Tunisie

Ministère de l'Agriculture

Tunisie

Etude Préliminaire du Projet Intégré de Gestion du Bassin Versant et de Contrôle des Inondations de La Mejerda :

Analyse de l'Impact du Changement Climatique

RAPPORT FINAL

Mai 2013

Agence Japonaise de Coopération Internationale

Université Nationale de Tokyo

GE						
JR						
13 - 135						

Tunisie

Ministère de l'Agriculture

Tunisie

Etude Préliminaire du Projet Intégré de Gestion du Bassin Versant et de Contrôle des Inondations de La Mejerda :

Analyse de l'Impact du Changement Climatique

RAPPORT FINAL

Mai 2013

Agence Japonaise de Coopération Internationale

Université Nationale de Tokyo

République Tunisienne

Etude de la gestion intégrée du bassin versant et de la lutte contre les inondations en considérant de l'évaluation de l'impact du changement climatique sur la Medjerda : EVALUATION DE L'IMPACT DU CHANGEMENT CLIMATIQUE SUR LA ZONE DU BASSIN VERSANT DE LA MEDJERDA

Table des Matières

Tabl	le des l	Matiè	res	1
Abro	éviation	ns		3
Ι	Bref	aperç	u de la mission	6
	(1)	C el	ontexte dans lequel la présente mission est exécutée, comment et pourquoi le est exécutée	6
	(2)	Ze	one de l'étude	7
	(3)	0	rientation principale de l'exécution de l'étude	10
II	Cont	tenu d	e l'étude	12
	(1)	Eva com l'ex	luation des précipitations maximales probables, du débit de crête sans trôle et du débit d'inondation de conception tenant compte de ploitation des barrages existants	12
		1	Evaluation des précipitations maximales probables et du débit de crête sans contrôle	12
			1) Détermination des précipitations maximales probables	13
			2) Evaluation du débit de crue sans contrôle	31
		2	Prévision de la crue de conception	42
			1) Considération de l'exploitation du barrage de Sidi Salem	42
			 Crue de conception en aval du barrage en tenant compte de l'exploitation du barrage 	42
	(2)	Ana	lyse de l'impact du changement climatique sur le bassin versant de la	11
	(2)	Mee	ljerda	44
		1	Sélection de scénarios d'émission du gaz à effet de serre	44
		2	Sélection de modèles MCG •	45
		3	Correction de biais du résultat des modèles MCG	49
		4	Evaluation du changement des précipitations	57
		5	Evaluation des changements de crues de conception	60

	(3)	Optimisation de l'exploitation des barrages						
		1	Modèle hydrologique	64				
		2	Système d'optimisation globale	64				
		3	Approche « Rolling horizon »	65				
		4	Procédure ISOS	65				
		5	Procédure ISOS	65				
III	Conc	lusio	n et propositions	70				
Réfé	rence			71				
Anne	exes et	diagr	ammes joints	72				

Abréviations

Abréviations	Anglais	Français	Japonais
AfWCCI	GEOSS African Water	Initiative Africaine de la	アフリカ水循環調整イ
	Cycle Coordination	Coordination du Cycle de l'Eau	ニシアチブ
	Initiative		
AIEM	Advanced Integral	Modèle Avancé d'Equation	表面散乱モデル
	Equation Model	Intégrale	
AMSR-E	Advanced Microwave	Radiomètre Avancé à Balayage	改良型高性能マイクロ
	Scanning Radiometer for	en Hyperfréquence	波放射計
	EOS		
BATS	Biosphere–Atmosphere	Processus d'Echange entre la	陸面過程モデル
	Transfer Scheme	Biosphère et l'Atmosphère	
CMIP3	The 3rd phase of Coupled	La 3 ^e phase du Projet	第3次モデル相互比較
	Model Intercomparison	d'Inter-comparaison de	プロジェクト
	Project	Modèles Couplés	
C/P	Counterpart	Homologue	カウンターパート
DB	Database	Base de données	データベース
DEM	Digital Elevation Model	Modèle Numérique d'Altitude	数値標高モデル
DHM	Distributed Hydrological	Modèle Hydrologique	分布型水循環モデル
	Model	Distribué	
DMRT	Dense Medium Radiative	Modèle de Transfert Radiatif	放射伝達モデル
	Transfer	de Matériau Dense	
FAO	Food and Agriculture	Organisation des Nations	国際連合食糧農業機関
	Organization of the United	Unies pour l'Alimentation et	
	Nations	l'Agriculture	
FPAR	Fraction of Photosynthetic	Fraction de Rayonnement de	光合成有効放射吸収率
	Active Radiation	Photosynthèse	
F/R	Final Report	Rapport Final	ファイナル・レポート
GBHM	Geomorphology-Based	Modèle Hydrologique à base	分布型流出モデル
	Hydrological Model	de géomorphologie	
GCM	General Circulation Model	Modèle de la Circulation	大気循環モデル
		Générale	
GEO	Group on Earth	Groupe sur l'Observation de la	地球観測作業部会
	Observations	Terre	
GEOSS	Global Earth Observation	Réseau Mondial des Systèmes	全球地球観測システム
	System of Systems	d'Observation de la Terre	
GOJ	Government of Japan	Gouvernement du Japon	日本国政府

GPS	Global Positioning System	Système de Positionnement	全球測位システム
		Global (GPS)	
GSMap	Global Satellite Mapping	Global Satellite Mapping of	全球降水マップ
	of Precipitation	Precipitation	
IC/R	Inception Report	Rapport de Commencement	インセプション・レポ
			- F
IPCC	Intergovernmental Panel	Groupe Intergouvernemental	気候変動に関する政府
	on Climate Change	sur l'Evolution du Climat	間パネル
		(GIEC)	
IT/R	Interim Report	Rapport Intérimaire	インテリム・レポート
JCC	Joint Coordinating	Comité de Coordination	合同調整委員会
	Committee	Conjoint	
JICA	Japan International	Agence Japonaise de	国際協力機構
	Cooperation Agency	Coopération Internationale	
LAI	Leaf Area Index	Indice de Surface Foliaire	葉面積指数
LDAS-UT	Land Data Assimilation	Système d'assimilation des	陸面データ同化
	System by Coupling	données à la surface des terres	
	AMSR-E and SiB2	émergées et Biosphère Simple	
		2	
LSM	Land Surface Model	Modèle de la Surface de Terre	地表面モデル
M/M	Men Month	Homme Mois	人/月
NCDC	National Climatic Data	Centre National de Données	アメリカ国立気候デー
	Center	Climatologiques	タセンター
NOAA	National Oceanic and	Administration Nationale	米国海洋大気庁
	Atmospheric	Océanique et Atmosphérique	
	Administration		
PDM	Project Design Matrix	Matrice de Conception du	プロジェクト・デザイ
		Projet	ン・マトリックス
РО	Plan of Operation	Plan d'Exécution	実行計画
P/R	Progress Report	Rapport d'Avancement	プログレス・レポート
R/D	Record of Discussions	Procès-Verbaux	協議議事録
RMSE	Root Mean Squared Error	Erreur Quadratique Moyenne	2 乗平均平方根誤差
RTM	Radiative Transfer Model	Modèle de Transfert Radiative	放射伝達モデル
SiB2	Simple Biosphere 2	Biosphère Simple 2	単純植生モデル2
SWI	Soil Wetness Index	Indice d'Humidité de Sol	土壤湿潤指数
USGS	United States Geological	Commission Géologique des	アメリカ地質調査所
	Survey	Etats-Unis	
WEB-DHM	Water and Energy Budget	Modèle Hydrologique	分布型水循環モデル
	based Distributed	Distribué, basé sur le budget	

	Hydrological Model	d'eau et d'énergie	
WMO	World Meteorological	Organisation Météorologique	世界気象機関
	Organization	Mondiale	
WRF	Weather Research and	Modèle Recherche Et	次世代メソスケール数
	Forecasting. Model	Prévision Météo	値天気予報モデルシス
			テム
WSP	Water Security Plan	Plan de Sécurité de l'Eau	水の安全保障計画

I. Bref Aperçu de la Mission

(1) Contexte dans lequel la présente mission est exécutée, comment et pourquoi elle est exécutée.

La moitié du territoire de la République Tunisienne est placée sous un climat semi-aride. Les précipitations annuelles moyennes du tout le territoire sont très faibles. Elles ne sont que de 500 mm Mais la région nord de la Tunisie, y compris le bassin versant de la Medjerda, subit, périodiquement à l'intervalle de quelques années pendant la saison des pluies de septembre à mars, de fortes précipitations qui provoquent des inondations à cause de crues subites. Surtout ces dernières années, des averses se sont produites fréquemment en 2000, 2003, 2004, 2005, 2009 et 2012 et les grandes inondations à la suite de ces fortes pluies ont causé des dégâts importants dans le bassin aval de la Medjerda au nord du pays. Surtout, au moment de la grande inondation de janvier 2003, il y a eu 10 morts et 27 000 sinistrés ainsi que des dommages socio-économiques importants comme la perte de produits agricoles, des dégâts aux bâtiments, l'interruption de transport, etc. à cause de l'eau qui a stagné pendant plus d'un mois. Aussi tout récemment, en février 2012, une forte précipitation dans la région nord-ouest a provoqué des inondations dans plusieurs bassins versants de la Medjerda et il y a eu 6 morts ainsi que d'autres dégâts importants. L'impact de ces grandes inondations ne se limite pas seulement aux dégâts matériels comme la perte de produits agricoles, la destruction d'infrastructures et de bâtiments mais il y a une répercussion socio-économique comme l'augmentation de la pauvreté etc. à cause de la stagnation des activités économiques et des désastres. Ainsi, elle constitue un risque de freinage pour le développement de ce pays.

Le gouvernement tunisien s'est déjà engagé à lutter contre les inondations. Ainsi le « 11^e plan quinquennal du développement socio-économique (de 2007 à 2011) » a fait de la mitigation des dommages dû aux inondations de la zone urbaine la priorité et des mesures préventives contre les l'inondation de la zone urbaine comme l'aménagement du réseau fluvial, le nettoyage du réseau existant, etc. ont été programmés. On compte sur ces projets qui peuvent éventuellement créer l'effet de synergie avec des projets d'urbanisation et de développement des transports urbains.

Pour améliorer la situation du bassin versant de la Medjerda qui subit des inondations graves, la JICA a mis en œuvre « l'Étude sur le plan de gestion intégrée des ressources hydrauliques du bassin versant de la Medjerda » (ci-dessous appelée « étude du développement ») pour une période de 26 mois entre 2006 et 2008. Dans cette étude, le plan directeur pour la gestion intégrée des ressources hydrauliques du bassin versant a été établi en mettant l'accent sur la protection du bassin de la Medjerda contre les inondations à l'aide des constructions contre les inondations telles que digues et étangs, ainsi que des mesures n'utilisant pas de constructions y compris la mise en place des systèmes d'alerte des inondations sur l'utilisation des plaines d'inondation. En 2009, le gouvernement tunisien a adressé une requête pour la mise en œuvre

d'une étude de faisabilité (étude FS) sur le projet proposé dans l'étude du développement indiqué ci-dessus et c'est dans ce contexte que « l'Etude préliminaire du projet pour la gestion intégrée du bassin versant de la Medjerda et la lutte contre les inondations » (ci-dessous « étude préliminaire ») a eu lieu entre septembre 2010 et mai 2012. Dans cette étude préliminaire, nous avons collecté des informations de base et examiné des mesures fondamentales possibles à l'égard du bassin situé le plus à l'aval (zone D2), jugé par le plan directeur comme la région qui bénéficiera des effets économiques les plus importants.

Sur la base du résultat de l'étude préliminaire, il a été décidé que « l'Etude préliminaire de la gestion intégrée du bassin versant et de la lutte contre les inondations en considérant l'évaluation de l'impact du changement climatique sur la Medjerda » (ci-dessous « étude préliminaire II ») sera mise en œuvre à partir du juillet 2012 afin de completer le contenu de l'étude préliminaire précédente et d'établir un projet d'activités plus détaillé. Par contre, étant donné que l'analyse du débit d'écoulement d'inondations vers le bassin versant de la Medjerda n'est pas facile puisqu'il s'agit d'une région particulière connaissant fréquemment des inondations suite aux pluies diluviennes en raison du mousson méditerranéen malgré sa position en zone semi-aride et que la région d'Afrique du Nord, comprenant le bassin cité, est considérée par le 4^e Rapport de l'IPCC comme assez sensible au changement climatique dans le futur, nous avons décidé d'effectuer, de façon séparée de cette étude préparatoire II, l'analyse du débit d'inondations ainsi que l'analyse de l'impact du changement climatique futur sur les distributions de précipitations et d'inondations (ci-dessous « l'évaluation de l'impact du changement climatique ») qui nécessiteront des techniques plus spéciales.

Cette étude correspond à l'étude de l'évaluation de l'impact du changement climatique indiquée ci-dessus et concerne trois piliers d'étude suivants :

- Définition du débit de crue de conception tenant compte de précipitations de conception, de débit de crête sans contrôle et de l'exploitation des barrages existants
- (2) Évaluation de l'impact du changement climatique futur
- (3) Examen sur l'exploitation optimisée d'ouvrages hydrauliques

Parmi ces éléments, le résultat de l'article (1) a été transféré pour l'usage dans l'étude préliminaire II et a servi de précondition pour examiner les spécifications du plan d'activités préparé via l'étude préliminaire II ainsi que l'efficacité du projet. De surplus, nous avons pu obtenir des connaissances importantes à travers les piliers (2) et (3) pour contribuer à la gestion future des inondations de la Medjerda par le gouvernement tunisien.

L'organigramme de l'ensemble des activités sont indiqué dans la Figure I-1-1.

(2) Zone de l'étude

La zone de l'étude est en principe le bassin aval de la Medjerda de la République tunisienne (Aliana, Maneuver, Bizerte). Cependant, étant donné que le réservoir d'eau fait l'objet de « l'étude concernant l'exploitation optimale des ouvrages hydrauliques », le barrage de Sidi Salem qui se trouve dans le bassin moyen de la Medjerda, est inclus dans la zone de l'étude (Voir les Figures I-(2)-1 et I-(2)-2).



Figure I-(1)-1 Diagramme du processus des travaux de « l'Evaluation de l'Impact du Changement Climatique sur la Zone du Bassin Versant de la Medjerda »



Figure I-(2)-1 Zone de l'étude

Cf. : Rapport final de l'Etude sur la gestion intégrée du bassin axée sur la régulation des inondations dans le bassin de la Medjerda en République Tunisienne ». Vol I. Résumé (Janvier 2009) : http://libopac.jica.go.jp/search/



Figure I-(2)-2 Plan d'agrandissement de la zone du bassin-aval

(3) Orientation principale de l'exécution de l'étude

1. Evaluation des précipitations maximales probables, du débit de crête sans contrôle et du débit d'inondation de conception tenant compte de l'exploitation des barrages existants

Dans le cadre de l'estimation des précipitations maximales probables, nous tenons compte des propriétés variables de la durée de précipitations et de la répartition spatio-temporelle de précipitations, en plus de la distribution de probabilité des précipitations. Pour faire l'analyse de l'écoulement afin d'estimer le débit de crête sans contrôle, il est indispensable de représenter d'une manière précise l'état de l'eau dans le sol situé sur le bassin, qui affecte considérablement l'accroissement du débit du fleuve ou le débit de pointe même si les précipitations sont les mêmes, parce qu'il est nécessaire de mettre en œuvre une analyse continue à long terme en commençant par le niveau d'eau bas et jusqu'au niveau de la crue et également de prévoir l'écoulement d'eau à l'aide des valeurs observées afin d'assurer une meilleure exploitation des ouvrages hydrauliques lors de l'évaluation de l'impact du changement climatique sur les ressources hydrologiques. Il est également nécessaire d'être capable de tenir compte des distributions de la topographie, du sol, des végétations et des conditions climatiques et il est

donc essentiel d'utiliser le modèle hydrologique distribué puisqu'il nous permettra de calculer la quantité d'eau du sol ainsi que le débit d'écoulement vers le fleuve sans avoir à effectuer le réglage à long terme. En outre, nous allons considérer l'exploitation du barrage existant de Sidi Salem pour définir le débit de crue de conception.

2. Évaluation de l'impact du changement climatique futur

Pour l'évaluation de l'impact du changement climatique, il est courant d'utiliser le modèle de la circulation générale (ci-dessous modèle MCG). Cependant, le modèle MCG comporte de l'incertitude et des biais notamment sur les valeurs estimées des précipitations, puisqu'il y a des aspects non éclaircis sur différents processus physiques et biochimiques et qu'il ne permettra pas d'avoir suffisamment de résolution spatiale pour représenter les processus variés en raison du manque de la compétence du calculateur. Par conséquent, il n'est pas adéquat de faire des évaluations quantitatives utilisant un seul modèle MCG et il est pour le moment indispensable d'examiner la similitude des résultats obtenus et de considérer la variabilité de l'estimation à l'aide de plusieurs modèle MCG qui nous permettront de représenter les propriétés climatiques des zones ciblées d'une manière appropriée.

En outre, comme l'échelle spatiale ciblée par l'analyse de la circulation hydrologique est généralement plus petite que les dimensions du quadrillage du modèle MCG, il faut procéder à la réduction d'échelle spatiale et également à la correction de biais à l'aide des données observées pour mener à bien des analyses quantitatives. Des approches dynamiques via le modèle non-hydrostatique à la méso-échelle sont également souvent utilisées, mais la réduction dynamique d'échelle de plusieurs modèles MCG a le désavantage d'être coûteux. Il y a un nombre important de stations d'observation de précipitations sur les bassins ciblés dans cette étude, ce qui nous permet d'avoir recours aux données à long terme. C'est pour cette raison que nous allons représenter les distributions spatiales en faisant des extrapolations et des interpolations spatiales des valeurs sorties des modèles dont les biais ont été corrigés correspondant à chaque station d'observation des précipitations.

3. Examen sur l'exploitation optimisée d'ouvrages hydrauliques

Nous allons mettre en œuvre des examens sur l'optimisation de l'exploitation d'ouvrages hydrauliques existants. Cette méthode a pour but d'optimiser les fonctions d'évaluation, se focalisant sur la longueur des cours d'eau du bassin versant de la Medjerda, utilisant le temps prévu d'arrivée de la crue comme lead-time (délai) pour prévoir les inondations, prévoyant le débit d'afflux dans le barrage du Sidi Salem et mettant l'accent sur l'atténuation des dommages causés par les inondations.

II. Contenu de l'étude

(1) Evaluation des précipitations maximales probables, du débit de crête sans contrôle et du débit d'inondation de conception tenant compte de l'exploitation des barrages existants

Dans ce rapport, nous avons évalué les précipitations maximales probables, le débit de crête sans contrôle et le débit d'inondation de conception suivant le diagramme ci-dessous.



Figure II-(1)-1 Diagramme du processus d'évaluation des précipitations maximales probables, du débit de crête sans contrôle et de la crue de conception

1. Evaluation des précipitations maximales probables et du débit de crête sans contrôle

Pour faire cette opération, premièrement, nous avons étudié des inondations dans le passé qui se sont produites dans le bassin versant de la Medjerda, fixé les 2 seuils de pluie journalière et déterminé les 2 nombres de jours de pluie continue qui dépassent respectivement ces seuils. Deuxièmement, nous avons évalué les précipitations maximales probables sur la base de l'analyse des probabilités avec des moyennes des précipitations du bassin versant, relatives à chaque nombre de jours de pluie continue. Troisièmement, nous avons divisé les précipitations maximales probables par jour, proportionnellement aux précipitations journalières moyennes du bassin versant lors des inondations dans le passé, et décomposé par heure pour utiliser le résultat de calcul pour évaluer l'écoulement de crue. A la fin, nous avons créé un jeu des grilles de données de précipitations par heure au moyen de la distribution spatiale des inondations dans le

passé.

Par ailleurs, nous avons ajusté le modèle hydrologique distribué, basé sur le budget d'eau et d'énergie (WEB-DHM) qui peut représenter les différentes caractéristiques comme la géologie, le sol, l'occupation du terrain dans le bassin versant de la Medjerda et la distribution hydrologiques sur la base des données d'observation. Nous avons accordé une attention particulière à la reproductibilité des caractéristiques de l'écoulement de crue de ce modèle. Ensuite nous avons introduit les précipitations maximales probables dans ce modèle pour évaluer le débit de crue. Nous avons considéré la valeur maximale parmi toutes les valeurs du débit de crue correspondant à chaque nombre des jours de pluie continue et à la distribution spatio-temporelle des précipitations comme le débit de crête sans contrôle.

1) Détermination des précipitations maximales probables

a. Données et portion du bassin versant

La Figure II-(1)-2 indique les points d'observation des précipitations exploitables pour cette étude et les portions du sous-bassin suivant les principaux affluents de la Medjerda. Les points d'observation des précipitations sur le bassin versant de la Medjerda collectent des données sur les précipitations journalières. Dans cette étude, nous avons utilisé dans cette étude des données des 44 points d'observation de précipitations : celles sur les précipitations journalières entre janvier 1950 et décembre 2007 pour la détermination des précipitations maximales probables et celles pour la période entre janvier 1981 et décembre 2000 pour la correction de biais des modèles pour la prévision du changement climatique, respectivement. Alors qu'il n'existe que trois points d'observation des précipitations sur le côté algérien du sous-bassin 9, il y a un nombre suffisant des points d'observation des précipitations journalières dans d'autres portions du bassin versant. Par conséquent, à l'aide de ces données, nous avons obtenu les précipitations moyennes du bassin et des sous-bassins à partir de la moyenne simple des précipitations observées et nous avons calculé la distribution des précipitations, destinée à l'analyse d'écoulement, à partir de la pondération de l'inverse du carré de la distance entre chaque grille de quadrillage de 0.05 degré couvrant le bassin versant et différents points d'observation.



Figure II-(1)-2 Points d'observation des précipitations et portions de sous-bassins

b. Nombre de jours de pluie continue et données des précipitations maximales annuelles

La détermination du nombre de jours de pluie continue a été effectuée comme suit sur la base des données obtenues lors des inondations dans le passé (Mars 1973, Mai 2000, Janvier 2003, et Décembre 2003) :

1. Nombre de jours de pluie continue dont les précipitations journalières dépassent 20 mm/jour (barre rouge de la Figure II-(1)-3),

2. Nombre de jours de pluie continue dont les précipitations journalières dépassent 10 mm/jour (barre rose de la Figure II-(1)-3).

Nous avons aussi considéré la différence entre les portions du sous-bassin lors des pluies. Le résultat est le suivant : le nombre de jours de pluie continue dans le cas de i. (>20mm/jour) est de 4, celui dans le cas de ii. (>10 mm/jour) est de 5.





(Barre rouge : Précipitations de plus de 20 mm/jour, Barre rose : Précipitations de plus de 10 mm/jour et de moins de 20 mm/jour)

Le Tableau II-(1)-1 indique les précipitations maximales journalières, les précipitations maximales de 4 jours et les précipitations maximales de 5 jours qui ont été observées chaque année entre 1950 et 2007.

year	1 jour [mm]	4 jours [mm]	5 jours [mm]
1950	28.73	42.97	52.75
1951	23.53	56.14	66.31
1952	36.16	82.43	89.58
1953	44.70	77.57	77.79
1954	20.89	47.24	52.01
1955	25.94	52.09	54.41
1956	31.70	67.17	70.45
1957	43.04	78.11	80.77
1958	28.65	48.60	54.77
1959	30.91	65.86	68.86
1960	14.91	26.12	26.30
1961	26.18	48.52	48.55
1962	33.92	78.14	85.82
1963	22.85	48.32	51.25
1964	46.59	76.36	76.62
1965	12.29	35.59	40.94
1966	23.51	56.43	56.65
1967	12.77	36.05	38.85
1968	19.40	41 16	43.68
1969	40.49	82.83	100 18
1970	27 44	51.80	51.92
1971	32.58	61.63	62.46
1972	30.66	52 38	55.62
1972	50.00	111 97	118 64
1973	23.70	50.18	63.01
1974	34.08	75.66	77 32
1975	27.94	73.00	75.85
1970	16.96	10.75	13.00
1977	17.18	40.34	50.54
1970	27.00	77.09	77.02
1979	21.09	16.90	47.25
1900	24.40	40.09	47.55
1901	10.55	50.05	52.50
1982	25.10	00.50	59.18
1983	20.08	44.01	44.43
1984	38.84	98.02	100.38
1985	13.74	97.34	104.47
1986	17.18	39.91	42.86
1987	20.94	40.97	41.84
1988	25.64	43.93	46.41
1989	15.28	38.84	40.13
1990	32.22	67.36	81.41
1991	26.22	46.13	54.58
1992	34.84	63.26	65.54
1993	10.88	25.44	31.28
1994	17.44	45.78	51.92
1995	13.39	35.09	41.02
1996	26.58	66.93	70.17
1997	20.30	45.03	47.59
1998	28.55	45.39	47.51
1999	21.24	42.77	49.64
2000	21.27	49.47	62.63
2001	22.33	35.14	35.56
2002	22.09	45.86	49.93
2003	55.02	126.41	128.40
2004	43.05	72.08	76.72
2005	35.98	65.04	69.11
2006	33.69	60.36	68.52
2007	26.12	76.65	86.48

Tableau II-(1)-1Précipitations maximales journalières, Précipitations maximales de 4 jours, etPrécipitations maximales de 5 jours pour chaque année entre 1950 et 2007

c. Sélection d'une fonction de densité de probabilité pour l'analyse des probabilités de la hauteur moyenne de précipitations maximales annuelles sur la zone du bassin versant

Nous avons sélectionné une fonction de densité de probabilité appropriée pour évaluer les précipitations maximales probables pour chaque période de retour sur la base du Tableau II-(1)-1, Précipitations maximale de 4 jours dans l'année et Précipitations maximales de 5 jours dans l'année. Nous avons utilisé les 11 fonctions suivantes (toutes pour les moyennes annuelles maximales) : Distribution exponentielle (Exp), Distribution Gumbel (Gumbel), Distribution du maximum double exponentielle (SqrtEto), Distribution généralisée des valeurs extrêmes (Gev), Distribution de Pearson III (LogP 3), Méthode Iwai, Méthode Ishihara/Takase (IshiTaka), Log normale à 3 paramètres (méthode quantile)(LN3Q), Log normale à 3 paramètres (Slade II) (LN3PM), Log normale de paramètres (μ , σ)(Slade I, méthode des moments L), Log normale de paramètres (μ , σ)(Slade I, méthode des moments)(LN2PM). Le résultat est présenté dans les Tableaux II-(1)-2 et II-(1)-3. Le degré de conformité de chaque fonction de densité de probabilité est présenté dans les Figures II-(1)-4 et 5.

Nous avons évalué le résultat de l'évaluation par SLSC (critères des moindres carrés classiques : évaluation de degré de conformité) ainsi que par la méthode du jackknife (évaluation de la stabilité). Nous avons appris que l'erreur de la distribution de maximum double exponentielle (SqrtEto), estimée par la méthode du jackknife, est considérablement plus petite que les autres et que SLSC est d'environs 0,03 qui sont une valeur très faible. La présente analyse a été faite pour les données de la période de l'année 1950 à l'année 2007. Le résultat de SqrtEto de cette analyse est très proche du celui de l'étude visant la période entre 1968 et 2005 dans « l'Etude de la gestion intégrée de l'eau du bassin versant de la Medjerda » (JICA, 2009). Par conséquent, nous avons décidé d'adopter la distribution de maximum double exponentielle (SqrtEto) à cause de sa stabilité.

Tableau II-(1)-2Résultat de l'analyse des probabilités des précipitations maximales de 4 jours
dans chaque année

Type de function SLSC(99%)	Distribution expon X-COR(99%)	P-COR(99%)	Exp Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)	1				
0.000	0.000	0.047	vraisemblance	170.4	0.050	0.004	0.077					
Période de retour	400	200	-237.7	4/9.4	80	50	30	20	10	5	3	2
Valeur hydrologique probable	168.6	153.2	146.8	137.8	132.9	122.5	111.1	102.2	86.8	71.4	60.1	51.1
Valeur d'estimation	168.6	153.2	146.8	137.8	132.9	122.5	111.1	102.2	86.8	71.4	60.1	51.1
Jackknife Erreur de valeur d'	14.9	13.2	12.4	11.4	10.8	9.6	8.3	7.3	5.6	3.9	2.9	2.2
estimation Jackknife												
Type de function	Distribution Gumb	el	Gumbel]								
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log- vraisemblance	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.026	0.992	0.992	-250.6	505.1	0.045	0.986	0.979			-		
Période de retour Valeur hydrologique	400	200	150	100	80	50	30 102.8	20 96.2	10 84.7	5	3 63.1	2 54.6
probable			100.0									
Jackknife	144.5	133.4	128.8	122.2	118./	111.1	102.8	96.2	84.7	/2./	63.1	54.6
Erreur de valeur d'	12.1	10.9	10.3	9.6	9.2	8.3	7.4	6.6	5.3	4.1	3.1	2.4
Contration outsiding												
Type de function	Distribution de ma exponentielle	ximum double	SqrtEto									
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.031	0.991	0.994	-250.8	505.6	0.057	0.985	0.979					
Période de retour	400	200	150	100	80	50	30	20	10	5	3	2
probable	102.0	103.1	133.3	144.0	130.7	120.0	11434	104.5	08.3	74.5	03.2	55.5
Valeur d'estimation	182.6	163	155.1	144.4	138.6	126.7	114.3	104.8	89.2	74.1	63.1	53.8
Erreur de valeur d'	3.8	3.6	3.6	3.4	3.4	3.2	3.1	3	2.8	2.5	2.4	2.2
estimation Jackknife												
Type de function	Distribution génér	alisée des valeurs	Gev		01.00/500/	1. 0 0 D (F 00)	0.000 (500)					
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log- vraisemblance	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.024	0.993	0.993	-250.3	506.7	0.042	0.986	0.976	20	10		0	0
Valeur hydrologique	158.1	143.1	130	128.7	124.2	114.9	105	97.4	84.6	71.9	62.2	53.8
probable Valeur d'estimation	155.1	141.6	136	128.1	123.8	114.8	105.2	97.6	84.8	72	62.2	53.8
Jackknife	100.1	141.5	100	120.1	120.0	114.0	1001	57.5	04.0		ULL	00.0
Erreur de valeur d' estimation Jackknife	29.8	22.4	19.8	16.4	14.7	11.7	9	7.3	5.3	4.1	3.4	2.8
Tuno do function	Log Bootton t		LogP2				•	-				
ype ae function	Lug rearson type		Logra									
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log- vraisemblance	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.028	0.993	0.993	-250.3	506.7	0.047	0.993	0.993					
Période de retour Valeur hydrologique	400	200	150	100	80	50	30	20	10	5 72.3	3 62 7	2 54 1
probable												
Jackknife	149	136.7	131.7	124.6	120.7	112.6	103.8	96.8	84.8	/2.4	62.7	54.1
Erreur de valeur d'	24.3	19.1	17.2	14.7	13.5	11.1	8.9	7.4	5.4	4	3.2	2.6
esumation Jackknie	•	•	I			1	ļ.					
Type de function	Methode Iwai	P-COR(99%)	lwai	nAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P.COR(50%)					
0200(0070)	1001(003)	001(0070)	vraisemblance	p. 10	0200(00%)	X 001(00 %)	1 0011(0070)					
0.029 Période de retour	0.992	0.993	-250.4	506.7	0.05	0.986	0.979	20	10	5	3	2
Valeur hydrologique	144.7	133.3	128.6	122	118.3	110.7	102.5	95.9	84.5	72.5	63	54.5
probable Valeur d'estimation	152.6	139.5	134.2	126.7	122.7	114.1	104.9	97.7	85.2	72.4	62.4	53.7
Jackknife			10.2	40	44.0	40.4	10	0.0	5.0		2.0	0.0
estimation Jackknife	24.0	20.1	10.5	10	14.0	12.4	10	0.3	5.5	3.0	2.0	2.5
Type de function	Methode Ishihara/	Takase	IshiTaka	1								
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.03	0.993	0.993	vraisemblance -250.3	506.7	0.049	0.986	0.977					
Période de retour	400	200	150	100	80	50	30	20	10	5	3	2
probable	140.7	136.2	131.1	124	120.1	112	103.2	90.5	04.4	12.2	02.0	54.1
Valeur d'estimation	147.5	135.7	130.8	124	120.2	112.4	103.8	96.9	85	72.6	62.8	54.1
Erreur de valeur d'	21.1	17	15.5	13.5	12.5	10.4	8.5	7.2	5.4	4.1	3.4	2.8
estimation Jackknife												
Type de function	methode quantile		LN3Q	1								
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log- vraisemblance	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.03	0.993	0.993	-250.4	506.7	0.048	0.986	0.978					
Periode de retour Valeur hydrologique	400	200	150	100	80	50	30 104.1	20	10 84.8	5 72.3	3 62.6	2 54
probable Volour d'ontin ation			407.0	400.0	405.0	440.0	100.0	00 7	AF 3	30.0		F0.F
Jackknife	157.7	143.4	137.6	129.6	125.2	116.1	106.3	98.7	85.7	/2.5	62.4	53.6
Erreur de valeur d' estimation Jackknife	20.7	17.3	15.9	14.1	13.1	11.2	9.3	7.8	5.7	3.9	2.9	2.4
free and a second dockning		•	l	·	1	1		r – 1		1		
Type de function SLSC(99%)	Slade II X-COR(99%)	P-COR(99%)	LN3PM Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)	1				
		(///	vraisemblance	· ·								
0.029 Période de retour	0.993	0.993	-250.3	506.7	0.049	0.986	0.978	20	10	5	3	2
Valeur hydrologique	147.5	135.4	130.4	123.4	119.6	111.7	103.1	96.2	84.5	72.3	62.7	54.2
Valeur d'estimation	145.2	134	129.4	122.9	119.3	111.7	103.4	96.8	85.1	72.9	63.1	54.3
Jackknife Errour do volour d'	20.6	16.7	15.2	12.2	12.2	10.4		7.2	5.4	4.1	34	2.0
estimation Jackknife	20.0	10.7	10.5	10.0	12.3	10.4	0.5	1.2	0.4	4.1	3,4	2.0
Type de function	Slade I. methode	des moments	LN2LM	1								
			1.00	DAIC	CI CC(E041)	V COR/CON/	D COD/FOW	1				
SLSC(99%)	X-COK(99%)	P-COR(99%)	Log- vraisemblance	PAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.029	0.991	0.992	-250.5	505	0.053	0.986	0.979	20	10		0	0
Valeur hydrologique	400	130.1	125.8	119.7	80	109.2	30	95.2	84.3	72.7	63.3	54.8
probable Volour d'ontimotion	120.0	120.5	125.2	110.2	115.0	109.9	101.1	04.0	9/1	72.6	62.2	54.7
Jackknife	139.8	129.5	125.2	118.2	113.0	100.0	101.1	D74.8	04.1	72.0	03.2	JH./
⊨rreur de valeur d' estimation Jackknife	14.7	12.8	12	10.9	10.3	9.2	7.9	7	5.4	4	3	2.4
The state of the s	Olever 1 and 1		LNODM	 1		•	•					
rype de function	Siade I, methode (ues moments	LNZPM									
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log- vraisemblance	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.03	0.991	0.992	-250.5	505	0.054	0.986	0.979					
Période de retour Valeur hydrologique	400	200	150	100	80	50 108 9	30	20	10	5 72 6	63 3	2 54.8
probable								55		. 2.0		
valeur d'estimation Jackknife	140	129.6	125.3	119.3	115.9	108.9	101.2	95	84.1	72.6	63.2	54.7
Erreur de valeur d'	14.2	12.4	11.6	10.6	10	8.9	7.7	6.8	5.3	3.9	3	2.4
estimation Jackknife	1	1		1	1	1						

Tableau II-(1)-3Résultat de l'analyse des probabilités des précipitations maximales de 5 jours
dans chaque année

Type de function	Distribution expon	entielle	Exp	1								
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.038	0.983	0.945	-240.4	484.8	0.052	0.99	0.984					-
Période de retour Valeur hydrologique	400	200	150	100	80 140.8	50 129.9	30 118	20 108.6	10 92.5	5	3 64.5	2 55.1
probable Valeur d'estimation	178.2	162.1	155.4	146	140.8	129.9	118	108.6	92.5	76.4	64.5	55.1
Jackknife Erreur de valeur d'	15.2	13.4	12.6	11.6	11	9.8	84	74	57	4	3	2.3
estimation Jackknife	10.2	10.4	12.0	11.0		5.0	0.4		0.7		0	2.0
Type de function	Distribution Gumb	el	Gumbel									
SLSC(99%) 0.02	X-COR(99%) 0.995	P-COR(99%) 0.995	Log-vraisemblance -253.4	pAIC 510.7	SLSC(50%) 0.032	X-COR(50%) 0.993	P-COR(50%) 0.986					
Période de retour Valeur hydrologique	400	200	150	100	80	50 117.9	30 109.3	20 102.3	10 90.3	5	3	2
probable Valous d'actimation	152.0	141.2	126.5	120.6	125.0	117.0	100.2	102.2	00.2	77 7	67.7	59.7
Jackknife	152.5	141.5	130.3	128.0	123.5	117.5	105.5	102.5	50.5	11.1	07.7	50.7
Erreur de valeur d' estimation Jackknife	12.3	11	10.5	9.7	9.3	8.4	7.5	6.7	5.4	4.2	3.2	2.5
Type de function	Distribution de ma	ximum double	SqrtEto	1								
SI SC(99%)	exponentielle X-COR(99%)	P-COR(99%)	1.00-	DAIC	SI SC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)	I				
	0.000		vraisemblance	F 44 4	0.054	0.000	0.000					
Période de retour	400	200	150	100	80	50	30	20	10	5	3	2
Valeur hydrologique probable	189.7	169.7	161.7	150.7	144.8	132.7	120.1	110.3	94.4	78.9	67.5	57.9
Valeur d'estimation Jackknife	189.6	169.6	161.6	150.6	144.7	132.6	119.9	110.2	94.2	78.8	67.4	57.8
Erreur de valeur d'	4	3.8	3.7	3.6	3.5	3.4	3.2	3.1	2.9	2.7	2.5	2.3
Tono de fuertion	Distribution of a factor	lis és des relation	6	1								
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log-vraisemblance	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0 Période de retour	0.995	0.996	-253.3	512.5	0.033	0.991	0.984	20	10	5	3	2
Valeur hydrologique probable	164.3	149.4	143.4	135.1	130.5	121.1	111.2	103.4	90.2	77	66.9	58.1
Valeur d'estimation Jackknife	161.8	148.1	142.5	134.5	130.2	121.1	111.3	103.6	90.4	77.1	66.9	58
Erreur de valeur d'	27.9	21.2	18.7	15.7	14.2	11.4	8.9	7.3	5.4	4.2	3.5	2.8
estimation Jackknile												
Type de function SLSC(99%)	Log Pearson type X-COR(99%)	P-COR(99%)	LogP3 Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)	1				
6.022	0.000	0.005	vraisemblance	512 5	0.025	0.000	0.005					
Période de retour	400	200	150	100	80	50	30	20	10	5	3	2
Valeur hydrologique probable	157.3	144.1	138.8	131.4	127.3	118.8	109.7	102.5	90.2	77.4	67.4	58.5
Valeur d'estimation Jackknife	154.5	142.4	137.4	130.4	126.5	118.4	109.5	102.5	90.3	77.6	67.5	58.5
Erreur de valeur d' estimation Jackknife	23.3	18.4	16.6	14.2	13.1	10.8	8.7	7.3	5.4	4.1	3.3	2.7
Tono de function	Mathematic Issuel		hours i	1								
SLSC(99%)	X-COR(99%)	P-COR(99%)	Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
0.025	0.996	0.996	vraisemblance -253.3	512.7	0.035	0.992	0.986					
Période de retour	400	200	150	100	80	50	30	20	10	5	3	2
probable	101.1	147.4	141.0	134	128.7	120.0	111.3	103.0	50.0	11.0	07.3	50.2
Valeur d'estimation Jackknife	170.2	154.7	148.3	139.6	134.8	124.9	114.3	106	92	77.8	66.9	57.6
Erreur de valeur d' estimation Jackknife	23.7	19.4	17.7	15.5	14.4	12.1	9.8	8.2	5.9	4.1	3.1	2.6
Type de function	Methode Ishihara/	lakase	IshiTaka	1								I
Type de function SLSC(99%)	Methode Ishihara/ X-COR(99%)	Takase P-COR(99%)	IshiTaka Log-	pAIC	SLSC(50%)	X-COR(50%)	P-COR(50%)					
Type de function SLSC(99%) 0.023	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996	Takase P-COR(99%) 0.995	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3	pAIC 512.5	SLSC(50%)	X-COR(50%) 0.992	P-COR(50%)					
Type de function SLSC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3	Fakase P-COR(99%) 0.995 200 141.2	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 150 136.3	pAIC 512.5 100 129.3	SLSC(50%) 0.038 80 125.5	X-COR(50%) 0.992 50 117.5	P-COR(50%) 0.986 30 108.8	20 101.9	10 89.9	5	3 67.5	2 58.5
Type de function SLSC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6	Takase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 150 136.3 135.5	pAIC 512.5 100 129.3 128.9	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1	20 101.9 102.3	10 89.9 90.4	5 77.4 77.9	3 67.5 67.8	2 58.5 58.6
Type de function SLSC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknife Erreur de valeur d'	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9	Fakase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2 14.7	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 150 136.3 135.5 135.5	pAIC 512.5 100 129.3 128.9 11.9	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 11.1	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1 7.9	20 101.9 102.3 6.9	10 89.9 90.4 5.4	5 77.4 77.9 4.3	3 67.5 67.8 3.5	2 58.5 58.6 2.9
Type de function SLSC(99%) Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknife Erreur de valeur d' estimation Jackknife	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9	Fakase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2 14.7	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 150 136.3 135.5 13.5	pAIC 512.5 100 129.3 128.9 11.9	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 11.1	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1 7.9	20 101.9 102.3 6.9	10 89.9 90.4 5.4	5 77.4 77.9 4.3	3 67.5 67.8 3.5	2 58.5 58.6 2.9
Type de function SLSC(99%) Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknite Erreur de valeur d' estimation Jackknite Type de function	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9 methode quantile	Takase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2 147	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 150 136.3 135.5 13.5 LN3Q	pAIC 512.5 100 129.3 128.9 11.9	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 125.3	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1 7.9	20 101.9 102.3 6.9	10 89.9 90.4 5.4	5 77.4 77.9 4.3	3 67.5 67.8 3.5	2 58.5 58.6 2.9
Type de function SL SC(9%) Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknife Erreur de valeur d' estimation Jackknife Type de function SL SC(99%)	Methode Ishihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(99%)	Takase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2 140.2 14.7 P-COR(99%)	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 150 136.3 135.5 13.5 LN3Q Log- vraisemblance	pAIC 512.5 100 129.3 128.9 11.9 pAIC	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%)	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%)	P-COR(50%) 0.986 300 109.1 7.9 P-COR(50%)	20 101.9 102.3 6.9	10 89.9 90.4 5.4	5 77.4 77.9 4.3	3 67.5 67.8 3.5	2 58.5 58.6 2.9
Type de function SL SC(9%) Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknife Erreur de valeur d' estimation Jackknife Type de function SL SC(99%) 0.023 Période de retour	Methode Ishihara/ XCOR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(99%) 0.996 400	Takase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2 147.7 P-COR(99%) 0.995 200	lshiTaka Log- vraisemblance 150 136.3 135.5 135.5 135.5 LN3Q Log- vraisemblance -253.3 150	pAIC 512.5 100 129.3 128.9 11.9 pAIC 512.5 100	SLSC(50%) 0.038 800 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 800	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 50	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 30	20 101.9 102.3 6.9 20	10 89.9 90.4 5.4	5 77.4 77.9 4.3	3 67.5 67.8 3.5	2 58.5 58.6 2.9
Type de function SL SC(99%) Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur de stimation Jackknite Erneur de valeur d' estimation Jackknite Type de function SL SC(99%) Période de retour Valeur hydrologique onhable	Methode Ishihara/ XCOR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9 methode quantile XCOR(99%) 0.996 400 153	Fakase P-COR(99%) 0.995 200 1412 140.2 14.7 P-COR(99%) 0.995 200 141	IshiTaka Log- vraisemblance -253.3 136.3 136.5 135.5 LN3Q Log- vraisemblance -253.3 136.1	pAIC 512.5 100 129.3 128.9 11.9 11.9 512.5 100 129.1	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 80 125.4	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 50 117.4	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 30 108.7	20 101.9 102.3 6.9 20 101.8	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4	3 67.5 67.8 3.5 3.5 3.5 3.5	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9
Type de function SLSC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknile Erreur de valeur d' estimation Jackknife Type de function SLSC(99%) 0.023 Période de retour Valeur d'estimation	Methode lahihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 175.9 methode quantile X-COR(99%) 0.996 400 153 143.1	Fakase P-COR(99%) 0.995 200 141.2 140.2 14.7 P-COR(99%) 0.995 200 141 133.6	IshiTaka Log- vraisemblance 2533 150 1363 1355 1355 LN3Q Log- vraisemblance 12533 150 136.1	pAC 512.5 100 128.3 128.9 11.9 pAC 512.5 100 128.1 100 128.1	SLSC(50%) 0.038 800 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 803 125.4 120.7	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 114	P-COR(50%) 0.886 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.886 300 108.7 106.5	20 101.9 102.3 6.9 20 101.6 100.4	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.9	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.4 77.8	3 67.5 67.8 3.5 3.5 67.5 68.1	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9 2.9 58.6 59.2
Type de function SL SC(99%) O.023 Périodo do retour Vandou do retour Vandou do retour Vandou do restimation Jackkinie Erreur de valieur d' Beñode da retour Valeur Inderlogique probable Valeur de retour Valeur Inderlogique probable Dateur de retour Jackkinie Erreur de valeur d'	Methode lahihara/ X-COR(99%) 0.996 400 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(99%) 0.996 400 153 143.1 18.5	Takase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 1	IshiTaka Log: vraisemblance 253.3 156.0 136.3 135.5 135.5 LN3Q Log- vraisemblance 253.3 156.0 136.1 136.1	pAC 512.5 1000 129.3 128.9 11.9 128.9 11.9 512.5 1000 129.1 129.1 129.3 129.3 129.3 129.3 12.5 10.0 12.5 12.5 10.0 12.5 12.5 10.0 12.5 12.5 10.0 12.5 12.5 10.0 12.5 12.5 12.5 10.0 12.5 12.5 12.5 12.5 10.0 12.5 12.5 12.5 10.0 12.5 12	SLSC(50%) 0.038 003 125.5 125.3 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 003 0.038	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 50 117.4 114 9.6	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.9866 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.9866 0.986 0	200 1019 1023 6.9 200 101.8 100.4 6.9	10 89.9 90.4 5.4 100 89.9 89.9 89.6 5.3	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.4 77.8 77.8 4.1	3 67.5 67.8 3.5 67.5 68.1 3.3	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9 58.6 59.2 2.7
Type de function SLSC(99%) OLOSE (SLSC(99%) OLOSE (SLSC(99%) OLOSE (SLSC(99%) OLOSE (SLSC(99%) SLSC(99%) OLOSE (SLSC(99%) OLOSE (SLSC(99%) OLO	Methode ishiharar X-COR(99%) 0.996 400 153.3 161.6 17.9 methode quantile XCOR(99%) 0.986 400 153.3 143.1 18.5	rakase P-COR(99%) 2000 1412 1402 14.7 P-COR(99%) 0.985 2000 141 133.6 15.1	IshTaka Log- vaisemblance 12533 1555 1363 1363 1363 1365 1365 LN3Q Log- vaisemblance vaisemblance 1360 1361 1361 138	pAC 512.5 1000 129.3 128.9 11.9 128.9 11.9 PAC 512.5 1000 129.1 129.1 123.9 12.2	SLSC(50%) 0.038 003 125.5 125.3 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 0.038 0.038 125.4 125.4 125.4 125.5 125.	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 50 117.4 9.6	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.5 106.5 8	20 101.9 102.3 6.9 200 101.8 100.4 6.9	100 89.9 90.4 5.4 100 89.9 89.6 5.3	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.4 77.8 4.1	3 67.5 67.8 3.5 67.5 68.1 3.3	2 58.5 58.6 2.9 2.9 58.6 59.2 2.7
Type de function SL SC(99%) OLGEN TRADES (SC) Période de retour Valeur hydrologique probable Stateur hydrologique probable Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL SC(99%) OLGEN Période de retour Valeur hydrologique probable Datavaria Ensimation Jackkrife Ensimation Jackkrife Type de function	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.996 4000 151.3 151.6 151.7 methode quantile X-COR(99%) 0.996 4000 151.8 17.9 Methode quantile X-COR(99%) 16.5 Stade II X-COR(99%)	Takase (P-COR(99%) 0.995 2000 1412 1402 1402 P-COR(99%) 0.995 2000 141 133.8 15.1 15.1	ten Take Log- valsemblance 253.3 1950 138.3 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 138.1 138.1 138.1 138.1 129.8 138.1 129.8 138.5 129.8 138.5 129.8 138.5 129.5 138.5 129.5 138.5 129.5 138.5 129.	pAIC 512.5 100 1223.9 11.9 PAIC 512.5 100 129.1 123.9 122.9 122.9 122.9	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 80 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%)	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 114 9.6 X-COR(50%)	P-COR(50%) 0.986 30 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.7 106.5 8 P-COR(50%)	20 101.9 102.3 6.9 101.8 100.4 6.9	10 88.9 90.4 5.4 10 89.9 89.5 5.3	5 77.4 77.9 4.3 77.4 77.8 4.1	3 675 678 35 675 681 33	2 58.5 58.6 2.9 2.9 58.6 59.2 2.7
Type de function SL SC(99%) 0.023 Période de reteur Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackkinie estimation Jackkinie SL SC(99%) Diackkinie Erreur de valeur d' estimation Jackkinie Type de function SL SC(99%)	Methode Ishihatar X-COR(9%) 0.956 4000 1513 151.6 17.9 methode quantile X-COR(9%) 0.956 400 1533 143.1 18.5 Slade II X-COR(9%)	Tekase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 14.7 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 P-COR(99%)	IshTaka Log- valisemblance 253.3 160.3 135.5 135	pAC 612.5 128.3 128.9 11.9 pAC 512.5 100 122.1 123.9 12.2 pAC	SLSC(50%) 0.038 80 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 80 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%)	X-COR(50%) 0.992 0.992 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 114 9.6 X-COR(50%) X-COR(50%)	P-COR(50%) 0.986 0.986 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.9866 0.9866	200 101.9 102.3 6.9 200 101.8 100.4 6.9	100 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.6 5.3	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.8 4.1	3 675 678 35 675 681 33	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9 2.9 58.6 59.2 2.7
Type de function SLSC(99%) 0.023 Valeur hydrologique urchable Valeur dystologique ackninie Erreur de waleur d' salmation Lackriffe Type de function SLSC(95%) 0.022 Periode de retour Valeur hydrologique probable Valeur function Erreur de waleur d' estimation Jackvinfe estimation Jackvinfe SLSC(99%) 0.022 Periode de retour	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.996 4000 151.8 151.8 xCOR(99%) 0.996 4000 151.8 xCOR(99%) 9.996 4000 153.3 1143.1 18.5 Slade II XCOR(99%) 9.996 4000 4000	bkss P-C0R(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 <td>IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.7 136.7 136.7 136.7 136.7 137.7 138.7 138.7 138.7 138.7 150 138.7 150 138.7 150 138.7 150 150 150 150 150 150 150 150 150 150</td> <td>рАС 512.5 129.3 128.9 11.9 рАС 512.5 1000 129.1 123.9 122.9 рАС 512.5 512.5 1000 120.1 123.9 122.9 122.9 122.9 123.9 123.9 124.9 129.3 122.5 122</td> <td>SLSC(50%) 0.038 0255 1255 1253 1111 SLSC(50%) 0.038 000 1254 11.3 SLSC(50%) 0.038</td> <td>X-COR(50%) 0.992 0.992 117.5 117.5 0.5 X-COR(50%) 0.992 0.992 0.992 0.992 0.992 X-COR(50%) 0.993 0.993 0.993 0.993</td> <td>P-COR(50%) 0.986 0.986 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.986 8 P-COR(50%) 0.9866 0.986 0.986</td> <td>200 1019 1023 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 200 200 200 200</td> <td>100 69.9 90.4 5.4 100 89.9 89.5 5.3 5.3</td> <td>5 774 779 4.3 5 774 774 778 4.1</td> <td>3 675 678 35 675 68.1 33</td> <td>2 58.5 58.6 2.9 2.9 58.6 58.2 58.6 58.2 2.7 2.7</td>	IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.7 136.7 136.7 136.7 136.7 137.7 138.7 138.7 138.7 138.7 150 138.7 150 138.7 150 138.7 150 150 150 150 150 150 150 150 150 150	рАС 512.5 129.3 128.9 11.9 рАС 512.5 1000 129.1 123.9 122.9 рАС 512.5 512.5 1000 120.1 123.9 122.9 122.9 122.9 123.9 123.9 124.9 129.3 122.5 122	SLSC(50%) 0.038 0255 1255 1253 1111 SLSC(50%) 0.038 000 1254 11.3 SLSC(50%) 0.038	X-COR(50%) 0.992 0.992 117.5 117.5 0.5 X-COR(50%) 0.992 0.992 0.992 0.992 0.992 X-COR(50%) 0.993 0.993 0.993 0.993	P-COR(50%) 0.986 0.986 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.986 8 P-COR(50%) 0.9866 0.986 0.986	200 1019 1023 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 200 200 200 200	100 69.9 90.4 5.4 100 89.9 89.5 5.3 5.3	5 774 779 4.3 5 774 774 778 4.1	3 675 678 35 675 68.1 33	2 58.5 58.6 2.9 2.9 58.6 58.2 58.6 58.2 2.7 2.7
Type de function SLSC(99%) 0.023 Période de retour Voran hydrologique voran hydrologique voran hydrologique packvirle Erreur de valieur d' estimation Jackkrife Type de function SLSC(9%) Période de retour of de retour packvirle Erreur de valieur d' estimation Jackkrife Type de function SLSC(9%) Période de retour Jackkrife Erreur de valieur d' estimation Jackkrife Type de function SLSC(9%) Période de retour Jackkrife Freur de valieur d' estimation Jackkrife Occos SLSC(9%) Période de retour Jackkrife Période de retour Jackhrife Période de retour Jackkrife Période de retour Jackkrife Période de retour Jackkrife Période de retour Jackhrife Période de Jackhrife Période de retour Jackhrife Période de Jackhrife Période de Jackhrife	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.598 4000 153.3 151.6 17.9 methods quantle X-COR(99%) 0.598 4000 153.3 151.6 X-COR(99%) 0.598 400 155.3 143.1 18.5 Stade II X-COR(99%) 0.598 4000 152.2	PASSE PCOR(9%) 0.995 2000 141.2 140.2 140.2 14.7 P-COR(9%) 0.995 2000 141.1 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.4 141.2 141.2 141.2 141.2 141.2 141.2 141.2 141.2 141.2 141.2 141.3 15.1 15.1 15.1 P-COR(9%k) 0.995 2009 140.4	IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 136.5 136.5 136.5 136.5 136.5 136.5 136.5 137.5 136.	рАС 1000 128.3 128.9 11.9 рАС 512.5 100 128.1 122.9 122.2 рАС 512.5 12.5 12.5 12.5 12.5 12.5 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 10.0 12.5 10.0 10	SLSC(50%) 0.038 003 125.5 125.3 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 003 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%) 0.038 0.0	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 9.6 X-COR(50%) 0.993 0.	P-COR(50%) 0.986 0.088 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.986 P-COR(50%) 0.9866 0.9866 0.9866 0.9866 0.9866 0.9866 0.9866 0.9	200 101.9 102.3 6.9 101.8 100.4 6.9 200 101.8	10 88.9 90.4 5.4 10 89.9 89.6 5.3 5.3	5 77.4 77.9 4.3 77.4 77.8 77.8 4.1 77.5	3 675 678 35 675 675 681 33 33 33	2 58.5 58.6 2.9 2.9 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7
Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valear hydiológique palaur de satimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydiológique estimation Jackknie Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydiológique estimation Jackknie Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydiológique destration Jackknie	Methode Ishihatar XCOR(99%) 0.986 4000 153.3 151.6 17.9 methode junitie XCOR(99%) 0.986 4000 153.3 151.6 XCOR(99%) 0.986 400 16.5 Stade II XCOR(99%) 0.986 400 162.2 149.7	Passe (P-COR(99%)) 0.995 2000 141.2 140.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 135.8 P-COR(99%) 0.695 200 140.4 138.9	Ish Tako Log- valisemblance 253.3 1505 1365.5 1355 1355 1355 1355 1355 1356 1356 1386 1386 1386 1386 1386 1388 1388 138	pAC 100 128.3 128.3 128.9 11.9 pAC 612.5 100 128.1 123.9 pAC 512.5 100 128.1 122.9 100 128.1 100 128.3 100 128.3 100 128.3 100 128.3 109 128.3 100 128.3 100 128.3 128.3 100 128.3 128.3 100 128.3 100 128.3 128.3 100 128.3	SLSC(50%) 0.038 0.038 0.038 125.5 125.5 125.3 11.1 SLSC(50%) 0.038 80 125.4 120.7 1.3 SLSC(50%) 0.038 80 125.4 124.4	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 0.992 117.4 114 114 114 114 114 114 117.5 0.992 117.2 117.5 117.6 117.7 1	P-COR(50%) 0.986 0.088 109.1 7.9 P-COR(50%) 108.5 8 P-COR(50%) 0.986 300 108.5 108.6 108.8	200 1019 1023 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1	100 88.9 90.4 5.4 100 89.6 5.3 5.3 100 900 900.5	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.8 4.1 77.8 4.1 77.5 77.5 77.5	3 67.5 67.8 3.5 67.5 68.1 3.3 3.3 67.5 67.6 68.9 67.8 60.0 67.8 60.0	2 58.5 58.6 2.9 2.9 58.6 58.6 58.6 58.6
Type de function SLSC(99%) OLZEN SC(99%) OLZEN SC(99%) OLZ	Methode Ishihara/ X-COR(9%) 0.996 4000 1533 151.6 17.9 methode quantile X-COR(9%) 1533 143.1 18.5 Slade II X-OR(9%) 0.998 4000 1523 143.7 15.2 Slade II X-OR(9%) 1522 152 15	Telsase P-COR(19%) 0.995 2000 141.2 140.2 140.2 14.7 P-COR(19%) 0.995 2000 141.4 133.6 15.1 P-COR(19%) 0.995 2000 141.4 133.6 15.1 14.7 14.4 14.7 14.4 14.8 14.4 134.9 144.4 134.9 144.4	IshTaka Log- vraisemblance 2253 1600 1365 1355 1355 1355 1355 1355 1355 1355	PAIC 512.5 100 128.3 128.9 128.9 128.9 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 129.7 100 129.7 129.7 100 129.7 100 129.7 129.7 100 129.7 129.7 129.7 129.7 100 129.7 100 129.7 100 100 100 100 100 100 100 100 100 10	SLSC(50%) 0.038 803 1255 1253 1253 1253 1253 1254 1253 0.038 00 1254 1264 1207 11.3 SLSC(50%) 0.038 00 1255 1244 10.3 1254 1245 1245 1255 11.3 1255	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 0.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 X-COR(50%) 0.993 500 117.2 117.7 9.4	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.977 0.986 0.986 0.986 0.977 0.977 0.986 0.986 0.977 0.986 0.986 0.986 0.986 0.977 0.986 0.986 0.986 0.986 0.977 0.986 0.986 0.986 0.977 0.986 0.977 0.977 0.986 0.986 0.9777 0.9777 0.9777 0.9777 0.9777 0.9777 0.9777 0.9	200 101.9 102.3 6.9 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 102.1 5.9	10 88.5 90.4 5.4 100 69.9 89.6 5.3 100 900 900 900.5	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.8 4.1 4.1 77.5 77.5 77.5 77.5	3 675 678 35 678 68.1 33 33 33 675 68.1 33 33 676 68.1 33 33	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.8 58.6 58.8 58.8 2.9
Type de function SL SC(99%) Olden tydiologique probable Valeur dydiologique probable Valeur dydiologique probable SL SC(99%) Denioda en teurs Type de function SL SC(99%) Peñoda de reteur Valeur dydiologique probable Type de function SL SC(9%) Denioda de reteur Valeur dydiologique probable Valeur d'estimation SL SC(9%) Denioda de reteur SL SC(9%) Denioda de reteur SL SC(9%) Denioda de reteur Valeur d'estimation Jackwirle Erreur de valeur d' estimation Jackwirle	Methode Ishihatar X-COR(9%) 0.996 400 153.3 151.8 151.8 17.9 methode quantile X-COR(9%) 0.996 400 153.3 143.1 18.5 Stade II X-COR(9%) 0.996 400 153.3 143.1 18.5 18.5 18.5 19.5	Tekase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.8 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.8 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 140.4 138.9 144.4	IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.5 136.5 138.6 138.	PAC 512.5 100 128.9 128.9 11.9 PAC 512.5 100 128.1 123.9 122.2 PAC 512.5 100 128.4 128.9 12.5 100 128.1 128.9 10.5 1	SLSC(50%) 0.038 00 1255 1255 1255 1255 1255 1255 0.038 00 1254 1207 11.3 SLSC(50%) 0.038 0.	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 500 500 500 117.4 1144 9.6 X-COR(50%) 0.993 500 117.4 1144 9.6 X-COR(50%) 0.993 500 117.5	P-COR(50%) 0.986 0.986 105.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.7 106.5 8 P-COR(50%) 0.966 0.966 0.966 108.8 7.9	200 101.9 102.3 8.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 101.8 102.1 8.9	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.9 5.3 10 90 90 90.5 5.4	5 77.4 77.9 4.3 77.4 77.8 4.1 77.8 4.1 77.5 77.5 77.6 1 4.3	3 675 678 35 675 681 33 33 33 675 681 33 33 675 68 33	2 585 586 29 25 586 592 27 27 27 27 27 27 22 586 586 586 588 588 588 588 588
Type de function SLSC(99%) 0.023 Valeur dystospique trabable Valeur dystospique trabable Erreur de valeur d' auskunité Erreur de valeur d' Breinode de retour Valeur hydrologique probable Valeur dystospique probable Valeur dystospique probable SLSC(99%) 0.023 Perinode de retour Valeur hydrologique probable SLSC(99%) 0.023 Perinode de retour Dysteur de stimation Jackknite Erreur de valeur d' Reinode de retour Valeur hydrologique probable Valeur de stimation SLSC(99%) 0.022 Perinode de retour Valeur hydrologique probable Valeur de stimation SLSC(99%) 0.022 Perinode de retour Valeur hydrologique probable Valeur de stimation SLSC(99%) Valeur de stimation SLSC(99%) Valeur de stimation SLSC(99%) Valeur de stimation SLSC(99%) Valeur de stimation SLSC(99%) Valeur de stimation SLSC(90%) Valeur de stimation SLSC(90%	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.996 4000 151.8 151.8 17.9 methode quantile X-COR(99%) 0.996 4000 1533 143.1 18.5 Stade II X-COR(99%) 0.996 4000 152.2 143.1 Stade II X-COR(99%) Stade I, methode quantile	Phase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 140.4 138.9 144.4 es moments	IshiTaka Log- valisemblance 253.3 1505 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.7 136.7 136.7 138.6 138	PAC 512.5 100 128.3 11.9 PAC 512.5 100 128.4 123.9 12.2 PAC 512.5 100 128.4 123.9 12.2 12.2 PAC 512.5 10.0 12.3 12.5 10.0 12.5 10.0 12.5 10.0 10.0 12.5 10.0	SLSC(50%) 0.038 903 125.5 125.5 125.5 125.5 125.5 0.038 803 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%) 0.038 803 125.5 124.4 10.9 125.5 124.4 10.9 125.5 124.4 10.9 125.5 125.	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 114 9.6 X-COR(50%) 0.993 0.993 0.993 117.2 117.5 117.	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.7 106.5 8 P-COR(50%) 0.986 300 108.6 108.8 7.9	200 101.9 102.3 8.9 101.8 100.4 6.9 200 101.8 101.4 101.8 102.1 6.9	10 89.9 90.4 5.4 10 89.5 89.6 5.3 10 90.5 90.5 5.4	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.8 4.1 77.8 4.1 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77	3 675 675 35 675 681 33 33 33 33 33 35 676 676 68 35	2 58.5 58.6 2.9 2.5 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.5 58.6 56.8 56.8 56.8
Type de function SLSC(99%) Directo de retour Vision hydrologique vision hydrologique vision hydrologique vision hydrologique vision hydrologique vision de retour SLSC(9%) Période de retour Ordern hydrologique probable Constantion Jackkrife Type de function SLSC(9%) Directo de retour vision Jackkrife Type de function SLSC(9%) Directo de retour vision Jackkrife Type de function SLSC(9%) Directo de retour SLSC(9%) Directo de retour SLSC(9%) Directo de retour SLSC(9%) Directo de retour SLSC(9%) Directo de vision de vision Directo de vision de vision de vision Directo de vision de vision de vision Directo de vision	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.596 4000 153.3 151.6 X-COR(99%) methods quantile X-COR(99%) 163.5 164.5 Stade II X-COR(99%) 0.596 4000 165.5 1143.1 Stade II X-COR(99%) 152.2 143.7 Stade I, methode c X-COR(99%)	PASSE P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.1 15.3 9.995 2009 141.4 133.6 2014.4 140.4 133.9 14.4 Les moments P-COR(99%)	IshTaka Log- Valisemblance 2533 1505 1365 1355 1367 1368 137 138 139 13	pAC 512.5 1000 128.3 128.9 11.9 PAC 512.5 100 128.8 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 122.9 123.9 128.9 10.9 1	SLSC(50%) 0.038 000 125.5 125.3 125.3 125.3 125.3 0.038 000 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%) 0.038 0.038 0.038 0.038 125.5 122.4 10.9 SLSC(50%) 0.038 0.0	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 9.6 X-COR(50%) 0.993 0.993 0.993 0.993 117.2 117 9.4 X-COR(50%)	P-COR(50%) 0.986 0.088 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 108.8 108.8 7.9 P-COR(50%)	200 101.9 102.3 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9	10 88.9 90.4 5.4 10 88.9 89.6 5.3 10 90.9 90.5 5.4	5 774 779 4.3 6 774 4.3 779 4.3 778 4.3 775 775 775 775 775	3 675 678 35 675 675 681 33 33 33 33 676 676 68 33	2 58.5 58.6 2.9 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.8 58.6 58.8 2.9
Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Vaeur hydrologique plantatione Calent hydrologique plantatione Erreur de valeur d' ackknine Erreur de valeur d' Période de retour Vaeur hydrologique plantatione Erreur de valeur d' estimation Jackknine Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Vaeur hydrologique plantatione Erreur de valeur d' estimation Jackknine Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Vaeur hydrologique plotabil Erreur de valeur d' estimation Jackknine Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Vaeur hydrologique plotabil Erreur de valeur d' Erreur de valeur d' SL-SC(99%) SL-SC(99%) 0.023 Didadot de comiter	Methode Ishihara/ X-COR(9%) 4000 1553 1518 1518 1518 1518 1518 1518 1518	Passe (P-COR(99%)) 0.995 2000 141.2 140.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.2 140.2 141.1 133.5 200 141.1 133.5 200 141 133.5 200 141.1 135.1 P-COR(99%) 0.895 200 140.4 138.9 144.4 les moments P-COR(99%) 0.994	IshTaka Log- vraisemblance 2253.3 160 1355 1355 1355 1355 1355 1355 1355 135	рАС 1000 128.3 128.3 128.9 11.9 рАС 612.5 100 128.1 100 128.1 100 128.1 100 128.1 100 128.1 100 128.3 100 128.3 100 128.3 100 100 100 100 100 100 100 10	SLSC(50%) 0.038 0.038 0.038 125.5 125.5 125.5 0.038 0.0488 0.0488 0.0488 0.0488 0.0488 0.0488 0.0488 0.048	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 0.5 0.922 0.922 0.922 0.922 117.4 114 114 0.6 X-COR(50%) 0.933 0.933 0.931 117.2 117.7 0.4 X-COR(50%) 0.933 0.932 0.934 0.934 0.934 0.935	P-COR(50%) 0.966 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.966 300 108.7 106.5 8 P-COR(50%) 0.966 300 108.8 7.9 P-COR(50%) 0.966 300 108.8 P-COR(50%) 0.966 300 108.7 108.8	200 1019 1023 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9	100 88.9 90.4 5.4 100 89.6 5.3 5.3 5.3 100 900 900 5.4	5 77.4 77.9 4.3 5 77.4 77.8 4.3 77.8 4.1 77.5 775 775 775 78.1	3 675 678 35 675 68.1 33 33 678 68 68 35	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9 2.9 2.9 2.7 2.7 2.7 2.5 8.6 56.8 56.8 2.9 2.9
Type de function SLSC(99%) OLGENT Période en retour Valeur hydrologique probable Uraen hydrologique probable Erreur de valeur d' Type de function SLSC(99%) OLGENT Valeur hydrologique probable Castimation Jackknife Type de function SLSC(99%) OLGENT Valeur hydrologique probable OLGENT Erreur de valeur d' estimation Jackknife Type de function SLSC(99%) OLGENT Période de retour Valeur d'estimation Jackknife SLSC(99%) OLGENT Période de retour	Methode Ishihara7 X-COR(9%) 0.996 4000 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(9%) 153.3 143.1 15.2 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II X-COR(9%) 0.998 4000 152.2 143.7 17.5 Slade II 17.5 Slade II 17.5	Tekase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 141.2 140.2 0.995 2000 141.1 140.2 0.995 2001 141.1 133.6 0.695 2002 140.4 133.6 134.4 Les moments P-COR(99%) 0.995 1316.7	IshTaka Log- valisemblance 253.3 160.3 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.6 136	PAIC 512.5 100 128.9 11.9 PAIC 512.5 100 128.9 122.9 12	SLSC(50%) 0.038 803 125.5 125.5 125.3 125.5 125.5 125.5 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%) 0.038 803 125.4 120.7 11.3 SLSC(50%) 124.4 125.5 124.4 125.5 124.4 125.5 124.4 125.5 124.4 125.5 124.4 125.5 124.4 125.5 125	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 0.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 114 9.6 X-COR(50%) 0.933 500 117.2 117.2 117.2 117.2 117.5 0.933 500 115.5 0.933 500 115.5 0.933 500 115.5 0.933 500 115.5 0.933 500 115.5 0.933 115.5 0.935 0.955 0.	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.7 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 109.1 108.7 109.7 108.7 108.7 109.7 108.7 109.7	200 1019 1023 6.9 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 6.9 6.9 200 101.3	10 88.9 90.4 5.4 68.9 89.6 5.3 100 90.5 5.4 90.5 5.4 100 88.9 90.5 5.4	5 77.4 77.9 4.3 77.4 77.8 77.4 77.8 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77.8	3 675 678 35 675 68.1 33 33 33 33 33 676 68 5 5 68 5 8 5 68 5 5 68 5 5 5 5 5 5	2 58.6 2.5 58.6 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2
Type de function SLSC(99%) Discussion (Construction) Valeur dystopiograps Trabable Valeur dystopiograps Type de function SLSC(9%) Order hystopiograps probable Valeur d'estimation Jackhrife Erreur de valeur d' Reinode de rebur Valeur d'estimation Jackhrife Erreur de valeur d' estimation Jackhrife Erreur de valeur d' estimation Jackhrife SLSC(9%) Ozza Periode de rebur Valeur d'estimation Jackhrife SLSC(9%) Ozza Periode de rebur Valeur d'estimation SLSC(9%) Ozza Periode de rebur Valeur d'estimation SLSC(9%) Ozza Periode de rebur Valeur d'estimation SLSC(9%) Ozza Periode de rebur	Methode Ishihara7 X-COR(9%) 0.996 4000 151.8 151.8 151.8 X-COR(9%) 0.986 400 153.3 151.6 X-COR(9%) 0.986 400 133 143.1 18.5 Stade II X-COR(9%) Stade L methode question 0.986 400 15.2 149.7 X-COR(9%)	Teleson 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 140.2 147.2 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 140.4 138.9 136.9 194.0 149.4 Ies moments 0.995 2000 134.6 192.0 0.995 203.1 14.4 Ies moments 0.995 2001 134.6 135.9 135.9 137.6 135.9 135.9 135.9	IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 138.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.7 138.6 139.6 149.6 149.	pAC 512.5 100 128.9 128.9 128.9 128.9 128.9 100 128.1 100 128.1 100 128.1 100 128.1 100 128.1 100 128.2 100 128.2 100 128.3 107 128.3 107 128.3 107 128.3 107 128.3 107 128.3 107 128.3 107 128.3 107 107 107 107 107 107 107 107	SLSC(50%) 0.038 003 1255 1255 1255 1255 1255 0.038 00 1254 1267 1267 127 11.1 SLSC(50%) 0.038 00 1254 120.7 11.3 SLSC(50%) 0.038 0.048 0.04	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 114 9.6 X-COR(50%) 0.993 117.2 1172 117 9.4 X-COR(50%) 0.993 115.5 115.5	P-COR(50%) 0.986 300 106.8 105.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 106.7 106.5 8 P-COR(50%) 0.986 106.6 106.6 106.6 106.6 106.7 9 P-COR(50%) 0.987 300 107.8	200 101.9 102.3 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 102.1 6.9	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.9 89.9 5.3 10 90 90.5 5.4 90 90.5 90.5 90.5 90.9 90.9 90.9 90.9 9	5 77.4 77.9 4.3 77.4 77.8 4.1 77.8 4.1 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77.5 77	3 675 678 35 675 681 33 35 675 681 33 35 675 68 35 68 575 68 575 68 575	2 585 586 29 29 286 586 592 27 27 27 27 27 27 27 27 27 27 29 586 586 586 585 585 592 595 595 595 595 595 595 595 595 59
Type de function SLSC(199%) O.023 Platiculor do retour voltable Construction Con	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.996 4000 151.8 151.8 151.8 X-COR(99%) 0.996 4000 153.3 151.8 17.9 methode quantle X-COR(99%) 0.996 4000 155.3 143.1 X-COR(99%) 0.996 4000 155.2 149.7 Stade I, methode of X-COR(99%) 0.995 4000 146.4 147.7 147.7	Phase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 157.1 157.2 2000 140.4 138.9 138.9 147.4 138.9 147.4 2000 140.4 137.6 9.994 2051 137.6 137.6 137.6	IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.6 136.6 137.6 138.6 148.6 149.6 149.6 149.6 149.	рАС 512.5 100 128.3 128.9 11.9 РАС 512.5 100 128.1 123.9 122.2 РАС 512.5 100 128.8 128.9 12.2 РАС 512.5 100 128.4 12.3 РАС 512.5 100 128.9 12.5 100 128.9 12.5 100 128.9 100 128.9 100 128.9 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 100 128.8 100 100 100 100 100 100 100 10	SLSC(50%) 0.038 900 1255 1	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 9.5 117.4 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 1174 9.6 3.6 117.4 X-COR(50%) 0.993 117.5 117.5 117.5 9.5 9.4 11.5 9.5 11.5 9.5 11.5	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.7 106.5 8 P-COR(50%) 0.986 106.8 106.8 106.8 106.8 106.8 106.1 0.986 0.986 0.987 0.986 0.987 0.986 0.987 0.98	200 101.9 102.3 8.9 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 8.9 200 101.3 101.3 101.1 7.21	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.9 89.6 5.3 10 90 90.5 5.4 10 90 90.5 5.4 10 69.9 90.5 5.4 10 69.9 90.5 5.4 10 69.5 5.4 10 69.5 5.5 5.5 5.5 5.5 5.5 5.5 5.5	5 77.4 77.9 4.3 4.3 77.8 4.1 77.8 4.1 77.8 77.8 77.8 77.8	3 675 678 35 675 681 33 33 33 33 33 67.6 68 68 68 33 5 67.8 68 68 68 68 68 35 35 35 35 35 35 35 35 35 35 35 35 35	2 585 586 2.9 2.9 586 592 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.9 586 588 588 588 568 569 2.9 2.9
Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique valeur de stamation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) Période de retour Qualeur de stamation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) Detende de retour Qualeur d'estimation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) Detende de retour Valeur d'estimation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) Detende de retour Valeur d'estimation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur d'estimation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife SL-SC(9%) 0.022 Période de retour Valeur d'estimation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Estimation Jackkrife	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.596 4000 153.3 151.8 17.9 methode quantle X-COR(99%) 0.596 4000 153.3 151.8 X-COR(99%) 0.596 4000 152.2 143.7 17.5 Stade I X-COR(99%) 0.596 4000 152.2 143.7 17.5 Stade I methode (X-COR(99%) 0.5985 4000 143.4 147.7 15	Phase P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 151.1 151.1 151.1 151.1 153.6 2000 140.4 153.9 2001 140.4 153.9 2002 140.4 153.9 9.095 2000 137.6 13.1	IshTaka Log- Valisemblance 2533 1505 1365 1355 1355 1355 1355 1353 1353 1353 1353 1355 138 138 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 139 131 1325 123 123	pAC 512.5 1000 128.3 128.9 11.9 PAC 512.5 100 128.8 122.9 122.9 122.9 122.2 pAC 512.5 100 128.8 128.9 122.9	SLSC(50%) 0.038 000 1225 1255 1255 1255 1255 1255 0.038 003 1256 1267 1	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 9.5 9.5 117.4 9.5 117.4 9.5 117.4 9.5 117.4 9.5 117.4 9.5 117.4 9.5 117.4 9.5 117.5 9.5 117.5 9.4 117.5 9.4 115.5 9.4	P-COR(50%) 0.986 0.086 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.987 0.986 0.987 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.987 0	200 1019 1023 6.9 1018 1004 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 101.1 7.2	10 88.9 90.4 5.4 10 88.9 89.6 5.3 5.3 10 90 90 90.5 5.4 10 89.9 89.9 89.9 5.6	5 774 779 4.3 6 774 778 4.3 6 775 775 78.1 4.3 777 777 777 777 777 777 777 7	3 675 678 35 675 675 681 33 33 33 33 675 68 53 5 676 5 5 5 68 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5	2 58.5 58.6 2.9 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.9 58.6 58.8 58.8 2.9 2.9 2.9
Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valear hydrologique palaur de satimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Type de function SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique palaur d' estimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Type de function SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique palaur d' estimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Type de function SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique palakknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Type de function SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique pochable Période de retour Valeur hydrologique pochable Période de retour Valeur hydrologique pochable Période de retour Valeur d' estimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Erreur de valeer d' estimation Jackknie Finge de function	Methode Ishihara7 X-COR(9%) 0.996 4000 1553 151.6 17.9 17.9 17.9 17.9 16.5	Telsase 0.985 PCOR(19%) 0.985 2000 141.2 140.2 147.2 140.2 147.2 PCOR(19%) 0.985 2000 141.1 133.6 165.1 PCOR(19%) 0.985 2000 140.4 135.6 2000 140.4 158.9 136.9 146.4 136.9 137.6 137.6 138.9 133.8 13.1 135.9 13.1	IshTaka Log- valisemblarce 2253 160 1355 1355 1355 1355 1355 1355 1355 135	рАС <u>125</u> <u>100</u> 1283 1283 1283 <u>1283</u> <u>1284</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>122</u> <u>рАС</u> <u>5125</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>122</u> <u>рАС</u> <u>5125</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>122</u> <u>рАС</u> <u>5125</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>122</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>100</u> <u>1284</u> <u>122</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5125</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>5155</u> <u>51555</u> <u>51555</u> <u>515555</u> <u>5155555555555555555555555555555555555</u>	SLSC(50%) 0.038 0.038 125.5 125.3 125.3 0.038 00 125.4 125.4 120.7 125.4 120.7 125.4 120.7 125.4 120.7 125.4 120.7 125.4 10.038 00 125.4 10.038 00 125.5 124.4 10.9 SLSC(50%) 0.048 0.048 0.048 0.048 0.058 0.	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 0.5 0.592 0.0922 0.0923 117.4 114 114 0.6 X-COR(50%) 117.2 117.7 9.4 X-COR(50%) 0.9933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.933 50 117.5 0.932 117.5 0.932 117.5 0.932 117.5 0.932 117.5 0.932 117.5 0.932 117.5 0.932 0.932 117.5 0.932 0.933 0.932 0.932 0.933 0.932 0.933 0.932 0.933 0.932 0.933 0.933 0.933 0.933 0.933 0.933 0.933 0.933 0.935 0.933 0.933 0.933 0.935	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.6 108.8 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.6 108.8 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 108.5 8 109.1 108.5 109.1 108.5 109.1 109.1 108.5 109.1 109.5 109.7 109.5	200 1019 1023 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 102.1 6.9	10 88.9 90.4 5.4 100 89.9 88.6 5.3 100 900 900 900 900 5.5.4 100 89.9 80.7 5.6	5 7774 779 4.3 7774 7774 4.3 7775 7755 7755 7755 7755 7755 7751 4.3	3 675 678 35 675 681 33 33 33 676 681 33 33 33 676 68 578 68 579 68 32	2 58.6 58.6 2.9 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 58.6 58.8 58.8 2.9 2.5 59 2.5
Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique probable Erreur de valeur d' estimation Jackknife Erreur de valeur d' Période de retour Valeur hydrologique probable Coza Période de retour Valeur hydrologique probable Coza Période de retour Valeur dydrologique probable Valeur de truston SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur dydrologique probable SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur dydrologique probable SL-SC(99%) 0.023 Période de retour SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur dydrologique probable SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur dydrologique probable SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur dydrologique probable SL-SC(9%) 0.023 Période de retour Valeur dydrologique probable SL-SC(9%) Dateur de retour SL-SC(9%) SL-SC	Methode Ishihara7 X-COR(9%) 0.996 4000 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(9%) 0.996 4000 155.3 143.1 16.5 Slade II X-COR(9%) 0.996 4000 152.2 147.5 Slade L methode c X-COR(9%) 0.995 4000 147.5 Slade L methode c X-COR(9%) 147.5 Slade L methode c X-COR(9%) 147.5 Slade L methode c X-COR(9%) 147.5 Slade L methode c X-COR(9%)	Filese 0.995 PCOR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 PCOR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 PCOR(99%) 0.995 2000 141.1 133.6 15.1 PCOR(99%) 0.995 2000 140.4 138.9 2000 144.4 Ees moments PCOR(99%) 136.9 135.9 135.9 136.9 136.9 137.6 135.9 136.9 135.1	In Taka Log- valisemblance 253.3 160.3 135.3 135.3 135.3 135.5 135.5 135.5 135.5 135.6 125.6 125	PAC 512.5 100 128.9 PAC 512.5 100 128.9 PAC 512.5 100 128.1 123.9 122.2 PAC 512.5 100 128.1 128 128 128 128 128 128 128 128 128 12	SLSC(50%) 0.038 0.038 1255 1255 1255 1255 1255 1255 1254 10.038 80 1254 1267 127 11.3 SLSC(50%) 128 129 1244 10.9 SLSC(50%) 0.044 80 1225 1225 1224 10.9 SLSC(50%) 0.044 80 1225 1225 1255 1	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 0.5 0.992 500 117.4 117.5 0.992 500 117.4 114 9.6 X-COR(50%) 0.993 500 117.7 117.7 117.7 117.7 117.5 0.94 X-COR(50%) 0.993 115.5 9.4 X-COR(50%) 115.5 9.4 X-COR(50%)	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.8 0.986 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 108.8 107.5 8.1 P-COR(50%) 0.987 300 107.5 8.1	200 1019 1023 6.9 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 101.1 7.2	10 889 90.4 5.4 69.9 89.6 5.3 5.3 100 90 90 90 90 90 5.4 5.4 100 89.7 5.6	5 7774 7779 4.3 7774 7778 4.1 7775 775 775 775 775 775 7777 7777 77	3 675 678 35 675 68.1 3.3 3.3 678 68 68 68 68 68 5.3 5 5.3 5 679 679 3.2	2 58.5 58.6 2.9 2.9 2.9 2.9 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 58.6 58.8 58.8 58.8 58.8 58.6 59.2 59 2.9
Type de function SL SC(99%) Classification (Classification) Valeur dystropiopue Unaleur hydrologique Unaleur hydrologique Erreur de valleur d' Erreur de valleur d' Perioda de retour Valeur hydrologique probable Valeur hydrologique probable Valeur hydrologique probable Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation Jackknife Erreur de selfenation SL SC(99%) 0.022 Perioda de retour Valeur hydrologique probable Valeur d'estimation SL SC(99%) 0.022 Perioda de retour Valeur d'estimation SL SC(99%) 0.022 Perioda de retour Valeur d'estimation SL SC(99%) 0.022 Perioda de retour Valeur d'estimation Jackknife Erreur de valeur d' estimation Jackknife Erreur de valeur d' estimation Jackknife Type de Iunction SL SC(99%) 0.022 Perioda de retour Valeur d'estimation Jackknife Erreur de valeur d' estimation Jackknife Type de Iunction SL SC(99%) 0.022	Methode Ishihara7 X-COR(9%) 0.956 4000 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(9%) 0.956 400 153.3 143.1 143.1 15.2 Stade II X-COR(9%) 0.956 400 152.2 149.7 152.2 149.7 149.7 155.5 Stade I, methode c X-COR(9%) 0.956 400 152.2 149.7 147.7 155.5 Stade I, methode c X-COR(9%) 0.956 147.7 147.7 155.5 Stade I, methode c X-COR(9%) 0.956 147.7 147.7 147.7 155.5 Stade I, methode c X-COR(9%) 0.956 147.7 147.	Teleson 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 140.2 147.2 P-COR(99%) 0.995 2000 141.4 133.6 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 141.4 133.6 15.1 P-COR(99%) 0.995 2000 140.4 138.9 138.9 140.4 198.9 137.6 0.995 2000 137.6 137.7 13.1 Ies moments P-COR(99%) P-COR(99%) 0.994	IshTaka Log- varisemblance 253.3 1505 138.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 136.5 136.5 136.5 136.5 137.5 138.6 139.6 149.6 149.	pAC 512.5 100 128.9 128.9 128.9 128.9 13.9 PAC 512.5 100 128.1 122 pAC 512.5 100 128.8 128 128 128 128 128 128 128 128 128 12	SLSC(60%) 0.038 003 1255 1255 1255 1255 1255 1255 0.038 00 1254 1267 1267 0.038 00 1254 1267 1277 127	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 9.5 117.4 X-COR(50%) 0.993 0.993 117.4 X-COR(50%) 0.993 115.9 115.5 115.5 9.4 X-COR(50%) 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.993 0.994 0.994 0.994 0.994 0.994 0.994 0.994 0.994 0.995 0.99	P-COR(50%) 0.986 0.986 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 300 108.7 106.5 8 P-COR(50%) 0.986 108.6 108.6 108.6 108.8 107.8 107.5 8.1 P-COR(50%) 0.987	200 101.9 102.3 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 102.1 6.9 200 101.3 101.1 7.2	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.9 5.3 10 90 90.5 5.4 10 90 90.5 5.4	5 77.4 77.9 4.3 77.4 77.8 4.1 77.5 77.5 77.5 77.5 77.6 77.7 77.7 77.7	3 675 678 35 675 681 33 33 675 681 33 35 678 68 35 678 68 35 35 35	2 585 586 29 29 2586 592 27 27 27 27 27 27 27 27 27 27 27 29 586 588 588 588 588 588 29 29
Type de kunction SLSC(199%) O.023 Plandor do retour Valeur d'estimation Jackholle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle Type de tunction SLSC(199%) Periode de retour Valeur d'estimation Jackholle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle O.023 Periode de retour Valeur d'estimation Jackkolle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle O.023 Periode de retour Valeur d'estimation Jackkolle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle Type de function SLSC(199%) O.022 Periode de retour Valeur d'estimation SLSC(199%) O.022 Periode de retour Valeur d'estimation SLSC(199%) O.022 Periode de retour Valeur d'estimation Jackkolle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle Type de function SLSC(199%) O.022 Periode de retour Valeur hydrologique produe de retour Valeur d'estimation Jackkolle Erreur de valeur d' estimation Jackkolle Type de function SLSC(199%)	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.996 4000 151.3 151.6 17.9 methode (annih) 0.966 4000 153.3 151.8 17.9 methode (annih) 0.966 400 133 143.1 145.1 143.1 X-COR(99%) 9.966 4000 153.2 143.1 X-COR(99%) 9.966 400 147.7 15 Stade I, methode c X-COR(99%) 15 Stade I, methode c X-COR(99%) 9.956 4000 147.7 15	PASS P P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 P-COR(99%) 9.955 2000 141.1 133.6 15.1 9.COR(99%) 0.955 2000 141.1 133.6 15.1 15.1 15.1 15.2 2000 140.4 138.9 2000 140.4 138.9 2000 147.1 136.9 2000 137.6 13.1 15.1 13.0 13.1 13.1 13.1 13.1 13.1 13.1 13.2	IshTaka Log- valisemblance 253.3 1505 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.6 136.6 136.6 138.6 139.6 149.	рАС 512.5 100 129.3 128.9 11.9 РАС 512.5 100 128.8 123.9 12.2 12.2 РАС 512.5 100 128.8 128.8 128.8 128.9 12.2 100 128.1 100 100 128.1 100 100 128.1 100 100 128.1 100 100 100 100 100 100 100 1	SLSC(50%) 0.038 00 1255 1255 1255 1255 1255 1255 0.038 0.044 0.048 0.048 0.048 0.058 0.048 0.048 0.058 0.0488 0.048	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 9.5 9.5 107.4 X-COR(50%) 0.993 0.993 117.4 X-COR(50%) 0.993 0.993 117.5 115.5 11	P-COR(50%) 0.986 0.986 105.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.987 0	200 101.9 102.3 8.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 101.1 7.2 200 200 101.1	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.6 5.3 10 90.5 5.4 10 69.9 89.7 5.6 10 69.9 89.7 5.6	5 77.4 77.9 4.3 4.3 77.8 77.8 4.1 4.1 4.1 77.8 77.5 77.8 77.7 77.7 4.1 77.7 77.7 77.7 77.7 77.7	3 675 675 675 675 681 33 33 33 33 33 33 33 575 675 68 679 32 32 679 32 32 679	2 585 586 29 29 586 582 27 27 27 27 27 27 27 27 586 588 588 588 588 588 588 589 59 59 25
Type de function SL-SC(99%) 0.023 Période de retour Valeur hydrologique valeur de stamation Jackkrife Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) Période de retour 0.023 Période de retour 0.023 Période de retour 0.023 Erreur de valeur d' estimation Jackkrife Type de function SL-SC(9%) Période de retour 0.023 Période de retour 0.024 Période de retour 0.025 Période de retour 0.025	Methode Ishihatar X-COR(99%) 0.996 4000 153.3 151.8 17.9 methode quantle X-COR(99%) 3986 4000 153.3 151.8 17.9 methode quantle X-COR(99%) 0.996 4000 152 143.1 X-COR(99%) 0.996 4000 152.2 143.7 Stade I. methode of X-COR(99%) 0.995 4000 147.7 15 Stade I, methode of X-COR(9%) 0.995 4000 4000 147.7 15 Stade I, methode of X-COR(9%) 0.996 4000 4000 4000	Passe P-COR(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 147.2 157.5 2000 140.4 138.9 2001 140.4 138.9 2002 140.4 138.9 137.6 138.9 137.6 138.8 138.9 138.9 138.9	IshTaka Log- valisemblance 2533 1505 1355 1355 1355 1355 1355 1355 1	рАС 512.5 1000 129.3 128.9 11.9 РАС 512.5 100 129.7 122.9 12	SLSC(50%) 0.038 0.038 0.038 0.038 0.038 0.028 0.038 0.044 0.048 0.048 0.048 0.048 0.048 0.048 0.044 0.048 0.044 0.048 0.044 0.048 0.044	X-COR(50%) 0.992 500 117.5 117.5 9.5 X-COR(50%) 0.992 500 117.4 1144 9.6 X-COR(50%) 0.993 0.993 117.2 117 9.4 X-COR(50%) 0.993 0.993 115.5 9.4 X-COR(50%) 0.993 115.5 9.4 X-COR(50%) 0.993 115.5 115.5 115.5 115.5 115.5 115.4 115.5 115.4 115.5 115.5 115.4 115.5 115.5 115.4 115.5 115.5 115.5 115.4 115.5 115	P-COR(50%) 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.986 0.987 0.987 0.987 0.987 0.986 0.987 0.997 0.99	200 101.9 102.3 6.9 200 101.8 100.4 6.9 200 101.8 102.1 6.9 200 101.3 101.1 7.2 200 101.3 101.1 7.2 200 101.1 7.2	10 89.9 90.4 5.4 10 89.9 89.9 89.5 5.3 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.3 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.5 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.4 10 90.5 5.6 10 90.5 5.6 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10	5 7774 779 4.3 778 7774 7775 775 775 775 775 775 775 775 7	3 675 678 35 675 681 33 33 33 33 33 33 675 68 68 68 68 68 53 5 35 35 35 33 33 33 33 33 33 33 33 3	2 58.5 58.6 2.9 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 58.6 58.8 58.8 2.9 2.9 2.9 59 59 59 59 59 59 59 59 50 50 50 50 50 50 50 50 50 50 50 50 50
Type de function SLSC(199%) OLOZE Période de retour Valeur hydiológique Palaior de satimation Jackknie Erreur de valeur d' estimation Jackknie Type de function SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydiológique palaior d'estimation Jackknie Erreur de valeur d' estimation Jackknie Type de function SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydiológique palaior d'estimation Jackknie Erreur de valeur d' estimation Jackknie Type de function SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydiológique palakknie Erreur de valeur d' estimation Jackknie Type de function SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydiológique potobalie Type de function SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydiológique potobalie Type de function SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydrológique potobalie Valeur d'estimation SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydrológique potobalie Valeur d'estimation SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydrológique potobalie Valeur d'estimation SLSC(19%) OLOZE Période de retour Valeur hydrológique potobalie Valeur d'estimation SLSC(19%)	Methode Ishihara7 X-COR(9%) 153.3 151.6 17.9 methode quantile X-COR(9%) 153.3 143.1 18.5 Stade II X-COR(9%) 152.2 143.7 17.5 Stade II X-COR(9%) 0.995 400 152.2 143.7 17.5 Stade I. methode of X-COR(9%) 0.995 400 146.4 Stade I. methode of X-COR(9%) 0.995 400 146.7 147.7 Stade I. methode of X-COR(9%) 0.995 400 147.6 Stade I. methode of X-COR(9%) 0.995 400 147.6 Stade I. methode of X-COR(9%)	Tekase P-C0R(99%) 0.995 2000 141.2 140.2 141.2 140.2 0.895 2000 141.2 140.2 0.407 0.411 133.6 0.995 2000 144.1 133.6 0.995 2000 146.4 139.4 146.4 146.4 2000 134.4 Ex moments P-COR(99%) 135.7 137.17.8 135.7 136.7 137.7 136.7 136.7 136.7 2000 136.7 136.7 136.7	IshTaka Log- varisemblance 2253.3 160 135.5 135.5 135.5 135.5 135.5 135.6 135.	рАС 512.5 100 128.3 128.9 11.9 РАС 512.5 100 128.7 123.9 122.9 122.9 122.9 122.9 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 128.8 100 100 100 100 100 100 100 10	SLSC(50%) 0.038 0.038 0.038 0.038 1255 1255 1255 0.038 00 1254 1267 11.1 SLSC(50%) 0.038 00 1254 1267 127 11.3 0.038 00 1255 1224 10.5 0.038 00 1255 1224 10.5 0.038 00 1255 1255 1245 1255	X-COR(50%) 0.992 50 117.5 117.5 0.5 X-COR(50%) 0.992 50 117.4 114 9.6 X-COR(50%) 0.993 50 117.2 117.2 117.5 0.5 0.993 50 117.5 0.993 50 117.5 0.993 50 115.5 0.993 50 115.5 0.993 115.5 0.993 115.5 0.993 0.	P-COR(50%) 0.986 300 108.8 109.1 7.9 P-COR(50%) 0.986 0.986 108.8 108.6 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.7 108.6 107.5 107.5 107.7 107	200 1019 1023 6.9 1018 100.4 6.9 200 101.8 102.1 102.1 6.9 200 101.3 102.1 6.9 200 101.3 101.1 7.2 200 101.3 101.1 7.2	10 88.9 90.4 5.4 100 69.9 89.6 5.3 5.3 5.4 100 900 900 900 90.5 5.4 5.4 100 89.9 89.7 5.6	5 7774 7779 4.3 7774 7775 7775 7775 775 775 775 775 775	3 675 678 35 675 675 675 681 33 33 33 676 68 33 33 676 68 5 5 5 679 679 679 679 679	2 58.6 2.5 58.6 58.6 59.2 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2.7 2



Figure II-(1)-4 Degré de conformité de chaque distribution des précipitations de 4 jours



Figure II-(1)-5 Degré de conformité de chaque distribution des précipitations de 5 jours

d. Création des données de distribution journalière et temporelle des précipitations probables

Création des données des précipitations journalières

Nous avons réparti les précipitations probables relatives à 4 jours de pluie continue et à 5 jours de pluie continue, estimées par la distribution de maximum double exponentielle (SqrtEto), par jour, proportionnellement à la distribution journalière des précipitations des 4 cas d'inondation dans le passé (mars 1973, mai 2000, janvier 2003 et décembre 2003). Le résultat est présenté dans le Tableau II-(1)-4.

Le Tableau II-(1)-4 doit être lu comme suit. C'est un exemple des précipitations de mars 1973. Les précipitations totales de 5 jours étaient de 118,64 mm dont 22,36 mm pour le 26 mars, 50,16mm pour le 27 mars, 28,29 mm pour le 28 mars, ainsi de suite. Si le nombre de jours de pluie continue est de 4, c'est-à-dire du 26 au 29 mars, la proportion des précipitations de chaque jour par rapport à la totalité des précipitations (111,97 mm) est respectivement 0,20, 0,45, 0,26 et 0,09. Si le nombre de jours de pluie continue est de 5, c'est-à-dire, du 26 au 30 mars, la proportion des précipitations de chaque jour par rapport à la totalité est précipitations de chaque jour par rapport à la totalité se précipitations de sprécipitations de chaque jour par rapport à la totalité est comme indiquée dans le tableau. Par ailleurs, les précipitations se produisant tous les 100 ans relatives à 4 jours de pluie continue étaient de 144,50 mm Si bien que les précipitations probables du 26 mars peuvent être obtenues en multipliant 144,50 mm par 0,20, donc 28,26 mm Ainsi, les précipitations probables ont été obtenues pour les autres jours.

 Tableau II-(1)-4
 Distribution des précipitations maximales annuelles pour chaque période de retour

				Précip. probables											
Moyenne du bassin versant	Précip. Journ.	4-day	5-day	100 a	ins	50 a	ans	20 a	ans	10 :	ans	5 a	ans	2 a	ins
				4-day	5-day	4-day	5-day	4-day	5-day	4-day	5-day	4-day	5-day	4-day	5-day
Précip. cumulées	118.64	1.00	1.00	144.50	150.70	126.80	132.70	104.90	110.30	89.30	94.40	74.30	78.90	53.90	57.90
1973/3/26	22.36	0.20	0.19	28.86	28.40	25.32	25.01	20.95	20.79	17.83	17.79	14.84	14.87	10.76	10.91
1973/3/27	50.16	0.45	0.42	64.73	63.71	56.80	56.10	46.99	46.63	40.00	39.91	33.28	33.36	24.15	24.48
1973/3/28	28.89	0.26	0.24	37.28	36.70	32.71	32.31	27.06	26.86	23.04	22.99	19.17	19.21	13.91	14.10
1973/3/29	10.56	0.09	0.09	13.63	13.42	11.96	11.82	9.90	9.82	8.42	8.41	7.01	7.03	5.08	5.16
1973/3/30	6.67		0.06	0.00	8.47	0.00	7.46	0.00	6.20	0.00	5.30	0.00	4.43	0.00	3.25
Précip. cumulées	48.34	1.00	1.00	144.50	150.70	126.80	132.70	104.90	110.30	89.30	94.40	74.30	78.90	53.90	57.90
2000/5/23	4.61	0.10	0.10	14.97	14.36	13.13	12.65	10.86	10.51	9.25	9.00	7.70	7.52	5.58	5.52
2000/5/24	8.50	0.19	0.18	27.61	26.50	24.23	23.33	20.04	19.39	17.06	16.60	14.20	13.87	10.30	10.18
2000/5/25	11.69	0.26	0.24	37.97	36.44	33.32	32.09	27.56	26.67	23.46	22.83	19.52	19.08	14.16	14.00
2000/5/26	19.69	0.44	0.41	63.96	61.38	56.12	54.05	46.43	44.93	39.53	38.45	32.89	32.14	23.86	23.58
2000/5/27	3.86		0.08	0.00	12.02	0.00	10.58	0.00	8.80	0.00	7.53	0.00	6.29	0.00	4.62
Précip. cumulées	89.79	1.00	1.00	144.50	150.70	126.80	132.70	104.90	110.30	89.30	94.40	74.30	78.90	53.90	57.90
2003/1/8	2.25		0.03	0.00	3.77	0.00	3.32	0.00	2.76	0.00	2.36	0.00	1.97	0.00	1.45
2003/1/9	2.34	0.03	0.03	3.86	3.92	3.38	3.45	2.80	2.87	2.38	2.46	1.98	2.05	1.44	1.51
2003/1/10	45.88	0.52	0.51	75.73	77.00	66.45	67.80	54.97	56.36	46.80	48.23	38.94	40.31	28.25	29.58
2003/1/11	35.80	0.41	0.40	59.09	60.08	51.85	52.90	42.89	43.97	36.52	37.63	30.38	31.46	22.04	23.08
2003/1/12	3.53	0.04	0.04	5.83	5.93	5.12	5.22	4.23	4.34	3.60	3.71	3.00	3.10	2.18	2.28
Précip. cumulées	128.40	1.00	1.00	144.50	150.70	126.80	132.70	104.90	110.30	89.30	94.40	74.30	78.90	53.90	57.90
2003/12/10	7.98	0.06	0.06	9.12	9.36	8.00	8.24	6.62	6.85	5.64	5.87	4.69	4.90	3.40	3.60
2003/12/11	54.92	0.43	0.43	62.78	64.46	55.09	56.76	45.58	47.18	38.80	40.38	32.28	33.75	23.42	24.77
2003/12/12	55.02	0.44	0.43	62.89	64.57	55.19	56.86	45.65	47.26	38.86	40.45	32.34	33.81	23.46	24.81
2003/12/13	8.49	0.07	0.07	9.71	9.97	8.52	8.78	7.05	7.30	6.00	6.24	4.99	5.22	3.62	3.83
2003/12/14	1.99		0.02	0.00	2.34	0.00	2.06	0.00	1.71	0.00	1.46	0.00	1.22	0.00	0.90

Création des données de précipitation par heure

- Nous avons corrigé les précipitations par heure au moyen d'une interpolation linéaire de manière à garder la forme de la distribution des précipitations journalières des 4 cas précédents. La méthode de l'interpolation linéaire est la suivante.
- Définir les précipitations en fin de journée (minuit).
 Elles sont la moyenne des précipitations du jour ciblé et du jour suivant Ph0.
 Si les précipitations du jour ciblé ou du jour suivant sont de 0 mm, les précipitations par heure en fin du journée sont 0 mm (exception 1).
- Définir les précipitations par heure à 12 h suivant le principe de la Figure II-(1)-6.
 Si les précipitations par heure à 12 h sont négatives, elles sont considérées comme 0 mm (exception 2).

Note : Quand la courbe des précipitations décrite en forme de M, les précipitations par heure au milieu de la période donnée peuvent être négatives.

- iii. Diviser la période ciblée en matin et après-midi.
- iv. Calculer les précipitations par heure du matin, égalisées à partir de celles à 0 h et à 12 h (la moyenne des précipitations par heure entre celle à 0 h et à 12 h). Faire la même opération pour l'après-midi.
- v. Définir proportionnellement les précipitations du matin et de l'après-midi de manière à ce que le total des précipitations du matin et de l'après-midi soit égale aux précipitations journalières. Ceci est pour ajuster les précipitations additionnées en augmentant les précipitations par heure de la valeur négative à 12 h.
- vi. Suivant ce principe (la période est le matin/l'après-midi), définir les précipitations par heure à 6 h et à 18 h. Il est supposé qu'à ce moment-là, la valeur négative ne se produit pas.
- vii. Après avoir défini ainsi les précipitations à 0 h, 6 h, 12 h, 18 h, et 24 h, procéder à l'interpolation linéaire pour le reste.



Précipitations totales de la période

$$= r_{m} \cdot T = S_{a} + S_{b} = (r_{a} + r_{c}) \cdot T/2 \cdot 1/2 + (r_{c} + r_{b}) \cdot T/2 \cdot 1/2$$

$$= r_{a} \cdot T/4 + r_{c} \cdot T/2 + r_{b} \cdot T/4$$

$$r_{c} = 2 \cdot r_{m} - r_{a}/2 - r_{b}/2 = 2 \cdot r_{m} - (r_{a} + r_{b})/2$$

Figure II-(1)-6 Schéma conceptuel de l'interpolation linéaire par rapport aux précipitations par heure

La Figure II-(1)-7 montre un exemple des précipitations par heure.



Figure II-(1)-7 Supposition d'un hyetogramme des heure d'inondation en Mai 2000 (la Figure en haut : 4 jours de pluie continue, Figure en bas : 5 jours de pluies continues)

e. Création des données de distribution spatiale des précipitations maximales probables

Dans la zone d'étude, l'évolution de la distribution spatiale dans le temps est importante. Il faut tenir compte de cette caractéristique pour calculer le débit de crue sans contrôle. Par conséquent, les données de la grille des précipitations journalières ont été créées au moyen de l'interpolation et de l'extrapolation des données des stations de précipitations qui sont montrées dans la Figure II-(1)-2 (s'il y a une lacune dans les données d'observation, elle est complétée par les données de la station d'observation la plus proche) pour calculer le rapport des précipitations de chaque grille par rapport aux précipitations moyennes journalières du bassin versant. Ensuite, les données de la grille de distribution spatio-temporelle des précipitations sont créées en multipliant les données des précipitations entre les grilles. De plus, les données de distribution spatio-temporelle des reteur sont créées en multipliant les données de précipitations pour chaque période de retour sont créées en multipliant les données de précipitations pour chaque période de retour sont créées en multipliant les données de précipitations pour chaque période de retour sont créées en multipliant les données de chaque grille des précipitations par heure par le coefficient de pondération du jour précèdent, du jour présent, et du jour suivant, qui est montré dans la Figure II-(1)-8, pour éliminer la discontinuité de la distribution spatiale à 24 h (c'est-à-dire, à la fin du

jour). Les Figures II- (1)-9a à (1)-9d, sont les exemples de la distribution spatiale des précipitations probables de la période de retour de 100 ans par rapport aux précipitations de 4 jours de pluie continue.



Figure II-(1)-8 Pondération pour améliorer la continuité à 24 h (à la fin du jour)



Figure II-(1)-9a Distribution spatio-temporelle des précipitations probables de la période de retour de 100 ans par rapport aux précipitations de 4 jours de pluie continue (Inondation en mai 2000 : 1er jour)



Figure II-(1)-9b Distribution spatio-temporelle des précipitations probables de la période de retour de 100 ans par rapport aux précipitations de 4 jours de pluie continue (Inondation en mai 2000 : 2ème jour)



Figure II-(1)-9c Distribution spatio-temporelle des précipitations probables de la période de retour de 100 ans par rapport aux précipitations de 4 jours de pluie continue (Inondation de mai 2000 : 3ème jour)



Figure II-(1)-9d Distribution spatio-temporelle des précipitations probables de la période de retour de 100 ans par rapport aux précipitations de 4 jours de pluie continue (Inondation de Mai 2000 : 4^{ème} jour)

2) Evaluation du débit de crue sans contrôle

a. Aperçu du modèle hydrologique et des données utilisées

Le modèle du cycle hydrologique distribué est un outil efficace qui permet de reproduire le processus d'écoulement et le processus de ruissellement de l'eau en tenant compte de l'hétérogénéité spatiale à différentes échelles, de celle des bassins versants à celle du continent. Surtout, le modèle hydrologique distribué, basé sur le budget de l'eau et de l'énergie, conçu par la fusion entre le processus d'hydrologie de surface qui est intégré dans le modèle de circulation générale de l'atmosphère et le GBHM (Modèle Hydrologique Distribué à Base de Géomorphologie) (Wang et al., 2009) du système de la surface de la pente et du cours d'eau, permettant de calculer l'interaction entre l'atmosphère et la surface de la terre, l'humidité du sol, le débit d'écoulement de la rivière, etc. d'une manière très précise, constitue ainsi un système utilisable pour des usages variés, muni des fonctions nécessaires pour cette étude. En plus, dans le cas de WEB-DHM, la variation du niveau d'eau de l'eau souterraine non confinée ainsi que l'afflux de l'eau vers le fleuve en combinaison avec l'évolution de l'eau dans le sol étant représentés et l'interaction entre la zone non saturée et la nappe phréatique étant intégrée dans le système, WEB-DHM contribue à améliorer la précision de la représentation du courant de filtration vertical de l'eau dans le sol et du ruissellement de l'eau souterraine. Donc, il est très efficace pour cette étude dans laquelle l'échange d'eau entre les cours d'eau et les zones environnantes dans la zone semi-aride doit être étudié séparément pour la zone aride et pour la zone alluviale.

Structure générale du modèle

L'explication générale de la structure du WEB-DHM est présentée ci-dessous et dans la Figure II- (1)-10 qui est donnée un peu plus bas.

(i) La zone des bassins versants est divisée en sous-bassins. Chaque sous bassin est divisée encore en sections plus petites, appelées intervalles de débit, sur la base de la distance à partir du point de la source.

(ii) Il existe une grille de champ virtuel pour le calcul du processus d'hydrologie de surface terrestre à l'aide du Modèle de Biosphère Simple II (SiB2, Sellers et al., 1996).Le flux (eau, énergie, CO2) entre l'atmosphère et la surface de la terre est calculé dans chaque grille ayant une occupation des terrains et un type de sol homogènes.

(iii) Le calcul du ruissellement est fait en considération des cours d'eau qui existent dans chaque grille et les divers éléments de pente qui se trouvent à deux côtés de cours d'eau. Le ruissellement sur la surface de la terre, le ruissellement intermédiaire, celui de l'eau souterraine sont calculés à l'aide du Modèle Hydrologique Basé sur la Géomorphologie (GBHM, Yang et al., 2000). Ensuite, le calcul du ruissellement des cours d'eau virtuels pour chaque intervalle de débit suivant est effectué consécutivement à partir de l'amont (voir la Figure II- (1)-11).

Structure et calcul du sol non-saturé et de l'eau souterraine

Pour le calcul du processus d'hydrologie de la surface terrestre, le sol non-saturé suit la structure de trois couches de la Biosphère Simple 2. La première couche est celle à partir de laquelle l'évaporation se produit directement, la deuxième est celle dans laquelle les racines de la végétation sont étendues, ce qui permet l'évapotranspiration de l'humidité du sol, et la troisième couche est celle qui se trouve au plus profond de la terre et qui est non-saturée. Il y a, en tant que mouvements de l'eau dans le sol non-saturé au niveau du processus d'hydrologie de pente, un courant de filtration dans le sens vertical et un écoulement latéral suivant la pente. L'écoulement latéral est calculé suivant la déclivité et le coefficient de filtration de chaque couche. Le courant de filtration dans le sens vertical est déduit par l'équation de Richards du mouvement vertical unidimensionnel de l'eau dans un sol non-saturé.

$$\frac{\partial \theta(z,t)}{\partial t} = -\frac{\partial q_{\nu}}{\partial z} + r(z,t)$$
(1)

Dans cette équation, t est le temps, z est la profondeur à partir de la surface du sol, $\theta(z,t)$ est la teneur volumétrique en eau, r(z,t) est la quantité d'évapotranspiration, et q_v est le flux vertical d'eau dans le sol, qui est obtenu par l'équation suivante.

$$q_{v} = -K(\theta, z) \left[\frac{\partial \psi(\theta)}{\partial z} - 1 \right]$$
(2)

 $K(\theta, z)$ est le coefficient de perméabilité, $\Psi(\theta)$ est la succion capillaire. Pour permettre de résoudre la fonction implicite par la différentielle, la 2ème couche et la 3ème couche sont divisées encore davantage. Etant donné qu'il y a un échange d'eau entre les différentes couches du sol, la quantité de déplacement d'eau du sol non-saturé au sol saturé peut être obtenue.

La zone des eaux souterraines existe comme un réservoir d'eau au niveau des grilles et elle est reliée avec les cours d'eau. Cependant, on suppose que les eaux souterraines s'écoulent dans la direction de la déclivité et il n'y a pas d'écoulement des eaux souterraines entre les grilles.



Figure II-(1)-10 Schéma de structure de WEB-DHM (Source : Wang et al, 2009)



Figure II-(1)-11 Schéma d'Elément de Pente (Source : Yang et al, 2000)

La quantité d'échange d'eau entre la zone des eaux souterraines et la rivière peut être déduite par la théorie de la conservation de masse, ainsi que par la loi de Darcy qui est représentée par l'équation suivante.

$$q_{G}(t) = K_{g} \frac{H_{1} - H_{2}}{l/2} \frac{h_{1} + h_{2}}{2}$$
(3)

Dans cette équation, $q_G(t)$ est la quantité de déplacement d'eau entre la zone des eaux souterraines et la rivière par une unité de largeur, K_g est le coefficient de perméabilité de la nappe phréatique, H_1-H_2 est la différence de charge hydraulique entre la zone des eaux souterraines et la rivière, l est la longueur de la pente, h_1 et h_2 sont respectivement le niveau d'eau de la zone des eaux souterraines et celui de la rivière (voir la Figure II-(1)-11). Dans la plupart des modèles de ruissellement, le sens du ruissellement de l'eau est uniquement dans le sens du lit de la rivière vers la zone des eaux souterraines, par contre, l'équation (3) représente d'une manière appropriée un écoulement doux et non confiné.

Données utilisées

Voici les données que nous avons utilisées pour la création et la vérification du modèle hydrologique distribué du bassin versant de la Medjerda.

- Débits du fleuve et précipitations : données obtenues via observations terrestres (données entre septembre 2002 et août 2003 à Bou Salem et Jendouba)
- Données atmosphériques : Données obtenues via les réanalyses à long terme (Projet japonais de réanalyse pour 25 ans (JRA25), http://ds.data.jma.go.jp/gmd/jra/download/download-e.html)
- Données topographiques: Données numériques topographiques:(hydro1k, https://lta.cr.usgs.gov/HYDRO1K)
- Données de végétations : Produits des analyses par les satellites (indice de surface foliaire (ISF) et absorption du rayonnement photosynthétiquement utilisable (RPU), http://cliveg.bu.edu/modismisr/)
- Utilisation des terrains: Produits des analyses par les satellites : Commission Géologique des Etats-Unis (USGS)
 - $http://eros.usgs.gov/\#/Find_Data/Products_and_Data_Available/Land_Cover_Products_Products_Product$
- Sol : Données numériques sur les sols (Organisation des Nations Unies pour l'Alimentation et l'Agriculture (FAO)),

http://www.fao.org/geonetwork/srv/en/metadata.show?id=14116

b. Etalonnage du modèle hydrologique

Premièrement, nous avons vérifié la sensibilité par rapport au débit des rivières, aux paramètres (coefficient de perméabilité, porosité et coefficient d'anisotropie des couches du sol, capacité de stockage du sol) qui sont souvent utilisés pour l'étalonnage de Modèle Hydrologique Distribué, basé sur le budget d'eau et d'énergie (WEB-DHM). Il s'est avéré que le coefficient de perméabilité était le plus sensible dans ce bassin versant, nous avons procédé à l'étalonnage par le réglage du coefficient de perméabilité. Comme nous avons appris par l'analyse du résultat de la modélisation qu'il y a beaucoup d'échange d'eau entre le sol profond ou la zone des eaux souterraines et la rivière, nous avons minutieusement effectué le réglage du coefficient de perméabilité non seulement pour la couche de surface, mais aussi la rhizosphère
et le sol profond.

En plus, nous avons continué le réglage du paramètre à chaque sous-bassin préalablement divisé dans le modèle de manière à ce que le débit des rivières, obtenu par la modélisation, soit aussi proche que possible du débit des rivières, observé au niveau des points d'observation de Bou Salem et Jendouba. Plus particulièrement, nous avons fait attention à ce que les trois débits de crête, observés en Janvier 2003 à ces deux points d'observation soient reproduits correctement. Nous avons vérifié d'autres points d'observation du débit à part les deux points cités plus haut pour vérifier le bas-débit d'eau de chaque sous-bassin. Le résultat de l'étalonnage du modèle est montré dans les figures de II-(1)-12 à 15. De plus, les données utilisées dans les Figures II-(1)-12 à 15 sont indiquées dans les Annexes 1a à 1c.



Figure II-(1)-12 Résultat de l'étalonnage au niveau de Jendouba (septembre 2002~août 2003)



Figure II-(1)-13 Résultat de l'étalonnage au niveau de Bousalem (septembre 2002~août 2003)



Figure II-(1)-14 Résultat de l'étalonnage au niveau de Jendouba (lors de l'inondation en janvier 2003)



Figure II-(1)-15 Résultat de l'étalonnage au niveau de Bousalem (lors de l'inondation en janvier 2003)

c. Choix du régime de précipitations et du nombre de jours de pluies continues

Nous avons entré les précipitations maximales probables de la distribution spatio-temporelle des précipitations des 4 cas d'inondation dans le passé (mars 1973, mai 2000, janvier 2003, décembre 2003), qui ont été obtenues dans 1) -e, dans le Modèle Hydrologique Distribué, basé sur le budget d'eau et d'énergie (WEB-DHM) étalonné, pour faire la comparaison du débit de pointe de crue. La Figure II-(1)-16 qui représente le cas de 4 jours des pluies continues, montre que le régime de précipitations en mai 2000 constitue le débit de crête le plus important.



Figure II-(1)-16

-16 Débit d'inondation au point d'observation de Sidi Salem (m³/sec) suivant le régime de précipitations des 4 cas d'inondation relatif à 4 jours de pluies continues (mars 1973, mai 2000, janvier et décembre 2003, respectivement de gauche à droite)

Ensuite, nous avons fait la comparaison du débit de pointe de crue au niveau du point d'observation du Barrage de Sidi Salem respectivement pour les cas de 4 jours de pluie continue et de 5 jours de pluie continue à l'aide du modèle de distribution spatio-temporelle de précipitations en mai 2000. D'après le résultat qui est montré dans la Figure II-(1)-17, nous avons appris que le débit de pointe de crue avec les précipitations de 4 jours de pluie continue est plus grand que l'autre.



Figure II-(1)-17 Hydrographe du régime de précipitations du point du Barrage de Sidi Salem en mai 2000 (A gauche : 4 jours de pluies continues, A droite : 5 jours de pluie continue)

Nous avons établi sur la base du résultat de l'étude, le Tableau II-(1)–5 qui présent le débit de pointe de crue par rapport à chaque période de retour, estimé au moyen du modèle de distribution spatio-temporelle de précipitations en mai 2000 relatif à 4 jours de pluie continue qui donne le débit maximum de pointe de crue. Il constituera le principe de base pour le plan de gestion des inondations.

		Débit d	le crête	
	SidiSalem	Larrousia	Chafrou	Siliana
100y4d	4,463	5,707	347	1,547
50y4d	2,717	3,595	136	1,132
20y4d	1,438	1,959	40	650
10y4d	951	1,171	29	375
5y4d	494	552	15	181
2y4d	124	135	0	36

Tableau II-(1)-5	Débit de pointe de crue de chaque point par rapport à chaque période de
retour (Ve	bir la Figure I-(2)-2 concernant les noms des lieux et des rivières)

En outre, les états indiqués sur chaque point sont les suivantes :

Sidi Salem : le débit d'afflux d'eau dans le barrage de Sidi Salem Larrousia : le débit d'afflux d'eau dans le barrage de Sidi Salem Chafrou : le confluent du fleuve Chafrou et de la Medjerda Siliana : le confluent du fleuve Siliana et de la Medjerda

2. Prévision de la crue de conception

1) Considération de l'exploitation du Barrage de Sidi Salem

La crue de conception en aval du barrage de Sidi Salem sera évaluée en considération de la gestion efficace des réservoirs existants.

Suivant le principe de l'exploitation du barrage, lorsque le niveau d'eau atteint 116 m, les conduits de sortie qui se trouve au fond du barrage seront ouverts progressivement pendant 6 heures jusqu'à l'ouverture complète. Lorsque le niveau d'eau a baissé jusqu'à 115 m, les conduits seront fermés petit à petit pendant 2 heures. Par ailleurs, en ce qui concerne la probabilité de 10 ans, on peut aussi envisager un l'arrêt de l'ouverture de vanne un peu avant l'ouverture complète.

2) Crue de conception en aval du barrage en tenant compte de l'exploitation du barrage

La Figure II-(1)-18 montre le débit d'inondation en aval du barrage, estimé en tenant compte de l'effet de l'exploitation du barrage sur la base du débit de déversement /écoulement du barrage de Sidi Salem par rapport à chaque période de retour, ainsi que le débit d'écoulement du barrage de Sidi Salem.



Figure II-(1)-18 Débit d'écoulement du barrage de Sidi Salem par rapport à chaque période de retour et débit d'innondation en aval du barrage (m3/sec) :

De gauche à droite : Sidi Salem, Larrousia, Chafrou, Siliana

Du haut en bas : 100y4d, 50y4d, 20y4d, 10y4d-1 (lorsque la valve est complètement ouverte) et 10y4d-2 (lorsque l'ouverture de la valve est inférieure à l'ouverture complète d'un degré)

Nous allons montrer la crue de conception par rapport à chaque période de retour à chaque point d'observation, estimée suivant cette étude, dans le Tableau II-(1)-6.

Tableau II-(1)-6Crue de conception en aval du barrage de Sidi Salem par rapport à
chaque période de retour

(Voir la figure I-(2)-3 concernant le nom des lieux et des rivières)

		Débit de crête										
	SidiSalem	SidiSalem Larrousia Chafrou Siliana										
100y4d	1,202	2,361	347	1,547								
50y4d	980	1,517	136	1,132								
20y4d	754	859	40	650								
10y4d-1	713	706	29	375								
10y4d-2	<mark>516</mark>	522	29	375								

(2) Analyse de l'Impact du Changement Climatique sur le Bassin-Versant de la Medjerda

Le cadre analytique du changement climatique est montré dans la figure II-(2)-1. Il y a cinq composants comme suit :

- 1. Sélection de scénarios d'émission du gaz à effet de serre
- 2. Sélection de modèles MCG
- 3. Correction de biais du résultat des modèles MCG
- 4. Évaluation du changement au niveau des précipitations
- 5. Évaluation des changements de crues de conception





1. Sélection de scénarios d'émission du gaz à effet de serre

Le Rapport Spécial sur les Scénarios d'Emission (RSSE), publié par le Groupe Intergouvernemental sur l'Evolution du Climat (GIEC) en 2000, développe différents scénarios d'émission qui ont été utilisés pour prévoir des changements climatiques plausibles dans le futur, dans le cadre du 3^e Rapport d'Evaluation (TAR) et du 4^e Rapport d'Evaluation (AR4) du GIEC. Les scénarios d'émission présentent l'émission d'un gaz à effet de serre, d'un aérosol, et des autres polluants dans l'atmosphère, ainsi que d'autres informations sur l'occupation et l'utilisation du sol. Quatre séries de scénarios ont été développées (A1, A2, B1, B2). Chaque scénario présente le changement démographique, socio-économique, politique et technologique dans le futur. Le scénario GIEC A1B est utilisé pour cette étude. C'est un des scénarios du groupe A1 qui présente le monde dans le futur avec une croissance économique rapide, une démographie dont la croissance atteint le sommet au milieu du siècle et la décroissance commence après le sommet, et une introduction rapide des nouvelles technologies plus efficaces. Le scénario A1B prend en considération une équilibre de tous les sources (où « équilibré » signifie comme ne pas trop baser sur une source énergétique particulière, sur l'hypothèse qu'une tendance d'amélioration similaire se produit pour l'approvisionnement de toutes les sources d'énergie et les technologies d'usager). Ce scénario est caractérisé par une faible croissance démographique, un taux de croissance très élevé du PIB, un changement très rapide en matière de l'utilisation d'énergie, une disponibilité des sources d'énergie intermédiaire et un changement technologique rapide et bien équilibré (GIEC RSSE, 2000)

2. Sélection de modèles MCG

La sélection de modèle MCG est basée sur l'aptitude des modèles MCG pour représenter le climat régionale dans la zone. Si un modèle MCG n'est pas capable de reproduire la climatologie actuelle d'une région étudiée, celui-ci ne doit pas être utilisé pour une étude plus poussée. La sélection du domaine est basée sur des phénomènes d'une large échelle synoptique. Les systèmes climatiques, uniques aux bassins versants, en même temps que la couverture spatiale, doivent être considérés.

Au niveau du bassin versant, les modèles MCG sélectionnés doivent avoir la capacité de reproduire la tendance saisonnière de précipitations. Une corrélation spatiale (Scorr) et une erreur quadratique moyenne (RMSE) ont été utilisées pour identifier des similitudes et des différences entre les modèles et l'ensemble des données globales utilisées actuellement (équations 4 et 5). Des données du Projet mondial de climatologie des précipitations (GPCP) ont été utilisées pour faire la comparaison de similitudes de précipitations mensuelles moyennes tandis que des données de « Japan Reanalysis data (JRA25) » ont été utilisées pour faire la comparaison d'autres variables météorologiques.

$$Scorr = r_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{(n-1)S_x S_y} = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^{N} (y_i - \bar{y})}}$$

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (R_{si} - R_{obs})^2}$$
(5)

Pour évaluer l'aptitude des modèles MCG pour représenter des précipitations d'une petite échelle, une vérification supplémentaire doit être faite pour éliminer les modèles MCG les moins performants. Les trois critères additionnels doivent être utilisés pour ce faire :

- a) La moyenne des précipitations du bassin-versant (climatologie), obtenue par l'observation pour une longue durée doit être comparée avec les modèles MCG. Si un modèle MCG n'est pas apte à représenter la variabilité saisonnière, il doit être éliminé.
- b) Si un modèle MCG produit des précipitations trop faibles comme, par exemple, des jours secs existent invraisemblablement après la correction de jours sans pluies, il faut éliminer ce modèle.

c) A la fin, si la distribution des précipitations observées dans le bassin versant n'est pas uniforme, une considération sur la moyenne climatologique des sous-bassins (des zones avec des précipitations élevées, des précipitations moyennes, des faibles précipitations – en général, liées à l'altitude et l'utilisation du sol) doit être faite au moment de la comparaison pour la sélection de modèles MCG.

Une sélection de modèles MCG parmi les modèles disponibles dans la 3e phase du Projet d'Inter-comparaison de Modèles Couplés (CMIP3) est essentielle pour faire une analyse à multi-modèles. Les 7 paramètres ont été considérés pour sélectionner des modèles de MCG appropriés. Comme le montre le Tableau II-(2)-1, ces paramètres sont les suivants : précipitations, énergie sortante à ondes longues, température de la surface de la mer, pression au niveau de la mer, température atmosphérique, vent méridien et zonal.

Dans cette étude, nous avons utilisé les données du CMIP archivées sur le Système d'intégration et d'analyse des données (DIAS) ainsi que le logiciel intégré sur ce système relatif à l'évaluation, au choix et au téléchargement des modèles.

D	Colorer Constitute		Eshelle Level
Parametre	Salson Consideree	Echelle- Region	Echelle- Local
Précipitation	Hiver (Oct – Jan)		5°Е- 15°Е
			$25^{\circ}N - 39^{\circ}N$
Energie sortante à	Hiver (Oct – Jan)		5°Е- 15°Е
ondes longues			$25^{\circ}N - 39^{\circ}N$
Pression au niveau	Hiver (Oct – Jan)	30°О- 50°Е	
de la mer		$20^{\circ}N - 50^{\circ}N$	
Vent méridien	Hiver(Oct – Jan)	30°О- 50°Е	
		$20^{\circ}N - 50^{\circ}N$	
Vent zonal	Hiver (Oct – Jan)	30°О- 50°Е	
		$20^{\circ}N - 50^{\circ}N$	
Température à la	Eté (Mai – Août)	30°О- 50°Е	
surface de la mer		$20^{\circ}N - 50^{\circ}N$	
Température	Eté (Mai – Aoû)		5°E- 15°E
	Hiver(Oct – Jan)		25°N - 39°N

Tableau II-(2)-1Les 7 paramètres utilisés pour le choix des modèles MCG ainsi que les
saisons et étendues géographiques correspondantes

De plus, comme l'indique la Tableau II-(2)-2, la zone considérée concernant un paramètre météorologique (précipitations) d'une échelle locale se trouve entre 5°E et 15°E ; 25°N et 39°N. La zone considérée concernant des circulations d'une grande échelle et la zone au bord d'océan se trouve entre 30° W et 50° E ; 20° N et 50° N (Figure II-(2)-2).



Figure II-(2)-2 Etendue utilisée pour le choix des modèles MCG

Pour chaque modèle MCG, si la valeur Scorr et la valeur RMSE sont toutes les deux au-dessus de la moyenne de tous les modèles MCG, le score accordé est 1 ; si uniquement l'une d'entre elles sont supérieure à la moyenne, le score accordé est 0. Nous avons appliqué ce système de score aux sept éléments et nous avons considéré que les modèles au score élevé ont une capacité de représentation performante et que ceux au score bas peuvent représenter moins bien. C'est ainsi que nous avons sélectionné les dix meilleurs modèles indiqués dans le Tableau II-(2)-2.

No	Classement des	5E-15E	5E-15E	30W-40E	30W-40E	30W-40E	30W-40E	5E-15E	5E-15E	Indice total
	modèles MCG	25N-39N	25N-39N	20N-50N	20N-50N	20N-50N	20N-50N	25N-39N	25N-39N	
	Nom du modèle	Précipitations	Rayonnement de	Pression au	Température	Vent zonal	Vent	Température	Température	
			grande longueur	niveau de la	de la surface		méridional	de l'air	de l'air	
		-	d onde sonant	mer	de la mer	-	-	-	-	
1	bccr_bcm2_0	1	1	0	1	1	1	1	1	7
2	cccma_cgcm3_1	1	1	0	1	1	1	0	1	6
3	ingv_echam4	0	0	1	1	1	1	0	1	5
4	miroc3_2_hires	1	0	1	0	1	0	1	1	5
5	mpi_echam5	0	0	1	1	1	1	1	0	5
6	ukmo_hadcm3	1	1	1	0	1	1	0	0	5
7	ukmo_hadgem1	-1	1	1	1	1	1	1	0	5
8	cccma_cgcm3_1_t63	1	0	0	0	1	1	0	0	3
9	gfdl_cm2_1	-1	1	1	1	0	0	0	1	3
10	mri_cgcm2_3_2a	0	1	1	1	1	0	0	-1	3
11	gfdl_cm2_0	1	0	0	-1	0	0	1	0	1
12	giss_model_e_r	0	1	0	-1	0	0	1	0	1
13	miroc3_2_medres	0	1	0	1	0	0	0	-1	1
14	cnrm_cm3	0	0	-1	-1	0	0	1	1	0
15	giss_model_e_h	0	1	-1	0	0	-1	0	1	0
16	miub_echo_g	1	0	0	-1	0	0	0	0	0
17	ncar_ccsm3_0	0	1	-1	-1	0	0	0	1	0
18	csiro_mk3_5	-1	-1	-1	1	0	0	1	0	-1
19	csiro_mk3_0	-1	0	-1	0	1	0	-1	-1	-3
20	giss_aom	-1	0	-1	0	-1	-1	0	1	-3
21	inmcm3_0	-1	0	-1	0	-1	-1	0	1	-3
22	ipsl_cm4	0	0	-1	0	0	-1	0	-1	-3
23	ncar_pcm1	0	0	-1	0	-1	-1	0	-1	-4
24	iap_fgoals1_0_g	0	0	-1	-1	-1	-1	0	-1	-5

Tableau II-(2)-2 Score des modèles MCG et les dix meilleurs modèles

Parmi les 10 meilleurs modèles sélectionnés à l'aide des 7 paramètres indiqués sur le Tableau II-(2)-2, deux d'entre eux, c'est-à-dire ceux de ukmo_hadgem1 et de gfdl_cm2_1, ont été éliminés en raison de leur mauvaise capacité d'exprimer les précipitations pendant la saison pluvieuse comme indiquée sur le Tableau II-(2)-3. De plus, à cause des résultats incomplets des modèles, bccr_bcm20 et ukmo_hadcm3 ont également été éliminés.

<u> </u>	5E-15E & 25N-39N	Oct	obre	Nove	mbre	Déce	mbre	Ja	nvier	Moyenne	des 4 mois	Indice	Indice	Indice total pour
	Modèle	S_corr	RMSE	S_corr	RMSE	précipitations								
1	bccr_bcm2_0	0.96872	0.24326	0.96444	0.37114	0.90929	0.51771	0.86463	0.57791	0.92677	0.42751	1	1	1
2	cccma_cgcm3_1	0.96676	0.20113	0.95024	0.38398	0.92669	0.36117	0.90249	0.34868	0.93654	0.32374	1	1	1
3	cccma_cgcm3_1_t63	0.96752	0.21654	0.96038	0.28705	0.94855	0.35204	0.90318	0.36220	0.94491	0.30446	1	1	1
4	cnrm_cm3	0.86434	0.38458	0.93630	0.51278	0.90315	0.63841	0.84625	0.59826	0.88751	0.53351	0	1	0
5	csiro_mk3_0	0.92652	0.46213	0.90261	0.68082	0.83501	0.66315	0.76123	0.70590	0.85634	0.62800	0	0	-1
6	csiro_mk3_5	0.88431	0.63161	0.85477	0.78266	0.79394	0.70339	0.69582	0.73681	0.80721	0.71362	0	0	-1
7	gfdl_cm2_0	0.94633	0.25597	0.96329	0.34793	0.89737	0.56844	0.85395	0.48881	0.91523	0.41529	1	1	1
8	gfdl_cm2_1	0.89816	0.53141	0.92648	0.73926	0.86869	0.78988	0.77901	0.66621	0.86809	0.68169	0	0	-1
9	giss_aom	0.90472	0.41939	0.90955	0.67065	0.90570	0.63434	0.85113	0.64247	0.89277	0.59171	0	0	-1
10	giss_model_e_h	0.84383	0.59150	0.92515	0.42553	0.89620	0.42831	0.85166	0.43900	0.87921	0.47108	0	1	0
11	giss_model_e_r	0.84700	0.67726	0.88605	0.47348	0.90930	0.39966	0.88084	0.40831	0.88080	0.48968	0	1	0
12	iap_fgoals1_0_g	0.95457	0.57582	0.92503	0.65602	0.90999	0.61532	0.87582	0.63443	0.91635	0.62040	1	0	0
13	ingv_echam4	0.92901	0.55898	0.95203	0.55458	0.92246	0.68930	0.90557	0.59483	0.92727	0.59942	1	0	0
14	inmcm3_0	0.94487	0.59185	0.85366	0.96564	0.88449	0.83999	0.86181	0.72202	0.88621	0.77988	0	0	-1
15	ipsl_cm4	0.91660	0.69832	0.87238	1.00189	0.91362	0.92208	0.91169	0.74262	0.90357	0.84123	1	0	0
16	miroc3_2_hires	0.88981	0.49489	0.97874	0.21243	0.96324	0.28352	0.95752	0.28595	0.94733	0.31920	1	1	1
17	miroc3_2_medres	0.90762	0.37245	0.94492	0.58999	0.90741	0.70287	0.85413	0.67707	0.90352	0.58560	1	0	0
18	miub_echo_g	0.93605	0.33656	0.94933	0.37966	0.92565	0.55765	0.89445	0.59252	0.92637	0.46660	1	1	1
19	mpi_echam5	0.90883	0.40746	0.93518	0.51303	0.89236	0.68530	0.79993	0.57378	0.88407	0.54489	0	1	0
20	mri_cgcm2_3_2a	0.91446	0.49038	0.93822	0.65917	0.92151	0.79298	0.84277	0.56982	0.90424	0.62809	1	0	0
21	ncar_ccsm3_0	0.93857	0.37967	0.94462	0.62965	0.91634	0.66505	0.89861	0.61401	0.92454	0.57210	1	0	0
22	ncar_pcm1	0.96076	0.25267	0.94725	0.69616	0.91448	0.72700	0.88475	0.63744	0.92681	0.57832	1	0	0
23	ukmo_hadcm3	0.97537	0.31166	0.97109	0.27328	0.94985	0.41353	0.89013	0.44396	0.94661	0.36061	1	1	1
24	ukmo_badgem1	0 92952	0 75825	0.87507	0 74760	0.87166	0.51806	0.86614	0.50082	0.88560	0.63118	0	0	-1

Tableau II-(2)-3 Scores sur les précipitations pendant la saison pluvieuse

Finalement, 6 modèles ont été retenus pour cette étude. Il s'agit des modèles suivants : ccma_chcm31, cccma_chcm31_t63, miroc_32_hires, mpi=echam5, mri_cgcm23_2 et

ingv_echam4. La Figure II-(2)-3 montre la similitude des modèles sélectionnés avec ceux de GPCP en matière de la distribution spatiale de précipitations dans la région pendant la saison pluvieuse entre octobre et janvier. On peut voir que les six modèles sélectionnés montrent bien des distributions similaires à celle du GPCP.



Figure II-(2)-3 Distributions spatiales des précipitations moyennes entre octobre et janvier indiquées par les 24 modèles MCG ainsi que la distribution pour le GPCP

3. Correction de biais du résultat des modèles MCG

Les résultats des modèles MCG en matière des précipitations ne peuvent pas être utilisés directement pour appliquer à des modèles hydrologiques ou à d'autres modèles d'évaluation d'impact sans faire préalablement une correction de biais pour qu'un résultat soit vraisemblable (Ines et Hansen, 2006, Feddersen et Andersen, 2005, Sharma et autres, 2007). S'ils sont utilisés directement, le résultat peut être erroné à cause de ces biais. Donc, il est nécessaire de corriger les biais avant l'utilisation des résultats de modèles MCG.

Pour utiliser des résultats de scénario de modèles MCG dans une étude hydrologique, une réduction d'échelle appropriée est nécessaire. Il y a deux méthodes de réduction d'échelle disponibles : méthodes statistique et dynamique. Une réduction d'échelle dynamique nécessite l'utilisation de modèles de prévision météorologique numérique de fine résolution avec des données de sortie de modèles MCG comme conditions initiales et de limite. Une réduction

d'échelle statistique nécessite l'utilisation de relations statistiques pour convertir les prévisions de grande échelle d'un modèle MCG à celles de résolutions spatiales plus fines. Cette partie du rapport explique des étapes nécessaires pour réaliser une approche statistique simplifiée sur la base de statistique.

Pour faire rationnellement une correction de biais en matière des précipitations d'une manière adéquate, il faut séparer les jours sans pluies, les jours de pluies normales et les jours de fortes pluies. A cause de l'impossibilité d'incorporer un système de paramétrage de cumulus dans les simulations, des données de sortie de modèles MCG sont caractérisées par beaucoup de jours humides (avec beaucoup de crachin) et leur incapacité de représenter des évènements extrêmes et des variations saisonnières de précipitations. C'est pourquoi il est nécessaire de séparer ces trois différents types de pluies. Pour étudier un bassin versant avec une nette distinction saisonnière (exemple : saisons très sèche et très humide), une correction de biais doit être réalisée séparément pour ces deux saisons. Elle est faite normalement mensuellement ou bimensuellement en fonction du type de climat du bassin-versant.

Le processus de correction de biais par cette approche est constitué par trois étapes : à savoir, une correction pour jours secs, jours de pluies normales et de pluies extrêmes (Nyunt et autres, 2012), comme indiqué sur la Figure II-(2)-4.



Figure II-(2)-4 Trois méthodes de correction de biais : jours secs, jours de pluies normales et jours de pluies extrêmes

ETAPE 1: Correction de pluies extrêmes

La plupart des modèles MCG sous-estiment les pluies extrêmes par rapport à des

observations. Pour corriger ce défaut, une correction appropriée doit être appliquée pour adapter les valeurs de modèles MCG à la distribution des valeurs observées.

D'abord, nous avons noté une valeur de précipitations annuelles maximales pour chaque année dans l'ensemble des données et sélectionné la plus petite valeur parmi elles pour la considérer comme le seuil des évènements extrêmes dans l'observation. Ensuite, nous avons considéré les valeurs supérieures à ce seuil comme évènement extrême et déterminé le nombre d'évènements extrêmes à partir de plusieurs stations d'observation. A la fin, nous avons pris le même nombre d'évènements extrêmes à partir du classement de modèles MCG dans le passé. Nous avons inclus les valeurs supérieures à ce seuil dans les données comme Distribution de Pareto Généralisée (GPD).

$$F(x) = 1 - \left[1 - \frac{\kappa(x - \xi)}{\alpha}\right]^{1/\kappa}$$
(6)

Ici, α est le paramètre d'échelle et κ est le paramètre de forme. Ils peuvent être calculés à l'aide des équations suivantes via la méthode de moments.

$$\alpha = \frac{1}{2} \mu \left(\frac{\mu^2}{\sigma^2} + 1 \right)$$
(7)
$$\kappa = \frac{1}{2} \left(\frac{\mu^2}{\sigma^2} - 1 \right)$$
(8)

Ici, μ est la valeur moyenne des échantillons et σ^2 correspond à la distribution des échantillons. ξ est un paramètre local et nous avons estimé sa valeur en effectuant une analyse de sensibilité sur le paramètre local κ et en utilisant une valeur de limite qui reste stable. L'intensité des précipitations X_T par rapport à une certaine période de retour T après la correction de biais peut être calculée à l'aide de l'équation suivante :

$$X_T = \xi + \frac{\alpha}{\kappa} \left[1 - \left(\lambda T \right)^{-\kappa} \right] \tag{9}$$

ETAPE 2: Correction de jour sans pluie

Un des caractères communs de tous les modèles MCG est le nombre invraisemblablement élevé de jours humides. La plupart de ces jours sont représentés comme ceux de crachin. C'est à cause de l'insuffisance du paramétrage des modèles MCG. Pour corriger ce défaut, la méthode suivante est utilisée.

- a) Classer les valeurs d'observation dans le passé et celles obtenues par un modèle MCG en ordre décroissant.
- b) Déterminer 0 mm/jour comme un seuil pour considérer un jour sans pluies dans une observation. Tout en comparant le classement de l'observation avec celui du modèle

MCG, vérifier la valeur dans le classement du modèle MCG correspondante à ce classement du seuil. Cette valeur est considérée comme jour sans pluies.

- c) Toutes valeurs égales ou inférieures à ce classement dans le modèle MCG sont considérées comme zéro.
- d) Une correction de biais relatif aux jours sans pluies des modèles MCG dans le futur est basée sur ce seuil de modèles MCG dans le passé.

ETAPE 3: Correction de pluies normales

Les pluies normales se trouvent entre les précipitations zéro et les précipitations extrêmes. Une correction de pluies normales est basée sur la fonction de distribution gamma indiquée comme équation (10) qui est adaptée à des observations et des modèles MCG dans le passé. L'équation suivante a été adoptée :

$$F(x;\alpha,\beta) = \frac{1}{\beta^{\alpha}\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} \exp\left(-\frac{x}{\beta}\right); x \ge 0$$
(10)

Ici, α et β sont respectivement des paramètres de forme et d'échelle.

L'inverse de la distribution gamma pour les précipitations observées dans le passé est utilisé pour corriger des biais de modèle MCG en matière de précipitations dans le passé. Ceci est utilisé comme une fonction de transfert pour la correction de biais de modèle MCG en matière de précipitations dans le futur.

Une réduction d'échelle spatiale a été faite par une correction des biais de toutes les données de précipitations d'observation de 44 stations indiquées sur la Figure II-(2)-5. Après la correction de biais des résultats de modèle MCG, une méthode de proportion inverse par rapport au carré de distance est utilisée pour obtenir une carte de distribution des résultats de modèles MCG après correction de biais sous forme de grille.



Figure II-(2)-5 Distribution des pluviomètres sur le bassin de la Medjerda

Les Figures II-(2)-6, 7 et 8 montrent les précipitations moyennes mensuelles ainsi que les résultats de la statistique d'ordre des précipitations journalières entre 1981 et 2000 utilisant les 70 précipitations quotidiennes les plus importantes avant et après la correction de biais à Ain Beya Oued, situé au milieu du bassin où les précipitations ont été les plus importantes, ainsi qu'à Slouguia, une région sèche située plus en aval et à Kalaat Essesnam, qui se trouve en amont du bassin.



Figure II-(2)-6 Les précipitations mensuelles moyennes (en haut) ainsi que les précipitations lors des 70 pluies diluviennes les plus importantes (en bas) avant (gauche) et après (droite) la correction de biais à la station d'observation d'Ain Beya Oued



Figure II-(2)-7 Les précipitations mensuelles moyennes (en haut) ainsi que les précipitations des 70 pluies diluviennes les plus importantes (en bas) avant (gauche) et après (droite) la correction de biais à la station d'observation de Slouguia



Figure II-(2)-8 Les précipitations mensuelles moyennes (en haut) ainsi que les précipitations des 70 pluies diluviennes les plus importantes (en bas) avant (gauche) et après (droite) la correction de biais à la station d'observation de Kalaat Essesnam

Concernant les précipitations extrêmes, il a été établi que les résultats du modèle après la correction de biais correspondent bien aux périodes de retour calculées à l'aide des précipitations observées comme le montre la Figure II-(2)-9.



Figure II-(2)-9 Comparaison entre les modèles MCG après la correction de biais pour les précipitations extrêmes et les précipitations observées

Les Figures II-(2)-10a et 10b montrent la distribution spatiale des précipitations mensuelles moyennes sur le bassin avant et après la correction de biais à travers les modèles MCG Cccmacgcm31, Cccmacgcmt63, Miroc32_hires, Mpiecham5, Mricgcm23 et ingv_echam4 en comparaison avec la distribution de précipitations mensuelles moyennes obtenue à partir des données pluviométriques des points d'observation de l'intérieur du bassin. Ces schémas montrent bien que le biais de chaque modèle a été corrigé de façon adéquate.



Figure II-(2)-10(a) Distribution des précipitations mensuelles moyennes de l'intérieur du bassin pour la période de 1981 à janvier 2000 obtenue à partir des données pluviométriques des stations d'observation de l'intérieur du bassin



Figure II-(2)-10(b) Distribution des précipitations mensuelles moyennes de l'intérieur du bassin pour la période de 1981 à janvier 2000 avant (gauche) et après (droite) la correction de biais obtenue à l'aide des modèles MCG Cccmacgcm31, Cccmacgcmt63, Miroc32_hires, Mpiecham5, Mricgcm23 et ingv_echam4

4. Evaluation du changement des précipitations

Les Figures II-(2)-11, 12, 13, 14 et 15 montrent bien la comparaison entre le passé et le future concernant les précipitations annuelles, le nombre de jours sans pluie, les précipitations saisonnières et le nombre maximal de jours consécutifs sans pluie pendant l'année sur les trois points d'observation. Comme indiqué sur ces figures, tous les modèles sélectionnés montrent une tendance sans exception vers le climat plus sec.





Figure II-(2)-12 Nombre de jours de pluie dans le passé après la correction (rouge) ainsi que celui du futur après la correction (vert jaunâtre)



Figure II-(2)-13 Evolution des précipitations saisonnières (mm) (le bleu indique saison pluvieuse dans le passé (octobre-mars), le bleu clair indique la saison pluvieuse dans le futur (octobre-mars), le vert jaunâtre correspond à la saison sèche dans le passé (avril-septembre) et finalement, le vert jaunâtre clair désigne la saison sèche dans le futur (avril-septembre)). Au surplus, les valeurs négatives en bleu et en vert montrent la différence entre la valeur du

futur et celle du passé, respectivement pour la saison pluvieuse et la saison sèche.



Figure II-(2)-14 Comparaison entre le passé (bleu clair) et le futur (rouge) sur les jours sans pluie



Figure II-(2)-15 Comparaison entre le passé (bleu clair) et le futur (rouge) sur le nombre maximal de jours consécutifs sans pluie pendant l'année

La Figure II-(2)-16 montre l'évolution de la distribution spatiale des précipitations saisonnières pendant les saisons pluviale et sèche. Les précipitations saisonnières ont tendance à diminuer sur tout le bassin pendant les saisons sèche et pluviale. Il a été prouvé que la diminution la plus importante aura lieu sur le bassin en amont pendant la saison sèche.



Figure II-(2)-16 Variation de la distribution spatiale des précipitations saisonnières pendant la saison pluviale (gauche) et la saison sèche (droite)

Par contre, il a été prouvé que l'évolution en matière des précipitations extrêmes reste incertaine. Figure II-(2)-17 montre les relations entre la période de retour et l'intensité des précipitations extrêmes dans le futur établies à partir des résultats de chaque modèle, ainsi que les mêmes relations pour aujourd'hui obtenues à l'aide d'observations terrestres.



Figure II-(2)-17 Relations entre la période de retour et les précipitations extrêmes dans le futur sur la base des résultats de chaque modèle ainsi que les mêmes relations pour aujourd'hui à partir des données d'observations terrestres

Comme le montre la Figure II-(2)-17, il a été indiqué que concernant les évènements de pluies extrêmes, on observe différentes tendances selon les modèles à Ain Beys Oued et Slouguis, alors que tous les modèles suggèrent une tendance vers la diminution à Kalaat Essenam, qui se situe dans le désert. A travers la Figure II-(2)-18, il a été établi que les précipitations maximales sur les périodes de retour de 50 ans et de 100 ans tendent à augmenter sur le bassin moyen et à diminuer en amont. Cependant, les écarts entre les différents modèles sont si grands qu'on ne pourra pas les négliger.



Figure II-(2)-18 Changement de la fréquence de précipitations extrêmes correspondant à la période de retour de 50 ans (gauche) et à celle de 100 ans (droite)

5. Evaluation des changements de crues de conception

Ainsi que cela a été indiqué à la section II-(1)-1, la durée de continuation de précipitations a été fixée à quatre jours pour évaluer les précipitations de conception sur ce bassin. Sur cette base, nous avons d'abord fait l'estimation du ratio entre les précipitations journalières d'aujourd'hui et celles du futur correspondant à chaque période de retour pour chaque modèle MCG, comme indiqué sur le Tableau II-(2)-4.

Période de	Précipitations de		Précipitations d'une journée (futur) / précipitations d'une journée (passé)								
retour	4 jours (passé)										
	observation [mm/jour]	cccma_cgcm31	cccma_cgcmt63	miroc3_2hire	mpiecham5	mricgcm23	ingvecham4				
2	53.9	0.91	1.03	0.86	0.91	0.93	0.92				
5	74.3	0.91	0.97	0.95	0.94	0.95	0.96				
10	89.3	0.91	0.93	1.00	0.96	0.96	0.99				
50	126.8	0.91	0.84	1.18	1.01	0.99	1.07				
80	138.7	0.91	0.81	1.24	1.03	1.01	1.11				
100	144.5	0.91	0.80	1.28	1.04	1.01	1.12				
150	155.3	0.92	0.78	1.34	1.07	1.03	1.15				
200	163.1	0.92	0.77	1.39	1.08	1.04	1.18				

Tableau II-(2)-4 Le ratio des précipitations journalières d'aujourd'hui et de futur correspondant à chaque période de retour

Ensuite, nous avons appliqué ce ratio aux précipitations de conception ainsi qu'aux précipitations de 4 jours du futur pour chaque modèle MCG comme indiqué sur le Tableau II-(2)-5.

Tableau II-(2)-5Résultat obtenu en appliquant le ratio aux précipitations de conception etaux précipitations de quatre jours du futur pour chaque modèle MCG

Période de	Précipitations de		Précipitations de 4 jours (futur)										
retour	4 jours (passé)	cccma_cgcm31	cccma_cgcmt63	miroc3_2hire	mpiecham5	mricgcm23	ingvecham4						
2	53.9	49.3	55.5	46.6	48.9	50.2	49.5						
5	74.3	68.0	71.9	70.3	69.9	70.7	71.6						
10	89.3	81.4	82.8	89.4	85.3	85.6	88.4						
50	126.8	115.5	106.3	149.2	128.2	125.7	136.3						
100	144.5	126.7	112.9	172.3	143.3	139.5	153.5						

Nous allons utiliser les précipitations correspondant à chaque période de retour de chaque modèle que nous avons obtenues au Tableau II-(2)-5 à la place des précipitations de conception que nous avons calculées dans la Section II-(1)-1 et indiquer dans la Figure II-(2)-19 les hydrographes d'inondations que nous avons pu établir en utilisant les mêmes distributions spatio-temporelles de précipitations et en les entrant dans le WEB-DHM que nous avons développé dans la même section.



Figure II-(2)-19 Relations entre la crue de conception et la période de retour à Sidi Salem (gauche) et à Larrousia (droite)

Comme le montre la Figure II-(2)-19, alors que l'incertitude des prévisions sur les précipitations

de chaque modèle MCG n'a pas une influence importante sur l'incertitude de la prévision du débit de la crue, comme le taux d'écoulement d'eau d'inondations pour les petites et moyennes inondations d'une période de retour de 10 ans ou moins n'est pas élevé. Cependant, cette influence est extrêmement importante pour les grandes inondations d'une période de retour de plus de 50 ans en raison de la hausse du taux d'écoulement d'eau d'inondation. On pourrait dire que c'est dans ce contexte qu'on voit la différence en matière de l'apparition de l'incertitude sur les prévisions du changement climatique dans les fleuves traversant des régions semi-arides telles que la Medjerda.

(3) Optimisation de l'exploitation des barrages

Afin d'équilibrer des demandes variées posées par différents acteurs intéressés, nous avons besoin d'une approche systématique pour l'optimisation en temps réel de l'écoulement d'eau du barrage vers le bassin. Les techniques d'optimisation combinées avec les modèles de simulation sont utilisées pour résoudre les problèmes liés à l'exploitation des barrages, parce que l'utilisation des modèles d'optimisation pour identifier les politiques pour le déversement en temps réel d'eau du barrage peut être très efficace. Sur les bassins de superficies différentes, le lead time (temps d'écoulement d'eau vers le lieu de crue en aval) nécessaire pour l'exploitation efficace du barrage permettant de lutter contre les désastres peut varier selon le choix du type de précipitations à utiliser dans le modèle de simulation. Comme le temps d'écoulement d'eau de l'amont en aval est généralement plus long sur le bassin des grands fleuves, il est possible de prévoir l'afflux de l'eau vers les barrages situés en aval à l'aide du résultat d'observation des précipitations en amont, ce qui permettra d'exploiter le barrage en temps réel.

Cette section présente le système de simulation intégrée et d'optimisation (ISOS, Wang et al., 2013) qui combine le modèle hydrologique distribué, le système d'optimisation globale et l'approche pour déterminer en temps quasi-réel le déversement d'eau du barrage (c'est ce qu'on appelle « l'approche rolling horizon »). La Figure II-(3)-1 montre l'organigramme pour calculer la meilleure règle de l'exploitation du barrage.



Figure II-(3)-1 Organigramme pour calculer la meilleure règle de l'exploitation du barrage

1. Modèle hydrologique

L'ISOS utilise comme simulateur principal le WEB-DHM développé à la section II-(1)-1. Pour l'appliquer à l'exemple du barrage de Sidi Salem, une simple fonction de stockage y a été ajoutée (Yang et al., 2007). Selon la Figure II-(3)-1, la quantité de stockage d'eau à l'étape temporelle suivante peut être calculée à l'aide de la fonction qui implique le niveau d'eau et la quantité d'eau stockée (courbe H-V) à partir du niveau d'eau du barrage à l'étape temporelle actuelle



Figure II-(3)-2 Approche « Rolling Stone »: 1) état initial, quantité d'afflux vers le barrage jusqu'à l'étape t+X, le niveau d'eau stockée prévu 3) Exploitation optimale proposée selon les valeurs prévues, 4) Décision sur l'exploitation jusqu'à l'étape t+1 et prévision jusqu'à l'étape t+1+X

2. Système d'optimisation globale

Dans le cadre de l'ISOS, nous avons utilisé en tant que système pour l'optimisation globale la Shuffled Complex Evolution (SCE), qui est une sorte d'algorithme génétique (SCE, Duan et al., 1992, 1993, 1994). La méthode de SCE se compose de quatre notions suivantes :

1) Combinaison des approches déterministe et probabiliste

2) Développement systématique de l'ensemble regroupant des points répartis dans l'espace paramétrique pour réaliser une amélioration globale

- 3) Analyse génétique à l'aide des comparaisons mutuelles
- 4) Transfert mutuel entre les ensembles

On attend de la méthode de SCE qu'on puisse obtenir une série de paramètres qui nous permettra d'effectuer des approximations adaptées à l'optimisation en utilisant comme fonctions

objectives et le contrôle d'inondations et la quantité d'utilisation d'eau.

3. Approche « Rolling horizon »

Nous avons adopté l'approche « Rolling horizon » pour l'exploitation du barrage. Cette approche se compose des trois processus suivants comme indiqués sur la Figure II-(3)-2.

- Faire le calcul du déversement prévisionnel à l'aide des valeurs prévisionnelles limitées
- 2) Effectuer des décisions sur le déversement à faire au moment de l'étape de décision tenant compte des éléments tels que le temps d'écoulement d'eau en choisissant la période faisant l'objet de la prévision, et
- 3) Procéder à la période suivante et répéter les processus (1) et (2) en utilisant les prévisions mises à jour sur la quantité d'afflux d'eau et sur le stockage dans les réservoirs d'eau jusqu'à la fin de l'étape d'exploration optimisée.

4. Procédure ISOS

La procédure ISOS peut être décrite comme suivant :

- La distribution des paramètres hydrauliques du sol sur le WEB-DHM est étalonnée à l'aide de la quantité d'afflux d'eau dans chaque barrage et ce modèle étalonné sera utilisée pour prévoir la quantité d'afflux dans le barrage pendant l'optimisation du barrage.
- 2) Pendant la durée de la mise en œuvre de chaque optimisation, la valeur optimisée de la quantité d'écoulement du barrage sera définie en utilisant les nouveaux paramètres d'optimisation générés par le SCE qui tient compte et du niveau d'eau du barrage et de la crue sur le point d'observation de l'aval, afin d'optimiser les fonctions objectives.
- 3) Après la mise en œuvre de chaque optimisation, la valeur intégrée et optimisée de gestion sera fixée en tenant compte des facteurs tels que le temps d'écoulement d'eau à partir de l'aval jusqu'au barrage.
- 4) Les étapes (2) et (3) seront répétées jusqu'à ce que les critères sur la mitigation des crues et l'utilisation de l'eau soient atteints.

5. Démonstration de l'ISOS

L'ISOS a été appliqué au bassin de la Medjerda. Visant la première pointe des inondations du janvier 2003, nous avons optimisé le ratio du débit d'écoulement d'eau par rapport à la quantité d'afflux vers le barrage à l'aide du SCE pour faire en sorte que le niveau d'eau du barrage Sidi Salem (H) ne dépasse pas le seuil de 115 mètres, qu'il se rapproche du niveau de 115 m après la fin d'inondations et que le débit d'écoulement vers l'aval (Qout) ne dépasse pas 800 m³/s. Nous avons utilisé la fonction d'évaluation suivante pour l'optimisation et adopté la même pondération pour les inondations et les irrigations.

$$0.5 \times \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{N} (Q_{out} - 800)^2}{N} + 0.5 \times \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{N} (H - 115)^2}{N}}}$$
(11)

Nous avons calculé le débit d'écoulement afin d'optimiser le contrôle d'inondations et l'utilisation de l'eau pour l'exploitation du barrage en effectuant des prévisions d'inondations sur toutes les trois journées, comme l'indique les lignes rouges du Figure II-(3)-3. Ayant considéré le temps de déplacement de l'eau inondée et effectué une optimisation basée sur les prévisions des trois journées, les valeurs concernant uniquement la première journée ont été retenues comme valeurs de gestion optimisées et les débits d'écoulement du barrage indiqué en cercles rouges sur la Figure II-(3)-3 ainsi que les niveaux d'eau des réservoirs indiqués à l'aide des cercles bleus sur la Figure II-(3)-4 ont été pris en compte lors de l'étape de la décision.



Figure II-(3)-3 La quantité d'afflux d'eau dans le barrage (valeurs observées : lignes noires, valeurs prévues : lignes rouges) ainsi que la quantité d'écoulement (lignes bleues, les cercles rouges correspondant à la quantité d'eau destinée à être déversée selon la prévision pour la journée)



Figure II-(3)-4 Le niveau d'eau stockée (valeurs observées : lignes noires, valeurs prévues : lignes rouges, cercles bleus : quantité d'eau à être déversée selon la prévision pour la journée)

Figure II-(3)-5 montre le résultat de l'optimisation. On peut constater que le débit d'afflux prévu, marqué en rouge, est proche de celui observée en orange. En fait, alors que le barrage fait écouler une quantité importante d'eau comme le montre la ligne en bleu claire de la Figure II-(3)-5, l'ISOS indique bien qu'on pourrait réduire l'écoulement d'eau du barrage, améliorer la retenue d'eau et optimiser le niveau d'eau du barrage à la valeur maximale de 115 mètres.



Figure II-(3)-5 Résultat de l'optimisation de l'exploitation du barrage

III. Conclusion et propositions

Dans cette étude, nous sommes arrivés aux trois conclusions suivantes :

- (1) Nous avons procédé à l'évaluation des précipitations maximales probables, du débit de crête sans contrôle et du débit de crue de conception tenant compte de l'exploitation des barrages existants, en faisant des analyses statistiques des données des précipitations observées et en utilisant le modèle hydrologique distribué basé sur le budget d'eau et d'énergie (WEB-DHM) qui rend possible le calcul de l'eau dans le sol et du débit d'écoulement vers le fleuve sans avoir à effectuer des réglages à long terme.
- (2) Lorsque nous avons évalué l'impact du changement climatique futur après avoir effectué des corrections de biais et des réductions d'échelle des modèles MCG à l'aide des données d'observations terrestres et de l'ensemble des données globales, nous avons constaté des tendances nettes vers la sécheresse accrue, mais il a également été prouvé qu'il reste des aspects incertains sur les changements en matière des pluies diluviennes et des inondations et que l'incertitude des modèles MCG a une influence surtout importante sur les grandes inondations dont la période de retour est plus longue.
- (3) Nous avons cité des exemples qui démontrent bien que l'exploitation optimale du barrage tenant compte du temps d'écoulement des inondations est efficace pour rendre compatibles les mesures contre les sécheresses et celles contre les inondations.

Sur la base des conclusions indiquées ci-dessus, nous proposons des mesures suivantes liées à la gestion des ressources hydrologiques du bassin de la Medjerda, qui est située dans une zone semi-aride mais qui connaît fréquemment des pluies torrentielles.

- (1) Construire rapidement un système qui nous permettra d'observer la distribution spatio-temporelle des précipitations à long terme avec une précision élevée et d'utiliser les données en temps réel.
- (2) Approfondir la compréhension sur les propriétés hydrologiques de la Medjerda, un fleuve marqué par un gradient de climat extrêmement important entre la côte méditerranéenne et la région intérieure, et préparer un plan de gestion des ressources hydrologiques du fleuve à long terme ainsi que des mesures d'adaptation à court terme du point de vue de la promotion de l'utilisation d'eau et de la lutte contre les inondations, vis-à-vis des grandes inondations qui auront lieu malgré une tendance nette vers la sécheresse.
- (3) Promouvoir la conception et la gestion des systèmes d'observation, l'utilisation efficace des sorties des modèles pour la prévision du changement climatique, le développement et l'application des modèles d'écoulement distribués qui permettront d'effectuer des simulations à long terme sur le débit du fleuve et l'eau dans le sol, à commencer par les cas de sécheresse et jusqu'aux ceux d'inondations, et le renforcement des compétences sur, par exemple, la gestion optimale des barrages.
Référence

- 1) Duan Q, Sorooshian S, Gupta VK.: Effective and efficient global optimization for conceptual rainfall-runoff models. Water Resources Research 28(4): 1015-1031, 1992.
- 2) Duan Q, Sorooshian S, Gupta VK. : Shuffled complex evolution approach for effective and efficient global minimization. Journal of Optimization Theory and Applications 76(3): 501-521, 1993.
- 3) Duan Q, Sorooshian S, Gupta VK.: Optimal use of the SCE-UA global optimization method for calibrating watershed models. Journal of Hydrology 158: 265-284, 1994.
- 4) Feddersen H., and U. Andersen: A method for statistical downscaling of seasonal ensemble predictions. Tellus, 57A, 398-408, 2005.
- 5) Ines A. V. M., and J. W. Hansen: Bias correction of daily GCM rainfall for crop simulation studies, Agricultural and Forest Meteorology, 138, 44-53, 2006.
- 6) IPCC: IPCC Special Report on Emissions Scenarios, Chapter 4, IPCC WG III, COP 6, Hague, 2000.
- 7) NYUNT, C.T., T.KOIKE, P.A.J. SANCHEZ, A. YAMAMOTO, T. NEMOTO and M. KITSUREGAWA: Bias Correction Method for Climate Change Impact Assessments in the Philipines, Journal of Japan Society of Civil Engineers, Ser. B1 (Hydraulic Engineering), Vol.69,No.4. I_19-I_24, 2013
- Sellers, P. J., D. A. Randall, G. J. Collatz, J. A. Berry, C. B. Field, D. A. Dazlich, C. Zhang, G. D. Collelo, and L. Bounoua: A revised land surface parameterization (SiB2) for atmospheric GCMs, Part I: Model formulation, J. Clim., 9, 676-705, doi:10.1175/1520-0442(1996)009<0676:ARLSPF>2.0.CO;2.
- 9) Sharma D, Das Gupta A, Babel MS: Spatial disaggregation of bias-corrected GCM precipitation for improved hydrologic simulation: Ping river basin, Thailand. Hydrol Earth Sys Sci 11(4):1373–1390, 2007.
- 10) Yang, D., S. Herath, and K. Musiake (2000), Comparison of different distributed hydrological models for characterization of catchment spatial variability, Hydrol. Processes, 14, 403 .416, doi:10.1002/(SICI)1099-1085(20000228)14:3<403::AID-HYP945>3.0.CO;2-3.
- 11) Yang, K., T. Watanabe, T. Koike et al,: Autocalibration System Developed to Assimilate AMSR-E Data into a Land Surface Model for Estimating Soil Moisture and the Surface Energy Budget, Journal of the Meteorological Society of Japan, Vol.85A, pp 229-242, 2007.
- 12) Wang, L., T. Koike, K. Yang, T. J. Jackson, R. Bindlish, and D. Yang, Development of a distributed biosphere hydrological model and its evaluation with the Southern Great Plains Experiments (SGP97 and SGP99), J. Geophys. Res., 114, D08107, doi:10.1029/2008JD010800, 2009.
- 13) Wang L., T. Koike, M. Ikeda, C. T. Nyunt, D. N. Tinh, O. Saavedra, T. V. Sap, L. C. Nguyen, K. Tamagawa, T. Ohta:Optimizing multi-dam releases in large river basins by combining distributed hydrological inflow predictions with rolling horizon decision making, Journal of Water Resources Planning and Management, submitted, 2013.