考虑安全性的桥梁主梁体系可靠性

动态藤 Copula 预测

樊学平^{1,2},杨光红²,肖青凯²,刘月飞^{1,2}

(1. 兰州大学西部灾害与环境力学教育部重点实验室,甘肃 兰州 730000;2. 兰州大学 土木工程与力学学院,甘肃 兰州 730000)

摘要:为合理预测考虑安全性的在役桥梁主梁体系动态可 靠性,利用危险监测点的动态极值应力信息,建立藤Copula 技术与动态线性模型(DLM)贝叶斯递推过程相融合的贝叶 斯动态藤Copula模型(BDVCM),并结合一次二阶矩 (FOSM)方法,实现危险监测点失效时变非线性相关的在役 桥梁主梁体系动态可靠性预测。采用某桥主梁5个截面的动 态监测极值应力数据进行验证分析,研究表明,考虑安全性 的监测点失效时变非线性相关的桥梁体系动态可靠性预测 值较不考虑监测点失效相关性所得结果大,说明不考虑失效 动态非线性相关性所得结果偏保守。

关键词:结构工程;时变非线性相关性;贝叶斯动态藤
 Copula模型;一次二阶矩方法;动态可靠性
 中图分类号:TU391;TU392.5
 文献标志码:A

Dynamic Vine-Copula Prediction Approach of Bridge Girder System Reliability Considering Structural Safety

FAN Xueping^{1,2}, YANG Guanghong², XIAO Qingkai², LIU Yuefei^{1,2}

(1. Key Laboratory of Mechanics on Disaster and Environment in Western China of the Ministry of Education, Lanzhou University, Lanzhou 730000, China; 2. School of Civil Engineering and Mechanics, Lanzhou University, Lanzhou 730000, China)

Abstract: To reasonably predict safety-based dynamic reliability of the existing bridge girder system, the dynamic extreme stress data at the dangerous monitored points was adopted to build Bayesian dynamic vine-Copula model (BDVCM) through combining vine-Copula technique with Bayesian recursive processes about dynamic linear models (DLM), further, with first order second moment (FOSM) method, dynamic reliability of the bridge girder system considering time-variant nonlinear correlation of failure modes at the multiple dangerous monitored points was predicted. The dynamic monitored extreme stress data at five sections from a bridge girder was provided to illustrate the proposed model and method. The results show that predicted dynamic reliability of the bridge girder with considering the time-variant nonlinear correlation of failure modes at the multiple dangerous monitored points is bigger than that without considering the time-dependent nonlinear correlation of failure modes. It is illustrated that the predicted results without considering the time-variant nonlinear correlation of failure modes at the multiple dangerous monitored points are conservative.

Key words: structural engineering; time-variant nonlinear correlation; Bayesian dynamic vine-Copula model; first order second moment method; dynamic reliability

桥梁健康监测(bridge health monitoring, BHM) 系统的研制与开发已处于相对成熟阶段,并且在长 期运营过程中积累了大量监测数据。然而如何有效 分析和处理这些数据,进而建立桥梁结构的可靠性 评定和预测方法,在国内外还处于研究的起步阶段, 但已成为BHM领域的主要科学问题和共识问题。

国外,Frangopol等^[1-2]首次给出基于监测数据的 桥梁体系可靠度评估的基本框架流程,并将其应用 于工程实例,分析中假定构件失效模式相互独立。

通信作者:刘月飞(1982—),女,讲师,工学博士,主要研究方向为桥梁可靠性和结构健康监测数据处理. E-mail; yfliu@lzu.edu.cn



收稿日期: 2019-04-17

基金项目:国家自然科学基金(51608243);甘肃省自然科学基金(1606RJYA246)

第一作者: 樊学平(1983—),男,副教授,工学博士,主要研究方向为桥梁结构安全预后与损伤预后. E-mail: fxp_2004@163.com

Dissanayake 等^[3]采用监测数据,假定构件失效模式 相互独立,分析了一座旧桁架桥的体系可靠性。 Pourali 等^[4]提出一种新的传感器优化布置方法,并 在此基础上亦假定构件失效模式相互独立,进行结 构体系可靠性的监测研究。ZHANG 等^[5]基于 Copula理论研究了退化桥梁的损伤因子评估研究。 JIANG 等^[6]利用 Copula 技术深入分析了失效相关 的结构体系时不变可靠性。国内,焦美菊和孙利民 等[7]研究了结构健康监测与可靠度评估相结合的桥 梁构件性能评估方法。陈志为^[8]基于结构健康监测 系统提出了大跨多荷载悬索桥关键位置的疲劳可靠 度分析框架,并应用于香港青马大桥。LIU等^[9]利 用Copula函数建立了疲劳应力和疲劳应力环之间的 相关性模型,进而进行了正交异性钢桥面的疲劳可 靠性评估. 樊学平[10]基于监测数据,采用贝叶斯动 态模型和粒子滤波器,亦假定失效模式相互独立,研 究分析了天津富民桥的体系时变可靠性. LIU 等[11-13]基于结构健康监测数据,初步假定2个监测点 失效非线性相关,研究了长春伊通河桥主梁的动态 可靠性预测方法.张建仁等[14]深入研究退化钢筋混 凝土梁受弯和受剪2种失效模式的相关性,进而分 析了梁时变可靠性。刘扬等[15]分析了验证模式和失 效模式间的相关性对结构可靠性的影响规律。王向 阳等^[16]采用Copula技术分析了连续梁桥的失效非 线性相关的时不变可靠性。LIU等[17-18]研究了桥梁 体系失效时不变非线性相关的时不变可靠性分析方 法,并在此基础上给出了主梁体系2个监测点的时 变非线性相关性的Copula建模方法,分析了主梁体 系的动态可靠性[13,19];刘月飞等[20]研究了基于藤 Copula的桥梁主梁体系时不变可靠性分析方法。Li 等^[21]研究了基于 D-vine Copula 模型的高架桥地震 易损性评估分析。

由上述研究现状可知:桥梁可靠性研究主要集 中在以下6个方面:①桥梁构件可靠性分析;②构件 失效模式相互独立的桥梁体系可靠度分析;③考虑 失效模式之间和失效模式与验证模式之间线性相关 性的桥梁可靠度分析;④仅考虑2个失效模式非线 性相关的桥梁时不变可靠性分析;⑤基于藤Copula 的多个失效模式非线性相关的桥梁体系时不变可靠 性分析;⑥仅考虑2个失效模式时变非线性相关性 的桥梁构件时变可靠度分析。而基于藤Copula模型 的多个失效模式时变非线性相关的桥梁体系动态可 靠性预测还未展开大量研究。考虑在役桥梁主梁体 系含有多个监测点,且具有相同的输入随机荷载和 环境源,因而这些监测点的失效模式之间存在动态 非线性相关性^[22]。因此,利用在役桥梁动态监测数 据建立主梁体系监测点失效模式之间的时变非线性 相关性模型进而动态预测考虑安全性的在役桥梁主 梁体系可靠性需要进一步展开研究。

鉴于上述存在的问题,以在役桥梁主梁体系为研究对象,主梁截面多个危险监测点的监测变量形成一个随机场,考虑到随机场动态监测数据的随机性和相关性的特点,定义动态监测数据是具有相关性的随机时间序列,利用桥梁健康监测数据建立在役桥梁主梁多个监测点失效模式间的时变非线性相关性模型,进而预测桥梁主梁体系动态可靠性。具体步骤为:首先,建立贝叶斯动态线性模型(Bayesian dynamic linear model,BDLM)和藤Copula技术相融合的描述随机场动态非线性相关性的贝叶斯动态藤Copula模型(BDVCM);然后,结合一次二阶矩(FOSM)方法,预测考虑失效模式动态非线性相关性的在役桥梁主梁体系动态可靠性;最后,利用天津富民桥主梁体系监测极值应力数据进行验证分析。

1 随机场BDVCM的建模

采用日常极值应力为监测变量,主梁的多个监测变量形成一个随机场。首先采用历史日常监测极值应力数据建立主梁随机场的BDLM,实现日常极值应力的动态预测;然后建立主梁随机场非线性相关性的藤Copula模型;最后建立BDLM和藤Copula技术相融合的BDVCM。流程见图1。

1.1 随机场DLM及其贝叶斯概率递推

1.1.1 构建DLM

随机场包含多个监测变量,采用动态监测数据 对在役桥梁主梁体系随机场中监测变量进行DLM (dynamic linear model)建模分析,包括观测方程、状态方程以及初始状态信息。观测方程为

$$y_{i,t} = \theta_{i,t} + v_{i,t}, v_{i,t} \sim N(0, V_{i,t})$$

$$(1)$$

状态方程为

$$\theta_{i,t} = \theta_{i,t-1} + \omega_{i,t}, \omega_{i,t} \sim N(0, W_{i,t})$$
(2)
初始状态信息为

$$(\theta_{i,t-1}|D_{i,t-1}) \sim N(m_{i,t-1}, C_{i,t-1})$$
 (3)

式中: $y_{i,t}$ 、 $v_{i,t}$ 以及 $\omega_{i,t}$ 分别为t时刻第i个监测变量的 观测值、观测误差以及状态误差; $N(\cdot)$ 为正态概率密 度函数(probability density function, PDF); $\theta_{i,t}$ 为t时



Fig.1 Modeling processes of BDVCM

刻第*i*个监测变量的状态值; $V_{i,t}$ 为*t*时刻第*i*个监测 变量的监测误差的方差; $W_{i,t}$ 为*t*时刻第*i*个监测变 量的状态误差的方差; $D_{i,t} = \{y_{i,t}, D_{i,t-1}\}, D_{i,t}$ 为第*i* 个监测变量在*t*时刻及以前的系统的信息集,包括 $m_{i,t}$ (平均值)、 $C_{i,t}$ (方差)等。假设 $v_{i,t}, \omega_{i,t}$ 各自独立 且相互独立,且均与 $\theta_{i,t}$ 独立。

1.1.2 DLM的贝叶斯概率递推

t—1时刻的状态后验PDF为

$$\left(\theta_{i,t-1} \middle| D_{i,t-1}\right) \sim N\left(m_{i,t-1}, C_{i,t-1}\right)$$
(4)

t 时刻的状态先验PDF 为

$$\left(\theta_{i,t} \middle| \boldsymbol{D}_{i,t-1}\right) \sim N\left(a_{i,t}, B_{i,t}\right)$$
 (5)

式中: $a_{i,t} = m_{i,t-1}$; $B_{i,t} = C_{i,t-1} + W_{i,to}$ t 时刻观测变量的一步预测 PDF 为

$$\left(y_{i,t} \middle| \boldsymbol{D}_{i,t-1}\right) \sim N\left(\mu_{i,t}, \sigma_{i,t}^{2}\right)$$
(6)

式 中 : $\sigma_{i,t}^2 = \operatorname{var}(y_{i,t}|D_{i,t-1}) = B_{i,t} + V_{i,t}; \mu_{i,t} = E(y_{i,t}|D_{i,t-1}); (\sigma_{i,t}^2)^{-1} 为 DLM 的预测精度。$

t 时刻的状态后验PDF 为

$$\left(\theta_{i,t} \middle| \boldsymbol{D}_{i,t}\right) \sim N\left(m_{i,t}, C_{i,t}\right)$$
 (7)

式中: $C_{i,t} = \operatorname{var}(\theta_{i,t} | D_{i,t}) = R_{i,t} - A_{i,t} A_{i,t}^{\mathrm{T}} \sigma_{i,t}^{2}; m_{i,t} = E(\theta_{i,t} | D_{i,t}) = a_{i,t} + A_{i,t} e_{i,t}; A_{i,t} = B_{i,t} (\sigma_{i,t}^{2})^{-1}; e_{i,t} = y_{i,t} - f_{i,to}$

根据HPD(highest posterior density)区域的定义^[23-24],观测值含有95%保证率的一步预测区间为*I。*

$$I \in \left[\mu_{i,t} - 1.645\sigma_{i,t}, \mu_{i,t} + 1.645\sigma_{i,t}\right]$$
(8)

1.1.3 DLM主要参数的确定

DLM 贝叶斯更新时间间隔为1d,主要参数有 *V_{i,t}、W_{i,t}、m_{i,t}、C_{i,t}。对t时刻以及之前的监测数据进* 行五点三次平滑处理,得到t时刻的初始状态信息 集,对初始状态信息进行概率统计及参数估计,可得 *m_{i,t}、C_{i,t}*以及*V_{i,t}*。状态误差方差*W_{i,t}*可利用式(9) 近似确定^[23-24]:

$$W_{i,t} = -C_{i,t-1} + C_{i,t-1}/\delta$$
 (9)
式中: δ 为折扣因子, 一般取0.98^[10]。

1.2 随机场的藤Copula模型

1.2.1 Copula理论

根据 Sklar 定理^[25]可知, 若*F*是随机场中*n*维随 机变量*x* = ($x_1, x_2, ..., x_n$)的连续联合概率分布函 数 (CDF), 对应的连续边缘 CDFs 分别为 $F_1, F_2, ..., F_n$,则存在 Copula 函数 *C*, 对任意的*x* = ($x_1, x_2, ..., x_n$) $\in \mathbb{R}^n$, 有式(10)和(11)成立。

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = C(F_1(x_1), F_2(x_2), \dots, F_n(x_n))$$
(10)

$$C(u_1, u_2, \dots, u_n) = F(F_1^{-1}(u_1), F_2^{-1}(u_2), \dots, F_n^{-1}(u_n))$$

式中: $u_i = F_i(i=1, 2, ..., n), (u_1, u_2, ..., u_n) = u,$

 F_i^{-1} 是 F_i 的广义逆函数。

由式 (10) 可得 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 的联合 PDF为

$$f(x_1, x_2, \cdots, x_n) =$$

$$c\left(F_1(x_1), F_2(x_2), \cdots, F_n(x_n)\right)\prod_{i=1}^n f_i(x_i) \qquad (12)$$

式中: $f_i(x_i)$ 为边缘 PDF;c(u)为 Copula 联合 PDF。

$$c(u_1, u_2, \cdots, u_n) = \frac{\partial^2 C}{\partial u_1 \partial u_2 \cdots \partial u_n} (u_1, u_2, \cdots, u_n)$$
(13)

由 概 率 积 分 变 换^[25] 可 知 , 随 机 变 量 $U_i \equiv F_i(X_i), i=1, 2, \dots, n$ 服从(0, 1)均匀分布且

(11)

 $X_i = F_i^{-1}(U_i), i = 1, 2, ..., n, U = (U_1, U_2, ..., U_n),$ 因此,式(11)可以写成:

$$P\begin{pmatrix}X_{1} \leq x_{1} \\ X_{2} \leq x_{2} \\ \cdots \\ X_{n} \leq x_{n} \end{pmatrix} = P\begin{pmatrix}X_{1} \leq F_{1}^{-1}(u_{1}) \\ X_{2} \leq F_{2}^{-1}(u_{2}) \\ \cdots \\ X_{n} \leq F_{3}^{-1}(u_{n}) \end{pmatrix} = P\begin{pmatrix}u_{1} \leq u_{1} \\ U_{2} \leq u_{2} \\ \cdots \\ U_{n} \leq u_{n} \end{pmatrix} = C\begin{pmatrix}u_{1} \\ u_{2} \\ \cdots \\ u_{n} \end{pmatrix}$$
(14)

1.2.2 随机场中5维藤Copula结构

广泛应用的藤结构^[25]主要包括C藤和D藤。以随机场中5维监测向量为例,结合C藤和D藤建立藤 Copula模型,如图2和图3所示,图中(1,2,3,4,5) = $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5), ij 表示 x_i 与 x_j 形成的$ Pair-Copula 函数; $ij | k 表示在 x_k 已知的条件下, x_i 与 x_j 形成的$ Pair-Copula函数; $ij | kl 表示在 x_k 与 x_l 已知的条件下, x_i 与 x_j 形成的$ Pair-Copula函数; $ij | klm 表示在 x_k, x_l 以$ 及 x_m 已知的条件下, $x_i j x_j 形成的$ Pair-Copula函数;

图2为5维C藤Copula结构分析图,该藤结构有 4棵树,每棵树有1个主节点,每个主节点均连接到 其他节点上,每条连接主节点与其他节点的边对应1 个Pair-Copula模块。图3为5维D藤Copula结构, 含有4棵树、10条边,对应10个Pair-Copula模块。C 藤或D藤结构中不同边相互独立,对应不同的Pair-Copula PDFs。



图2 5维C藤Copula分解结构



1.3 随机场的BDVCM

BDVCM由贝叶斯方法、DLM以及藤Copula模型融合而成。随机场的多元联合分布分解成一系列



图 3 5 维 D 藤 Copula 分解结构 Fig.3 Structure of five dimensional D-Vine Copula

两两监测变量间的Pair-Copula模块,然后用边连接起来,并结合DLM的贝叶斯递推过程,即可得到BDVCM。

基于动态监测数据可得随机场的皮尔逊线性相 关系数,采用式(20)可得Copula模型的动态相关参 数^[13,19],进而将2个监测变量的一步预测PDF和 Gaussian Copula函数相结合,即可得二元监测变量 的动态Pair-Copula模块^[20],进而将建立的动态Pair-Copula模块和藤结构进行合成,即可得到贝叶斯动 态藤Copula模型(BDVCM)。

由式(6)可知,2个监测变量的一步预测变量分 别为y_{1,t+1}和y_{2,t+1},且均服从高斯分布,即

$$\begin{cases} y_{1,t+1} \sim N(\mu_{1,t+1}, \sigma_{1,t+1}^2) \\ y_{2,t+1} \sim N(\mu_{2,t+1}, \sigma_{2,t+1}^2) \end{cases}$$
(15)

即

$$\begin{cases} F_1(y_{1,t+1}) = \Phi\left(\frac{y_{1,t+1} - \mu_{1,t+1}}{\sigma_{1,t+1}}\right) \\ F_2(y_{2,t+1}) = \Phi\left(\frac{y_{2,t+1} - \mu_{2,t+1}}{\sigma_{2,t+1}}\right) \end{cases}$$
(16)

Ŷ

$$\begin{cases} u_1 = F_1(y_{1,t+1}) \\ u_2 = F_2(y_{2,t+1}) \end{cases}$$
(17)

利用式(15)~(17),可得动态 Pair-Copula 函数, 如式(18)~(19)所示:

$$\binom{y_{1,t+1}}{y_{2,t+1}} \sim C \binom{F_1(y_{1,t+1})}{F_2(y_{2,t+1})} = C \binom{u_1}{u_2; \rho_{t+1}} \quad (18)$$

$$C\binom{u_{1}}{u_{2}; \rho_{t+1}} = \Phi_{G} \binom{F_{1}(y_{1,t+1})}{F_{2}(y_{2,t+1}); \rho_{t+1}}$$
(19)

式中: ρ_{t+1} 为动态Pair-Copula函数的时变相关参数, 可由式(20)计算得到; $\Phi_{G}(\cdot)$ 为Gaussian Copula 函数。

$$\rho_{t+1} = \rho_{t+1}(1,2)$$
 (20)

式中: $\rho_{t+1}(1,2)$ 为随机场中任意2个监测变量之间的动态皮尔逊线性相关系数。

C藤或D藤将随机场中两两监测变量间的动态 Pair-Copula模块连接起来,即可得到BDVCM。

2 失效动态非线性相关的在役桥梁截 面动态可靠性预测

2.1 动态可靠性预测流程

基于1.3节所建立的刻画监测变量动态非线性 相关性的BDVCM,利用两两监测点失效模式间的 动态Pair-Copula模块,通过Vine结构来建立多个监 测点失效模式的动态非线性相关性模型,进而可实 现失效动态非线性相关的主梁体系动态可靠性分 析,核心流程如图4所示。详细步骤为:①基于容许 应力和各个监测点动态预测的极值应力信息,采用 FOSM方法,动态预测各监测点的可靠指标和失效 概率;②基于各监测点动态预测的失效概率,采用 Pair-Copula理论,进行仅有2个监测点且其失效动 态非线性相关的主梁可靠性预测分析;③基于两测 点失效动态非线性相关的主梁可靠性预测结果,采 用串联体系可靠性分析方法,进行含有多个监测点 且其失效模式相互动态非线性相关的主梁体系可靠 性预测分析。



Fig.4 The flowchart of dynamic prediction for main girder reliability

2.2 危险监测点的可靠指标公式

通过主梁随机场的监测极值应力,研究考虑安 全性的主梁体系可靠性,采用的桥梁截面危险监测 点极限状态方程为

$$g(R,M) = R - \gamma_{\rm P} M \tag{21}$$

式中:*R*为钢材屈服强度;*M*为预测的日常极值应 力;γ_P=1.15为传感器修正系数^[10]。

采用式(21)和FOSM方法^[26-27]可得监测点动态 预测的可靠指标为

$$\beta_{\rm P} = \frac{\mu_{\rm R} - \gamma_{\rm P}\mu}{\sqrt{\sigma_{\rm R}^2 + (\gamma_{\rm P}\sigma)^2}} \tag{22}$$

式中:μ、σ为监测变量 BDLM 的一步预测平均值与标准差;μ_R、σ_R为钢材屈服强度的平均值和标准差。

2.3 基于随机场 BDVCM 的桥梁截面动态可靠性 预测

由文献[13,19]可知,任意2个监测点失效模式 对应的功能函数如式(23)所示,2个失效模式同时发 生的概率如式(24)所示。

$$g_{i,t+1}(X_{1}, X_{2}, \dots, X_{n}) = [\sigma] - \gamma_{P} y_{i,t+1}, i = 1, 2 \quad (23)$$

$$P(g_{1,t+1}(X) \leq 0, g_{2,t+1}(X) \leq 0;) =$$

$$P(G_{1}(g_{1,t+1}(X)) \leq G_{1}(0), G_{2}(g_{2,t+1}(X)) \leq$$

$$G_{2}(0)) = P(F_{1,t+1} \leq G_{1}(0), F_{2,t+1} \leq G_{2}(0)) =$$

$$C(G_{1}(0), G_{2}(0); \rho_{12,t+1}) = C(p_{f_{1,t+1}}, p_{f_{2,t+1}}; \rho_{t+1}) =$$

$$\Phi_{G}(p_{f_{1,t+1}}, p_{f_{2,t+1}}; \rho_{t+1})$$

式中:
$$F_{i,t+1} = \Phi\left(\frac{[\sigma] - \gamma_{\mathrm{P}} y_{i,t+1} - \mu_{i,t+1}}{\sigma_{i,t+1}}\right); G_i(0) =$$

 $\Phi\left(\frac{-\mu_{i,t+1}}{\sigma_{i,t+1}}\right), i=1,2; p_{f_{1,t+1}}, p_{f_{2,t+1}}$ 分别对应2个监测

点的失效概率,由式 $p_t = \Phi(-\beta)$ 计算可得,其中 β 是由式(22)所得的可靠指标; ρ_{t+1} 是藤 Copula 函数 的时变相关参数,由式(20)可得。

利用串联结构体系可靠性分析方法,多个测点 失效时变非线性相关的考虑安全性的主梁截面动态 可靠性预测可由式(24)来计算,并取其中2个测点 失效同时发生的概率的最大值。

3 算例分析

天津富民桥设计为单塔空间索面自锚式悬索桥。采用该桥梁横桥向5个截面(A、B、C、D、E截面)的监测数据进行验证分析^[10,22],监测极值应力数据由车辆荷载以及温度荷载等耦合产生。截面位置如图5所示。主梁采用Q345qD钢材,其屈服强度为

345MPa, 变异系数为 0.098^[28], 屈强比不大于 0.84^[29], 进而可得容许应力及其变异系数分别为 411MPa和0.098。截面传感器布置如图6所示。每 个截面均含有3个监测点,其中截面A监测点安装 的 传 感 器 分 别 为 FBG01074、FBG01081、FBG01078; 截面 B 监测点安装的传感器分别为

FBG01947、FBG01949、FBG01946;截面C监测点安装的传感器分别为FBG01059、FBG01071、 FBG01073;截面D监测点安装的传感器分别为 FBG01012、FBG01015、FBG01005;截面E监测点安装的传感器分别为 FBG01028、5个截面属于串联关系。



图5 富民桥主梁监测截面分布



3.1 截面日常极值应力数据

对天津富民桥主梁横桥向5个截面的日常极值 应力进行了200d的监测,可正确提取监测信号的概 率统计特性。每个截面的3个监测点中选取日常最 大应力绝对值作为该截面极值应力数据。5个截面 的监测极值应力时程曲线如图7所示。





3.2 截面极值应力 DLM 建模及贝叶斯动态预测

5个截面所对应的监测极值应力(监测变量)形成一个随机场,分别对对应极值数据进行五点三次

平滑处理,处理后的数据被认为是DLM的初始状态数据。由式(1)~(3)可得5个截面的极值应力的DLMs。观测方程为



Fig.6 The sensor layouts for five sections

 $y_{i,i} = \theta_{i,i} + v_{i,i}, v_{i,i} \sim N(0, V_{i,i}), i = 1, 2, 3, 4, 5(25)$ 状态方程为

$$\theta_{i,t} = \theta_{i,t-1} + \omega_{i,t}, \, \omega_{i,t} \sim N(0, W_{i,t}), \, i = 1, 2, 3, 4, 5$$
(26)

对A、B、C、D、E截面的初始状态信息进行 Kolmogorov-Smirnov检验,可得5个截面的初始状态信息均服从正态分布,如式(27)所示。

$$(\theta_{i,t-1}|D_{i,t-1}) \sim N(m_{i,t-1}, C_{i,t-1}), i=1, 2, 3, 4, 5$$
(27)

*V_{i,t}*可由动态监测极值应力数据和初始状态信息进行估计。*W_{i,t}*可由式(28)得到。

$$W_{i,t} = -C_{i,t-1} + C_{i,t-1}/\delta$$
 (28)
式中る取0.98。

由式(27)可知,主梁随机场的极值应力均服从 正态分布,故采用DLM的贝叶斯动态递推过程对随 机场5个监测变量的动态极值应力进行预测,如图8 所示。由图可知,A、B、C、D、E截面监测极值应力 的预测结果能够合理反映5个截面动态监测极值数 据的变化范围和趋势。

3.3 桥梁主梁体系的时变可靠性预测分析

3.3.1 不考虑危险监测点失效模式相关性的时变 可靠性预测

采用FOSM方法^[26-27]动态预测天津富民桥主梁 截面最危险点的可靠性。该桥钢材容许应力服从均 值为411MPa、变异系数为0.098的正态分布^[10,28]。

结合式(22)可得最危险监测点考虑安全性的动态预测的可靠指标为

$$\beta_{\rm P} = \frac{411 - 1.15\mu}{\sqrt{\left(411 \times 0.098\right)^2 + \left(1.15\sigma\right)^2}}$$
(29)

结合DLM的贝叶斯动态递推过程分别对5个 截面的最危险点可靠指标进行预测,且与5个截面 实时监测的可靠指标进行对比分析,结果如图9所示。由图9可知:融合采用DLM和FOSM方法所得

的结果能够反映动态监测可靠指标的变化范围和 趋势。



图8 5个截面极值荷载效应的预测值

Fig.8 Predicted extreme load effects of five sections





对5个截面最危险监测点的动态可靠指标进行 对比分析,选取最小值作为该主梁体系的不考虑失 效模式相关性的时变可靠指标,如图10所示。由式 $p_i = \Phi(-\beta)$ 计算可得主梁体系时变失效概率。对5

个截面的失效概率进行对比分析,选取最大值作为 该结构体系不考虑失效模式相关性的时变失效概 率,如图11所示。



图10 5个截面时变可靠指标的对比分析







Fig.11 Comparison analysis of time-variant failure probability for five sections

3.3.2 考虑危险监测点失效模式相关性的主梁体系时变可靠性预测

在考虑危险监测点失效模式相关性的条件下对 天津富民桥主梁体系的可靠性进行动态预测。基于 C藤结构原理,将随机场的5元结构体系分解10个 二元串联结构体系,每个二元串联结构体系作为单 元模块,分别求出单元模块功能函数之间的时变相 关关系,即 Copula 函数的时变相关系数: ρ_{AB}, ρ_{AC}, ρ_{AD}, ρ_{AE}, ρ_{BCA} 见图 12a 所示; ρ_{BDA}, ρ_{BEA}, ρ_{CDIAB}, ρ_{CEIAB}, ρ_{DEIABC} 见图 12b。其中 ρ_{I-J} 为I 与J 2个 监测点的时变相关系数; ρ_{I-JH} 是以H截面为条件, I 与J 2个监测点之间的时变相关系数; ρ_{I-JH}-M 是以H 和M截面为条件, I 与J 2个监测点之间的时变相关 系数; ρ_{I-JH-M-N}是以H、M和N截面为条件I 与J 2个 监测点之间的时变相关系数。

BDVCM的单元模块功能函数为

 $Z_{y_{i,t}} = [\sigma] - y_{i,t}, i = 1, 2$

式中[σ]容许应力服从均值为411MPa、变异系数为





0.098的正态分布。

基于Copula函数的时变相关参数,由Gaussian-Copula函数PDF图和等高线图分析单元模块失效模式之间的时变相关性。以A、E截面为条件,对C、D2个监测点之间的时变相关性进行分析,以第100d的分析结果进行验证,如图13所示。

对5个截面的10个单元模块的时变可靠性预测 结果进行对比分析,选取每一天的最大失效概率作 为结构体系考虑失效模式相关性的整体失效概率。 10个单元模块的失效概率预测结果如图14所示。

选取结构体系考虑失效模式相关性与不考虑失 效模式相关性的最大失效概率进行对比分析,结果 如图15所示。

由图15可知,随机场考虑失效时变非线性相关 性的主梁体系动态预测的失效概率明显低于不考虑 失效相关性所计算的结果。因此,不考虑失效相关 性所预测的失效概率偏于保守,在主梁体系的可靠 性预测分析中,考虑失效模式相关性具有一定的合 理性和必要性。

4 结论

在役桥梁主梁截面各个危险点的监测变量形成 一个随机场,考虑到各个危险监测点具有相同的随



图 13 时变 Vine-Copula 函数 PDF 图和等高线图 Fig.13 Time-dependent vine-Copula functions



图14 考虑失效模式相关性的5个截面时变失效概率的对 比分析

Fig.14 Comparison analysis of time-variant failure probability for five sections considering correlation of failure modes

机荷载源,基于危险点的监测数据,融合利用DLM 的贝叶斯动态递推过程和藤Copula理论,建立了随 机场的BDVCM,并结合FOSM方法,实现了考虑危



图15 结构体系的时变失效概率



险监测点失效时变非线性相关性的主梁体系动态可 靠性预测。不考虑监测点失效相关性计算所得结果 偏于保守,进一步验证了主梁体系动态可靠性分析 过程中考虑监测点失效动态非线性相关的必要性。 提出的方法适合于在役桥梁历史监测数据较多的情 况,且其概率分布可以采用高斯分布近似表示。而 对于在役桥梁历史监测数据较少、监测数据服从非 高斯分布等情况,需要进一步展开详细研究。因此, 为得到更合理的主梁体系可靠性评价标准需要进一 步展开研究。

参考文献:

- FRANGOPOL D M, STRAUSS A, KIM S Y. Bridge reliability assessment based on monitoring [J]. Journal of Bridge Engineering, ASCE, 2008, 13(3): 258.
- [2] CATBAS F N, SUSOY M, FRANGOPOL D M. Structural health monitoring and reliability estimation: long span truss bridge application with environmental monitoring data [J]. Engineering Structures, 2008, 30: 2347.
- [3] DISSANAYAKE P B R, KARUNANANDA P A K. Reliability index for structural health monitoring of aging bridges [J]. Structural Health Monitoring: An International Journal, 2008, 7(2): 175.
- [4] POURALI M, MOSLEH A. A Bayesian approach to sensor placement optimization and system reliability monitoring [J]. Proceedings of the Institution of Mechanical Engineers, Part O: Journal of Risk and Reliability, 2013, 227(3): 327.
- [5] ZHANG Y, KIM C W, TEE K F, et al. Long-term health monitoring for deteriorated bridge structures based on copula theory [J]. Smart Structures and Systems, 2018, 21(2): 171.
- [6] JIANG C, ZHANG W, WANG B, et al. Structural reliability analysis using a copula-function-based evidence theory model [J]. Computers and Structures, 2014, 143: 19.
- [7] 焦美菊,孙利民,李清富.基于监测数据的桥梁结构可靠度评估[J].同济大学学报(自然科学版),2011,39(10):1452.
 JIAO Meiju, SUN Limin, LI Qingfu. Bridge structural

reliability assessment based on health monitoring data [J]. Journal of Tongji University (Natural Science), 2011, 39 (10): 1452.

- [8] 陈志为. 基于健康监测系统的大跨多荷载桥梁的疲劳可靠度 评估[J]. 工程力学, 2014, 31(7): 99.
 CHEN Zhiwei. Fatigue reliability assessment of multi-loading suspension bridges based on SHMS [J]. Engineering Mechanics, 2014, 31(7): 99.
- [9] LIU Y, ZHANG H P, LI D R, et al. Fatigue reliability assessment for orthotropic steel deck details using copulas: application to Nan-Xi Yangtze river bridge [J]. Journal of Bridge Engineering, 2018, 23(1): 04017123-1.
- [10] 樊学平.基于验证荷载和监测数据的桥梁可靠性修正与贝叶 斯预测 [D].哈尔滨:哈尔滨工业大学,2014.
 FAN Xueping. Bridge reliability updating and Bayesian prediction based on proof loads and monitored data [D].
 Harbin: Harbin Institute of Technology, 2014.
- [11] LIU Y F, FAN X P, LU D G. Time-dependent uncertainty analysis of structures based on copula functions [C]// Proceedings of the 2nd International Conference on Vulnerability and Risk Analysis and Management (ICVRAM) and the Sixth International Symposium on Uncertainty, Modeling and Analysis (ISUMA). Reston: American Society of Civil Engineers, 2014: 1875:1875-1887.
- [12] LIU Y F, FAN X P. Gaussian Copula-Bayesian dynamic linear model - based time-dependent reliability prediction of bridge structures considering nonlinear correlation between failure modes [J]. Advances in Mechanical Engineering, 2016, 8 (11): 1.
- [13] FAN X P, LIU Y F. Time-variant reliability prediction of bridge system based on BDGCM and SHM data [J]. Structural Control and Health Monitoring, 2018, 25(7): 1.
- [14] 张建仁,鲍勇军,王磊,等.考虑不同失效模式的钢筋混凝土 梁时变可靠度分析 [J].交通科学与工程,2011,27(4):18.
 ZHANG Jianren, BAO Yongjun, WANG Lei, *et al.* Timedependent reliability analysis of reinforced concrete beam under different failure modes [J]. Journal of Transport Science and Engineering, 2011, 27(4):18.
- [15] 刘扬, 雷尧. 既有钢筋混凝土梁桥的承载力可靠度分析 [J]. 交通科学与工程, 2013, 29(4): 33.
 LIU Yang, LEI Yao. The bearing capacity reliability analysis of the existing reinforced concrete girder bridge [J]. Journal of Transport Science and Engineering, 2013, 29(4): 33.
- [16] 王向阳,林友杨.基于Copula 函数的桥梁失效模式相关性研究[J].交通科学与工程,2017,33(2):18.
 WANG Xiangyang, LIN Youyang. Research on the correlation of bridge failure modes based on Copula function [J]. Journal of Transport Science and Engineering, 2017, 33(2):18.

- [17] LIU Y F, LU D G. Reliability analysis of two-dimensional series portal-framed bridge system based on mixed copula functions [J]. Key Engineering Materials, 2014, 574: 95.
- [18] LIU Y F, FAN X P. Time-independent reliability analysis of bridge system based on mixed copula models [J]. Mathematical Problems in Engineering, 2016, 2016: 1.
- [19] 刘月飞.考虑失效模式和验证模式相关性的桥梁结构体系可 靠度分析 [D]. 哈尔滨:哈尔滨工业大学, 2015.
 LIU Yuefei. System reliability analysis of bridge structures considering correlation of failure modes and proof modes [D].
 Harbin: Harbin Institute of Technology, 2015.
- [20] 刘月飞, 樊学平. 失效非线性相关的桥梁截面可靠性 Vine-Copula数据融合 [J]. 同济大学学报(自然科学版), 2019, 47 (3): 315.
 LIU Yuefei, FAN Xueping. Data fusion about Vine-Copula for bridge section reliability considering nonlinear correlation of failure modes [J]. Journal of Tongji University (Natural Science), 2019, 47(3): 315.
- [21] ZHOU T, LI A Q. Seismic fragility assessment of highway bridges using D-vine copulas [J]. Bulletin of Earthquake Engineering, 2019, 17(2): 927.
- [22] 肖青凯. 基于 Vine-Copula 和贝叶斯动态模型的桥梁可靠性研究[D]. 兰州: 兰州大学, 2018
 XIAO Qingkai. Research on bridge reliability based on vine-Copula and Bayesian dynamic models [D]. Lanzhou: Lanzhou University, 2018.
- [23] WEST M, HARRISON J. Bayesian forecasting and dynamic models [M]. 2nd ed. New York: Springer Series, 1997.
- [24] PETRIS G, PETRONS S, CAMPAGNOLI P. Dynamic linear models with R [M]. New York: Springer Series, 2009.
- [25] NELSEN R B. An Introduction to Copulas (Springer Series in Statistics) [M]. New York: Springer Series, 2006.
- [26] MELCHERS R E. Structural reliability, analysis and prediction [M]. Chichester: Ellis Horwood Ltd., 1987.
- [27] ANG A H-S, TANG W H. Probability concepts in engineering planning and design (Vol. II) [M]. New York: John Wiley and Sons Ltd., 1984.
- [28] 李昆,刘章军,孙开畅.我国公路钢桥结构的可靠度校准分析
 [J].武汉大学学报(工学版),2010,43(4):499.
 LI Kun, LIU Zhangjun, SUN Kaichang. Calibration analysis of reliability of steel highway bridges in China [J]. Engineering Journal of Wuhan University, 2010, 43(4):499.
- [29] 敬鑫,董磊,陈建华.低屈强比桥梁钢Q345qD开发与生产
 [J].宝钢科技,2018,44(5):47.
 JING Xin, DONG Lei, CHEN Jianhua. Development and production of bridge steel Q345qD with low yield ratio [J].
 Science and Technology of Baotou Steel,2018,44(5):47.