of Applied Physics, Tunghai University, Taichung 407, Taiwan



Abstract

Nowadays, fossil fuels are decreasing, so green energy has become an important issue. In the field of green energy, dye-sensitive solar cells have the advantages of low cost and simple production compared to other solar cells. In this experiment, grid structure of TiO₂ is made by using photolithography and sputtered film, and more dyes were adsorbed by increasing the surface area of the photoelectrode, thereby improving the photoelectric conversion efficiency.



Conclusions

Using grid structure can increase the surface area. It makes TiO_2 paste absorb more dye. The Scattering layer can capture the light in the TiO_2 layer that will make more J_{SC} , than using the $TiCI_4$ treatment can optimize the TiO_2 paste. Therefore, the TiO_2 particles can gather together. It reduce the electron recombination and enhance the V_{OC} . Finally, the photovoltaic conversion efficiency of DSSC will improve.