用分子拓扑参数预估多硝基芳香族 化合物的撞击感度

杜军良1,2,舒远杰2,周阳2,罗娅君1,胡晓黎1,边清泉1

(1. 绵阳师范学院化学与化学工程系,四川 绵阳 621000;

2. 中国工程物理研究院化工材料研究所,四川 绵阳 621900)

摘 要:引入主成分回归研究了36种多硝基芳香族化合物(PNAC)分子的撞击感度。在DFT-B3LYP/6-311+G(d,p)水平上对这些炸药分子进行了分子优化和频率振动分析。结合炸药分子的拓扑结构参数和所得的量化结构参数,最终确定硝基个数、氨基个数、芳香性NICS(1)、最长C $-NO_2$ 键键长、HOMO 以及 α -C-H(0,1)6个参数与撞击感度(lg H_{50})具有较好的相关性。以这6个参数作为主成分回归的输入参数构建模型,得到测试集的决定系数 R^2 和交叉验证系数 R^2 3的引为0.97和0.89,优于由氧平衡指数确定的传统模型的0.91和0.33。得出主成分回归是一种研究撞击感度的有效方法。

关键词:材料科学;主成分回归;撞击感度;多硝基芳香族化合物;量子化学

中图分类号:TJ55; O64

文献标志码:A

文章编号:1007-7812(2010)06-0005-06

Predication on Impact Sensitivity of Polynitroaromatic Compounds using Principal Component Regression

DU Jun-liang¹, SHU Yuan-jie², ZHOU Yang², LUO Ya-jun¹, HU Xiao-li¹, BIAN Qing-quan¹ (1. Department of Chemistry and Chemical Engieering, Mianyang Normal University, Mianyang Sichuan 621000, China; 2. Institute of Chemical Materials, CAEP, Mianyang Sichuan 621900, China)

Abstract: A method was introduced for predicting the impact sensitivity of thirty-six polynitroaromatic compounds (PNACs) by principal component regression (PCR). Geometry optimizations and frequency calculations were carried out for 36 PNACs molecules by means of density functional theory (DFT) at the DFT-6-311+G(d,p) level. Combining with the topological parameters and the quantum-chemical parameters, six molecular descriptors close related to $\lg H_{50}$, including the numbers of nitro group and amido group, aromaticity index NICS (1), the longest C-NO₂ bondlength, HOMO (Highest Occupied Molecular Orbital), indicator of -CH in α (0 or 1) were selected. The PCR with these descriptors was established to predict the impact sensitivity of PNACs. The predicted data of the PCR were compared with experimental results and those of traditional models established by the oxygen balace index (OB100). Results show that the coefficient of determination (R^2) and Cross Validation of PCR are 0. 97 and 0. 89, respectively, which of the traditional models is 0. 91 and 0. 33. The PCR is an efficient tool for predicting impact sensitivity of PNACs.

Key words: material science; principal component regression; impact sensitivity; PNAC; quantum chemical

引言

炸药撞击感度与分子结构关系的研究一直是炸药理论研究的一个重要课题。Kamlet 和Adolph[1]等

发现,对于分解机理相同的炸药分子,其撞击感度的对数和氧平衡之间存在近似的线性关系。Politzer $^{[2]}$ 等人研究了 $C-NO_2$ 键中点的静电势极值与该键的离解能之间的关系,发现它们之间存在近似的反比例关系: $C-NO_2$ 键中点的静电势极值越大, $C-NO_2$

键的离解能越低,其撞击感度越高。Zeman^[3]等用量子力学方法研究撞击感度与一系列硝基芳香化合物近似爆轰热、溶化热及升华热间的关系。通过计算芳香族炸药芳香性指标NICS(核独立化学位移)的方法来评定一些炸药分子的稳定性,发现NICS值越小,化合物越敏感^[4-5]。尽管上述研究找到了炸药撞击感度和分子特征量间的某些关系,但这些关联只涉及一个或两个特征量。因此为了进一步研究撞击感度与分子特征量之间的关系,引入了主成分回归方法来研究多个不同的分子特征量与撞击感度的关系。

主成分回归是一种多变量回归方法,首先对数据矩阵进行主成分分析(PCA),将得到的变量转换成新的变量,再对得到的新变量采用多元回归进行建模。主成份回归已被应用于化学、经济学、光谱研究及医学等领域^[6]。本研究运用主成分回归法来分析炸药撞击感度和炸药分子特征量间的关联关系。

1 理论方法

1.1 计算方法

编号

11

12

2,3,4,6-四硝基苯胺

2,3,4,6-四硝基甲苯

中选取的37个炸药分子(见表1)在B3LYP/6-311+G(d,p)水平下进行几何结构全优化^[8-10],并求得在各自平衡构型下的电子结构的各特征量。包括核独立化学位移(NICS),最高占据轨道HOMO,最长C-NO₂键键长等。其中NICS是在B3LYP/6-311++G(d,p)水平下用标准GIAO程序计算的,这是由于Stanger^[11]证明准确计算NICS值的最小基组为B3LYP/6-311++G(d,p)。硝基个数,氨基个数,α-C-H(0/1)为分子结构的拓扑参数。

化合物

用 Gaussian 98 程序[7]中的密度泛函方法,

1.2 参数的选择

拓扑参数,总共22种参数,在SPSS 软件中利用逐步向后法(backward)进行分析,最终选用6个对感度有重要影响的参数(见表1):硝基个数,氨基个数,NICS,最长 $C-NO_2$ 键键长,HOMO以及 α -C-H(0/1)作为主成分回归的输入参数。

本研究计算了36个分子的量化参数,结合分子

其中 α -C-H(0/1)是指示变量,如果炸药分子含 α -C-H基团,则取1,反之取0。NICS是芳香性指标,对于芳香族化合物,由于存在离域 π 电子,在垂直于环分子平面的外磁场H°的作用下,离域 π 电子会产生环电流,从而产生一个垂直于分子平面的感应磁场H¹,这个感应磁场在环外是增加磁场的,在环内是对抗外磁场的,所以在环内是屏蔽区(+),在环外是去屏蔽区(一),见图1^[12]。NICS值本质是环电流的反映,它在一定程度上反映了芳香族化合物的稳定性。NICS(1)为距苯环中心1Å处的NICS值。

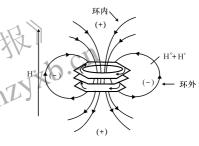


图1 苯环的环电流和感应磁场

Fig. 1 The ring electric current and inductive magnetic field of benzene ring 改其具有环境研 两复其具有环境的作用[13]

 α -C-H

 (X_6)

()

1

 $\lg H_{50}(\exp .)$

1.61278

1.27875

硝基具有致爆性,而氨基具有钝感的作用^[13]。C -NO₂ 键长曾被用作表征 C-NO₂ 键的强度。在一定程度上与炸药的撞击感度相关。

氨基个数

 (X_5)

表1 所选炸药相关参数

最长C-NO₂

键键长 (X_2)

1.49679

1.49012

NICS(1)

 (X_1)

-8.0974

-10.2602

Table 1 Molecular descriptors of PNACs selected

HOMO

 (X_3)

-0.305

-0.333

硝基个数

 (X_4)

4

4

1	2-氨基-3,4,5,6-四硝基甲苯	-8.4021	1.49575	-0.292	4	1	1	1.55630
2	3,5-二甲基-2,4,6-三硝基苯酚	-9.1305	1.48570	-0.291	3	0	1	1.88649
3	4,6-二硝基间苯二酚	-7.9156	1.45132	-0.298	2	0	0	2.54407
4	2,3,4-三硝基甲苯	-10.1254	1.48862	-0.317	3	0	1	1.74819
5	2,4,6-三硝基甲苯	-7.6798	1.47580	-0.307	3	0	0	1.63347
6	1,3,5-三羟基-2,4,6-三硝基苯	-6.1905	1.45157	-0.313	3	0	0	1.43136
7	2,4,6-三硝基苯胺	-7.6990	1.47173	-0.293	3	1	0	2.24797
8	3,4,5-三硝基甲苯	-10.0550	1.48892	-0.313	3	0	1	2.02938
9	2,3,4,5-四硝基甲苯	-10.1482	1.48926	-0.329	4	0	1	1.11394
10	2,3,4,6-四硝基苯	-10.5495	1.49205	-0.344	4	0	0	1.51851

最长C-NO2

续表1

编号	化合物	$NICS(1)$ (X_1)	最长 $C-NO_2$ 键键长 (X_2)	$HOMO$ (X_3)	硝基个数 (X_4)	(X_5)	α -C-H (X_6)	$\lg H_{50}(\exp.)$		
13	2,3,5,6-四硝基苯e	-10.2328	1.48805	-0.336	4	0	1	1. 397 94		
14	HMX	-3.5750	1.40085	-0.321	4	0	0	1.41497		
15	均三硝基苯	-10.7244	1.48813	-0.345	3	0	0	2		
16	2,4,6-三硝基苯酚	-10.2080	1.48043	-0.318	3	0	0	2.27875		
17	2,4,6-三硝基苯甲醚	-10.2578	1.48081	-0.321	3	0	0	2. 283 3		
18	1,3,5-三氨基-2,4,6-三硝基苯	-4.0127	1.44023	-0.281	3	3	0	2.6902		
19	五硝基甲苯	-9.9302	1.49067	-0.344	5	0	1	1.25527		
20	均三硝基甲苯	-10.3429	1.48533	-0.324	3	0	1	2.20412		
21	六硝基苯	-10.0400	1.49429	-0.362	6	0	0	1.07918		
22	2,4,6-三硝基苯乙醇	-10.2244	1.49099	-0.310	3	0	1	1.83251		
23	2,4,6-三硝基氯甲苯	-10.4068	1.49060	-0.329	3	0	1	1.64345		
24	2,4,6-三硝基氯苯	-10.1374	1.48540	-0.329	3	0	0	1.89763		
25	2,4,6-三硝基腈苯	-10.5131	1.48801	-0.345	3	0	0	2.14613		
26	3-氨基-2,4,6-三硝基腈苯	-8.1747	1.47768	-0.303	3	1	0	2.14613		
27	2,4,6-三硝基乙酰苯	-10.4685	1.48766	-0.303	3	0	0	1.89763		
28	2,4,6-三硝基苯酸甲酯	-10.6298	1.48789	-0.323	3	0	0	1.95424		
29	3,5-二氨基-2,4,6-三硝基苯酚	-4.7969	1.46407	-0.279	3	2	0	2.04922		
30	2,4,6-三硝基苯酸	-10.5982	1.48828	-0.330	3	0	0	2.03743		
31	2,4-二硝基间苯二酚	-7.5448	1.45584	-0.286	2	0	0	2.47129		
32	苦味酸(PA)	-9.1195	1. 480 79	0.316	3.1	0	0	1.93952		
33	五硝基苯胺	-8.1731	1,49814	-0.315	XO · 5	1	0	1.17609		
34	2,4,6-三硝基苯乙醇	-9.6478/	1. 485 30	-0.323	3	0	1	1.716		
35	3-氨基-2,4,6-三硝基苯酚	-6.9203	1.46873		3	1	0	2.13988		
36	1,3-二氨基-2,4,6-三硝基苯	-5.7051	1. 459 23	-0.280	3	2	0	2.50515		
注	E:化合物1~30 为训练集,31~36 为	测试集。	1							
		Urri		X_4 , X_5 \sharp	□X₀ 放入	Variables 栏。	。在Extr	action 对话		
2	结果与讨论			框,选择Number of factors 栏,并在该栏内输入5,其						
_				他为系统默认值。						
2. 1	使用Spss Linear Regressi	表 2 回归系数及其共线性统计量								
	_	Table 2	Linear reg	ression coefficie	ents and th	eir statistics				
法筛选变量和进行多重共线性诊断							共线	性统计量		
在Linear Regression 对话框,把应变量Y放入					晶回归系数	t p	容差	VIF		
Dependent 栏,全部自变量放入Independent 栏,在					20.604	3.490 0.002				
Method 下拉菜单中,选择Backward 法,筛选有统计						-3.933 0.001		10.251		
学意义(p<0.05)的自变量。在Statistics 对话框,选					-13.257	-3.063 0.005	0.147	6.792		
择 Descriptives, Covariance matrix 和 Collinearity					-0.336	-7.127 0.000	0.867	1.153		

 X_5

 X_6

择 Descriptives、Covariance matrix 和 Collinearity Diagnostic,其他为系统默认值。

运行Linear Regression 过程后,确定了与Y密 切相关的自变量为: X_1 、 X_2 、 X_4 、 X_5 和 X_6 ,应变量和 自变量的均数 ± 标准差依次为 1.8270 ± 0.41048、

 -9.0509 ± 2.03137 , 1.4796 ±0.02022 , 3.3667 \pm 0.76489,0.3000 \pm 0.70221,0.3667 \pm 0.49013。其 他结果见表2和表3。

 X_2 、 X_4 、 X_5 和 X_6 进行主成分分析

2.2 使用Spss Factor Analysis 过程对自变量 X₁、

在 Factor Analysis 对话框,把自变量 X_1, X_2 、

	衣 3 共线性诊断指例							
	Table 3	Colli	nearity	diagn	ostic o	criteria		
4住米/1 /4土	红店 友州	条件指数	方差/%					
堆奴 付	征诅 宋行		常数	X_1	X_2	X_4		

0.460

-0.145

6 1.43E-05 561.715

 X_5 $X_{\scriptscriptstyle 6}$ 1.000 0 0 0 0 1 4.525 1 2 0.954 2.178 0 0 0 0 22 10 3 0.468 3.108 0 0 0 0 8 78 0.039 3 77 2 4 10.830 0.013 18.390 17 13 24

5.336 0.000 0.308

0.825

-1.921 0.067

3.244

1.212

经Factor Analysis 过程运算后结果见表 4。

80

各主成分的特征值、方差及其系数

Table 4 Eigenvalue of each principal component, the variance and coefficient

主成分	特征值	方差/%	累计方差/%	标化自变量						
土风刀	17世里	刀左/ /0		X_1	X_2	X_4	X_5	$X_{\scriptscriptstyle 6}$		
1	2.489	49.786	49.786	-0.936	0.854	0.276	-0.695	0.569		
2	1.022	20.442	70.228	0.247	0.019	0.862	0.315	0.344		
3	0.764	15.282	85.510	0.088	0.094	-0.424	0.368	0.658		
4	0.670	13.407	98.917	-0.159	0.494	-0.016	0.525	-0.353		
5	0.054	1.083	100.00	0.171	0.134	-0.019	-0.081	-0.009		
2.3 使月	引SPSS Con	回归系数的P值均<0.05。								
和自变量	X_1, X_2, X_4	Compute Variable 对话框, 把 E ₁ 输入 Target								

 C_2 、 C_3 、 C_4 和 C_5 的值

在Compute Variables 对话框,把 betay 输入

Tar-get 栏作为标化应变量名,在 Numeric Exp ression 栏输入(Y-1.8270)/0.41048。标化自变量Xi

时,在 Target 栏输入标化自变量名分别为 beta X_1 、 beta X_2 , beta X_4 , beta X_5 和 beta X_6 , 在 Numeric Exp-

ression 栏输入数学表达式分别为 $(X_1+9.0509)$ / 2. 031 37, $(X_2-1.4796)/0.02022$, $(X_4-3.3667)/$ 0. 76489, $(X_5-0.3000)/0.70221$, $(X_6-0.3667)/$

0.49013。计算主成分C_i时,在Target 栏输入主成 分变量名分别为 C_1 、 C_2 、 C_3 、 C_4 和 C_5 , 在 Numeric Expression 栏输入数学表达式分别为一0.936 beta $X_1 + 0$. 854 beta $X_2 + 0$. 276 beta $X_2 - 0$. 695 beta 绝对值均数和标准差,见表 5。 $X_5 + 0.569 \text{beta} X_6$, 0. 247 beta $X_1 + 0.019 \text{beta} X_2 +$

 $X_5 + 0.658$ beta $X_6, -0.159$ beta $X_1 + 0.494$ beta $X_2 -$ 0. 016beta $X_4 + 0$. 525beta $X_5 - 0$. 353beta X_6 , 0. 171 $betaX_1 + 0.134betaX_2 - 0.019betaX_4 - 0.081beta$ X₅-0.009betaX₆。不断运行Compute。Variables 过

0. 862beta $X_4 + 0$. 315beta $X_5 + 0$. 344beta X_6 , 0. 088

 $betaX_1 + 0.094betaX_2 - 0.424betaX_4 + 0.368beta$

程,在工作数据表生成标化应变量、各标化自变量和 主成分变量。 使用 SPSS Linear Regression 过程进行主成

分回归分析, Compute Variable 过程的计算残差和 残差绝对值 从累计方差大于85%所包括的主成分开始建立

标准化主成分回归方程。从表4中可以看出,首先选 择主成分为3的时候开始建模,在Linear Regression 对话框,选择betay 放入Dependent 栏,选择 C_1 、 C_2 、、 C_3 放入Independent 栏。同理,拟合和的操作仅仅是 在Independent 栏放入的主成分变量有所增加,前者 是放入 C_1 和 C_2 、 C_3 和 C_4 ,后者是 C_1 和 C_2 、 C_3 、 C_4 和 C_5 。拟合 3 个主成分回归方程: $y = -0.411C_1$

栏作为残差变量,在 Numeric Expression 栏输入

betay-($-0.411C_1-0.619C_2+0.289C_3$)。同理,用 表达式 betay-($-0.411C_1-0.619C_2+0.289C_3+$ 0. $325C_4$) 和 betay-(-0. $410C_1$ -0. $620C_2$ +0. $289C_3$ $+0.325C_4-0.314C_5$)可产生残差变量 E_2 和 E_3 。

Target 栏作为残差绝对值变量,在Funct ion 下拉菜 单中,选择ABS(Numeric Expression),把它放入 Numeric Expression 栏,并在括号内输入 E_1 。同理, 可产生残差绝对值变量AE2和AE3。在Descriptives

在 Compute Variable 对话框,把 AE 输入

Variables 栏, 求出各标化主成分回归方程的残差 表 5 标化主成分回归方程、残差绝对值均数和标准差 Table 5 Standardized principal component regression equation, residuals mean and

对话框,把残差绝对值变量 AE_1 、 AE_2 和 AE_3 放入

standard deviation of the absolute value 标化主成分回归方程 残差绝对值均数士标准差 $y' = -0.411C_1 - 0.619C_2 + 0.289C_3$ 0.5889 ± 0.62101 $y' = -0.411C_1 - 0.619C_2 + 0.289C_3 + 0.325C_4$ 0.5913 ± 0.53694 $y' = -0.410C_1 - 0.620C_2 + 0.289C_3 +$ 0.5855 \pm 0.53104 0. $325C_4 - 0.314C_5$

2.5 使用 SPSS Bivariate 过程计算 L_{yy} 和 L_{xixi} 在Bivariate Correclations 对话框,选择应变量

Y 和自变量 X_1, X_2, X_4, X_5 和 X_6 放入 Variables 栏。 在Options 对话框,选择Crossproduct deviation and covariance,运行 Bivariate 过程产生 $L_{vv} = 4.886$, $L_{x_1x_1} = 119.667, L_{x_2x_2} = 0.012, L_{x_4x_4} = 16.967, L_{x_5x_5} =$ 14.300, $L_{x6x6} = 6.967$ 。其中 L_{yy} 为Y的离均差平方 和, L_{XiXi} 为 X_{i} 的离均差平方和。

把标化主成分回归方程转换为标化线性回归 方程然后再转换为一般线性回归方程 按较小平均绝对残差和较大累计方差百分比的原

则,确定最佳标化主成分回归方程为: $y = -0.410C_1$ $-0.620C_2+0.289C_3+0.325C_4-0.314C_5$ 。 从 3.3 可得: $C_1 = -0.936$ beta $X_1 + 0.854$ beta $X_2 + 0.276$

 $0.289C_3 + 0.325C_4$; $y' = -0.410C_1 - 0.620C_2 +$ $0.289C_3+0.325C_4-0.314C_5$ 。3 个方程中的标化偏

0. $619C_2 + 0$. $289C_3$; y' = -0. $411C_1 - 0$. $619C_2 +$

beta $X_1 + 0$. 019beta $X_2 + 0$. 862beta $X_4 + 0$. 315 beta $X_5 + 0$. 344beta X_6 , $C_3 = 0$. 088beta $X_1 + 0$. 094 beta $X_2 - 0$. 424beta $X_4 + 0$. 368beta $X_5 + 0$. 658

 $betaX_4 - 0.695betaX_5 + 0.569betaX_6, C_2 = 0.247$

 $betaX_2 - 0.424betaX_4 + 0.368betaX_5 + 0.658$ $betaX_6, C_4 = -0.159betaX_1 + 0.494betaX_2 - 0.016$

beta $X_4 + 0$. 525beta $X_5 - 0$. 353beta X_6 , $C_5 = 0$. 171 beta $X_1 + 0$. 134beta $X_2 - 0$. 019beta $X_4 - 0$. 081beta

 $X_5 - 0.009$ beta X_6 ,并代入最佳标化主成分回归方程,整理后得标化线性回归方程: $Y' = 0.151X_1' -$

0. $216X'_{2}-0.769X'_{4}+0.392X'_{5}-0.368X'_{6}$

用标化偏回归系数 $b'_1 = 0.151$ 、 $b'_2 = -0.216$ 、 $b'_3 = -0.769$ 、 $b'_4 = 0.392$ 和 $b'_4 = -0.368$ 按 (1) 式计算 b_i ,并按 (2) 式计算 b_0 , $b_1 = 0.0305$ 、 $b_2 = -4.359$ 、 $b_3 = 0.0305$

-0.413、 b_4 =0.229、 b_4 =-0.308和 b_0 =9.985。得一般线性回归方程:Y=9.985+0.0305 X_1 -4.359 X_2 -0.413 X_4 +0.229 X_5 -0.308 X_6 。

$$b_i = b_i' \cdot \sqrt{\frac{L_{yy}}{L_{xivi}}} \tag{1}$$

$$b_0 = \overline{Y} - \sum b_i \overline{x}_i \tag{2}$$

式中: b_i 为一般线性回归方程的第i 个偏回归系数, b_i 为标准化回归方程的第i 个标化偏回归系数,b。为一般线性回归方程的常数。

2.7 用一般线性回归方程预测6种炸药

用以上得到的一般线性回归方程预测 6 种炸药的撞击感度,并与实验值比较,结果见表 6。

表 6 测试组化合物撞击感度的实验值与预测值的比较

Table 6 Comparison of impact sensitivity between experimentation and prediction for test set compounds

编号	化合物	OB_{100}	${ m lg}H_{50}$	${ m lg}H_{50}$			$\lg\!H_{50}$		
細亏	化音物	OD_{100}	(实验值)	主成份回归	误差	相对误差	文献预测值[14-15]	误差	相对误差
31	2,4-二硝基间苯二酚	-2.000	2.471	2.583	0.112	0.0453	2.334	-0.137	-0.0554
32	苦味酸(PA)	-0.440	1.940	2.013	0.073	0.0376	1.850	-0.090	-0.0464
33	五硝基苯胺	1.880	1.176	1.369	0.193	0.1641	0.789	-0.387	-0.3291
34	2,4,6-三硝基苯乙醇	-2.060	1.716	1.669	→0.047	-0.0273	1.856	0.140	0.0816
35	3-氨基-2,4,6-三硝基苯酚	-0.810	2. 140	2.362	0.222	0.1037	1.965	-0.175	-0.0818
36	1,3-二氨基-2,4,6-三硝基苯	-1.950	2.505	2.669	0.164	0.0655	2.319	-0.186	-0.0743
残差				Y. Kra	0.044			0.109	
平方和			1/4%	111	0.044			0.109	

2.8 与传统模型的比较

1976年,Kamlet 等人[1]对芳香族炸药的特性落高和氧平衡指数 OB_{100} 之间的关系进行了研究,发现 $lgH_{50}\%$ 与 OB_{100} 之间成线性相关,即所谓"感度-结构趋势"。

对于不含 α -H 的芳香族化合物,其撞击感度的特征落高适用于下列关系式:

$$\lg(H_{50}) = 1.714 - 0.310B_{100}$$
 (3)

对于含 α -H 的芳香族化合物,感度相对较高,适合下面的关系式:

$$\lg(H_{50}) = 1.372 - 0.235OB_{100}$$
 (4)

对于含 $N-NO_2$ 的化合物,符合下式: $lg(H_{50})=1.369-0.168OB_{100}$ (5)

其中氧平衡指数 OB_{100} 的计算公式为:

$$OB_{100} = \frac{100(2n_{\rm O} - n_{\rm H} - 2nC - 2n_{\rm COO})}{M}$$
 (6)

式中: n_0 , n_H , n_C 分别为炸药分子中所含的氧、氢、碳的原子个数, n_{COO} 为分子中所含有的羧基个数,M为炸药的摩尔质量。

表6也列出了传统公式的预测值。图2为测试组的预测值与真实值的关系图。

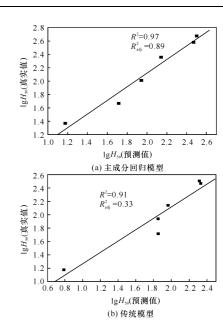


图 2 测试组预测值与真实值的关系图 Fig. 2 Relationship between predicited

values and real ones

3 结 论

- (1) 采用DFT6-311+G(d,p)方法优化和计算了36 种炸药分子的量子化学参数。在此基础上,结合拓扑参数,以6个对感度有重要影响的参数,用主成分回归对前30种炸药分子进行训练,得出预测方程为: $lgH_{50}=9.985+0.0305\times NICS(1)-4.359\times$ 最长C-NO₂键键长-0.413×硝基个数+0.229×氨基个数-0.308× α -C-H。由所建立的模型可以看出增加硝基个数,感度升高,增加氨基个数,感度降低,这与硝基有致爆性及氨基致钝性是一致的。此外,影响撞击感度的还有最长C-NO₂键键长,是否还有 α -C-H以及芳香性判决核独立化学位移。
- (2) 用所建模型对 6 种炸药分子的撞击感度进行了预测,得到测试集的 R^2 (决定系数)和 R^2_{adj} (交叉验证系数)为 0. 97、0. 89,优于由氧平衡指数确定的传统模型的 0. 91 和 0. 33,主成份回归分析法是撞击感度研究的一个非常有效的工具。

参考文献:

- [1] Kamlet M J, Adolph H G. The relationship of impact sensitivity with structure of organic high explosives. II. polynitroaromatic explosives [J]. Propellants, Explosives, Pyrotechnics, 1979,4(1):30-34.
- [2] Politzer P, Murray J S. Relationships between dissociation energies and electrostatic potentials of C-NO₂ bonds: Applications to impact sensitivities[J]. J Mol Struct, 1996, 376(1-3): 419-424.
- [3] Svatopluk Z, Miloslav K. New aspects of impact reactivity polynitro compounds, Part III. impact sensitivity as a function of the inter-molecular interactions [J]. Propellants, Explosives, Pyrotechnics, 2003, 28(6):301-307.
- [4] 杜军良,舒远杰,周阳,等.硝基苯胺炸药的芳香性与其撞击感度的关系[J].火炸药学报,2008,31(4):6-9. DU Jun-liang, SHU Yuan-jie, ZHOU Yang, et al. Relationship between the impact sensitivities and aromaticity for nitroanilines explosives [J]. Chinese Jouranl of Eplosives and Propelants, 2008,31(4):6-9.
- [5] 杜军良,舒远杰,周阳,等.一种表征芳香族炸药撞击感度的简单方法[J].含能材料,2008,16(6):182.

 DU Jun-liang,SHU Yuan-jie,ZHOU Yang,et al. A simple way to characterize impact sensitivity of

- aromatic explosives[J]. Chinese Journal of Energeric materials, 2008,16(6):182.
- [6] 郭东星. 主成分回归方法研究及其在医学方面的应用 [D]. 太原:山西医科大学,2000.
- [7] Friach M J, Trucks G W, Schlegel H B, et al. Gaussian 98, Rebision D. 3 [CP/CD]. Pittsburgh PA: Gaussian, Inc., 1998.
- [8] Becke A D. Density-functional thermochemisty. III. The role of exact exchange[J]. J Chem Phys, 1993, 98 (7):5648-5652.
- [9] Lee C, Yang W, Parr R G. Development of the collesalvetti correlation-energy formula into a functional of the electron density [J]. Phys Rev B, 1988, 37 (2): 785-789.
- [10] Miehlich B, Savin A, Stoll H, et al. Results obtained with the correlation energy density functionals of becke and Lee, Yang and Parr[J]. Chem Phys Lett, 1989,157(3):200-206.
- [11] Stanger A. Nucleus-independent chemical shift (NI-CS): Distance dependence and revised criteria for aromaticity and antiaromaticity [J]. J Org Chem, 2006,71(3);883-893.
- [12] 封继康.什么是"芳香性"? 芳香性的定义、判据和无机 芳香性化合物[J].分子科学学报,2005,21(4):1-11. FENG Ji-kang. What is aromaticity? The definition and criteria of aromaticity and inorganic Aromatic compounds[J]. Journal of Molecular Science,2005,21 (4):1-11. [13] 王开明,程新路,杨向东.硝基苯酚类炸药C-NO2键
- 中点静电势最大值与其实验撞击感度关系的研究[J]. 四川大学学报(工程版), 2002,34(2):104-107. WANG Kai-ming, CHENG Xin-lu, YANG Xiang-dong. Investigation of relationships between impact sensitivities and the maxima of electrostatic potentials at the midpoints of C—NO₂ bonds in nitrophenols[J]. Journal of Scichuan University (Engneering Science Edition), 2002,34(2):104-107.
- [14] 周霖. 爆炸化学基础[M]. 北京:北京理工大学出版社, 2005. ZHOU Lin. Base of Explosive Chemistry [M]. Beijing: Beijing Instirtute of Technology Press, 2005.
- [15] Keshavarz M H, Jaafari M. Investigation of the various structure parameters for predicting impact sensitivity of energetic molecule via artificial neural network[J]. Propellants, Explosives, Pyrotechnics, 2006,3:161-167.